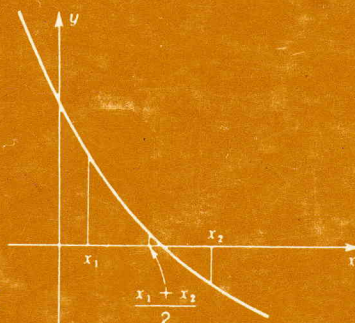
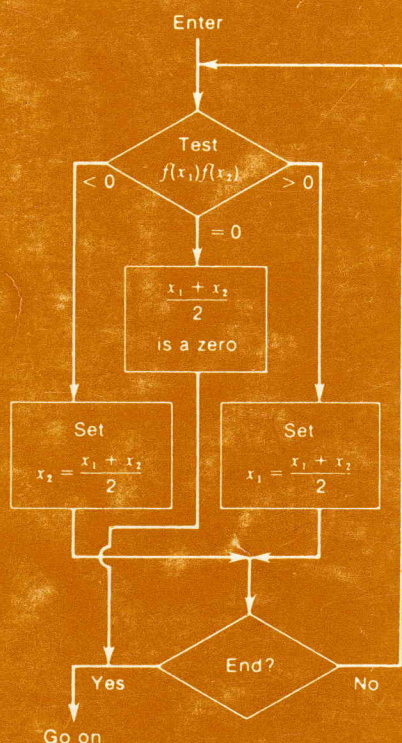


# محاسبات عددی



ترجمه و تألیف:

دکتر خسرو مالک نژاد

استادیار دانشگاه علم و صنعت ایران

دکتر اسماعیل بابلیان

استادیار دانشگاه تربیت معلم

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

نام کتاب : محاسبات عددی  
ترجمه و تالیف : دکتر اسماعیل بابلیان — دکتر خسرو مالک‌نژاد  
ناشر : دکتر اسماعیل بابلیان — دکتر خسرو مالک‌نژاد  
تیراژ : ۳۷۵۰ جلد  
نوبت چاپ : اول  
تاریخ چاپ : تیرماه ۱۳۶۶  
امور لیتوگرافی : کاوه نوئن ۳۱۵۸۷۲  
چاپ : هما  
همکار فنی چاپ : خدمات چاپ پچواک تلفن ۶۷۴۲۸۴  
قیمت : ۸۰۰ ریال  
حق چاپ برای مولفین محفوظ است

# محاسبات عددی

ترجمه و تألیف:

دکتر خسرو مالک نژاد

استاد یار دانشگاه علم و صنعت ایران

دکتر اسماعیل بابلیان

استاد یار دانشگاه تربیت معلم





بنام خدا

## پیشگفتار

امروزه آنالیز عددی، یا محاسبات عددی، در نزد متخصصین آن هم علم است و هم هنر. اما این تعبیر برای غیرمتخصصین اغلب بدفهمی‌هایی دربردارد. بعضی فکر می‌کنند که علم و هنر نامیدن آنالیز عددی تنها بخاطر پنهان کردن این حقیقت است که آنالیز عددی رشته‌ای دقیق نیست که سزاوار علم نامیدن باشد. بعضی دیگر ایراد می‌کنند که چون در ریاضیات آنالیز، بمعنی کلاسیک آن، قابل کاربرد در کارهای عددی نیست بنابراین "آنالیز عددی" اسمی بی‌مسمی است. اما هیچیک از این تعبیرها صحیح نیست. پهلوی هم قرار دادن علم و هنر بخاطر اصلی موسوم به "اصل نامعلومی" است که غالباً "در حل مسائل رخ می‌دهد، یعنی اینکه:

"تعیین بهترین راه جهت حل یک مسئله ممکن است محتاج جواب این مسئله یا متکی به دانستن خواصی از عوامل تشکیل‌دهنده آن باشد، که به طریق نظری و عملی قابل بدست آوردن نیستند."

به عنوان یک هنر متخصص آنالیز عددی با انتخاب بهترین روش، و اجرای مناسب آن، برای حل یک مسئله خاص مواجه است که مستلزم توسعه هر چه بیشتر تجربه و بینش می‌باشد.

مثال ساده‌ای مطالب بالا را روشن می‌کند: دو روش معمول برای تخمین

$$\int_a^b f(x) dx$$

عبارتند از "قاعده دوزنقه‌ای" و "قاعده سیمپسون".

$$-\frac{(b-a)^5 f^{(4)}(\eta_2)}{180n^4} \text{ و خطای قاعده دوم} -\frac{(b-a)^3 f''(\eta_1)}{12n^2}$$

است، که در آنها  $n$  تعداد زیر فاصله‌های  $[a, b]$  است و  $\eta_1$  و  $\eta_2$  دو نقطه از  $[a, b]$  هستند.

از آنجا که آنالیز عددی یک علم است، خطاهای فوق را، که هنگام استفاده از این قاعده‌ها متحمل می‌شویم، ارائه داده است. اما پاسخ به این سؤال که "از کدام قاعده استفاده کنیم" به هنر بودن این رشته مربوط است. متخصصین این رشته با استفاده از بینش، تجربه و آگاهی خود نسبت به پارامترهای مسئله مناسبترین روش را برای حل آن انتخاب می‌کنند.

به عنوان یک علم، متخصص آنالیز عددی با فرایندهایی که مسائل ریاضی را بوسیله اعمال حسابی حل می‌کنند سر و کار دارد. بعضی اوقات این مستلزم وضع الگوریتمهایی برای حل مسائل جدید یا بهتر کردن الگوریتمهای موجود است. به عنوان یک هنر، متخصص آنالیز عددی با انتخاب بهترین روش، و اجرای مناسب آن، برای حل یک مسئله خاص مواجه است که مستلزم توسعه هرچه بیشتر تجربه و بینش می‌باشد.

پیشنیاز لازم برای این کتاب ریاضیات لازم برای دوره‌های لیسانس فنی و مهندسی و آگاهی از یک زبان کامپیوتری سطح بالا می‌باشد. مواد این کتاب برای بیشتر دانشجویان دوره‌های لیسانس فنی و علوم مناسب بوده و از آنجا که آنالیز عددی هنوز جزء بعضی از دوره‌های لیسانس نیست لذا، این کتاب برای بعضی از دوره‌های بالاتر از لیسانس نیز مناسب است. قضایای ریاضی، در مواردی که نتیجه آنها مهم بوده ولی اثباتشان دشوار است، بدون برهان ذکر شده‌اند. برهانها، تنها در مواردی که خاصیت یا اصل مهمی را روش کنند آورده شده‌اند. نظر به اینکه دانشجویان ضمن انجام پروژه‌های مربوط به آنالیز عددی نیاز به برنامه‌های کامپیوتری، جهت اجرای روشهای محاسبات عددی، دارند لذا، در پایان مسائل حل شده هر فصل برنامه‌های کامپیوتر ضروری آورده شده است. زبان این برنامه‌ها، با توجه به امکانات مراکز کامپیوتری دانشگاهها، "فترن چهار" در نظر گرفته شده است.

این کتاب مجموعه وسیعی از روشهای عددی در سطحی مناسب با پیشنیاز آنها می‌باشد. بهمین دلیل در موارد لازم برای اطلاع بیشتر از روشها، در هر زمینه به کتب مناسبی ارجاع داده شده است.

فصل مربوط به مقادیر ویژه از نقطه نظر پیشنیاز از مشکلترین فصول کتاب است و بعضی از دانشجویان لازم خواهند دید که مقداری از نظریه را بدون اثبات بپذیرند.

به منظور حفظ پیوستگی، بیشتر مثالهای حل شده همراه با مسائلی که دانشجویان باید حل کنند در پایان هر فصل گردآوری شده است. مثالها شامل مطالب اضافی ارزنده است که بدون مطالعه آنها از کتاب بهره‌گامی نمی‌توان گرفت. در پایان از خانم شهلا کھوئی برای صفحه‌آرایی و آقایان قدرت‌الله خوانساری، مسعود سیفی زارعی و محمد رضا نامدار فارغ التحصیلان دانشگاه علم و صنعت

ایران که در مراحل مختلف امور فنی چاپ این کتاب همکاری نموده‌اند ، کمال تشکر  
و قدردانی می‌شود .

اسماعیل بابلیان – خسرو مالک‌نژاد  
خرداد ۱۳۶۶





# فهرست

فصل اول - محاسبات کامپیوتری .....	۱
مقدمه .....	۱
حساب دوتایی .....	۴
دستگاه دوتایی .....	۴
تبدیل دوتایی به دهدهی .....	۵
تبدیل دهدهی به دوتایی .....	۶
نمایش اعداد در کامپیوتر .....	۶
خطاها در اعمال حسابی .....	۸
خطاهای روشهای محاسبه‌ای .....	۱۲
شتاب همگرایی .....	۱۵
روش فوق - تخفیف .....	۱۶
روند ایتکن .....	۱۶
روش برونابی ریچاردسن .....	۱۷
مثال‌های حل شده و برنامه‌های کامپیوتری .....	۱۸
مسائل .....	۲۸
فصل دوم - حل معادلات غیر خطی .....	۳۳
یافتن تقریبهای آغازی .....	۳۴
تکرار ساده .....	۳۵

۳۷	روش دوبخشی
۳۸	روش نیوتن
۴۱	روش وتری
۴۳	روش نابجایی
۴۵	مقایسه روشها
۴۶	مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری
۵۷	مسائل
۶۳	فصل سوم – حل معادلات چند جمله‌ای
۶۳	مقدمه
۶۴	حساب چند جمله‌ای
۶۴	ضرب تو در تو
۶۵	تقسیم ترکیبی
۶۶	محاسبه مشتق
۶۷	یافتن تقریبهای آغازی
۶۷	خواص مفید یک چند جمله‌ای
۶۸	ریشه‌های ستورم
۶۹	کلیه ریشه‌های یک چند جمله‌ای
۶۹	شیوه تقلیلی
۷۲	روش برستو
۷۴	روشهای لازم برای یافتن تمام ریشه‌ها
۷۴	الگوریتم تفاضل – خارج قسمت
۷۶	روش لمر – شور
۷۷	روش مربع سازی ریشه گریف
۷۹	مقایسه روشها
۷۹	مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری
۸۷	مسائل
۸۹	فصل چهارم – حل دستگاه معادلات خطی
۸۹	مقدمه
۹۱	روشهای مستقیم
۹۱	حذف به طریق گاوس
۹۳	طرفهای سمت راست متعدد

۹۴	یافتن معکوس
۹۴	محور گیری جزیی
۹۵	مقیاس کردن
۹۶	بد وضعی
۹۶	اصلاح جواب
۹۸	سایر روشهای مستقیم
۱۰۰	تعدادی شکلهای ویژه ماتریس
۱۰۱	روشهای تکراری
۱۰۱	روش ژاکوبی
۱۰۲	روش گاوس - سایدل
۱۰۴	روش فوق تخفیف
۱۰۴	همگرایی روشهای تکراری
۱۰۶	ماتریسهای تنک
۱۰۷	مقایسه روشها
۱۰۸	مثالهای حل شده و برنامههای کامپیوتری
۱۲۳	مسائل
۱۲۹	فصل پنجم - حل معادلات دیفرانسیل معمولی
۱۲۹	مقدمه
۱۳۰	مسئله مقدار - آغازی
۱۳۳	روشهای پیشگو - اصلاحگر
۱۳۳	صورت کلی معادلات
۱۳۵	دقت
۱۳۶	پایداری
۱۳۹	روشهای محاسبه
۱۴۳	روشهای رونگه - کوتا
۱۴۳	تعدادی فرمول نمونههای رونگه - کوتا
۱۴۴	پایداری
۱۴۵	توسعه به دستگاه معادلات دیفرانسیل
۱۴۶	پایداری
۱۴۶	ناپایداری ذاتی و القایی
۱۴۶	ناپایداری ذاتی

۱۴۷	ناپایداری قوی و پایداری ضعیف
۱۵۰	پایداری جزئی
۱۵۲	روشهای پیشرفته
۱۵۴	مقایسه روشها
۱۵۶	مثالهای حل شده و برنامههای کامپیوتری
۱۶۵	مسائل
۱۶۹	فصل ششم - تفاضلهای متناهی
۱۶۹	رفتار تفاضلات متناهی
۱۷۱	خطاها در جدول تفاضل متناهی
۱۷۳	عملکردهای تفاضل متناهی
۱۷۴	درونیابی
۱۷۶	فرمولهایی برای مشتقگیری و انتگرال گیری
۱۷۸	حل معادلات تفاضلی خطی
۱۷۹	مثالهای حل شده و برنامههای کامپیوتری
۱۸۴	مسائل
۱۸۷	فصل هفتم - برازش منحنی
۱۸۷	درونیابی و تقریب
۱۸۹	درونیابی
۱۸۹	درونیابی لاگرانژ
۱۹۱	تفاضلات تقسیم شده
۱۹۳	درونیابی تکراری
۱۹۵	برازش بوسیلهء روش کمترین مربع
۱۹۷	چند جمله‌ایهای متعامد
۱۹۷	رابطه متعامد
۱۹۹	رابطهء بازگشتی
۱۹۹	تعامد گسسته
۲۰۱	ریشههای چند جمله‌ایهای چبیشف
۲۰۲	چند جمله‌ایهای چبیشف و تقریب مینیماکس
۲۰۲	تعریف چند جمله‌ایها
۲۰۳	خاصیت مینیماکس
۲۰۵	اقتصادی کردن چند جمله‌ایها

۲۰۷	.....	بسط سری چبیشف
۲۰۹	.....	محاسبه سری چبیشف
۲۰۹	.....	خواص دیگر
۲۱۰	.....	مثال‌های حل شده و برنامه‌های کامپیوتری
۲۲۰	.....	مسائل
۲۲۳	.....	فصل هشتم - انتگرال گیری عددی
۲۲۳	.....	مقدمه
۲۲۴	.....	فرمولهای نیوتن - کاتس
۲۲۴	.....	مقدمه
۲۲۶	.....	تعیین ضرایب
۲۲۷	.....	بحث خطاها
۲۲۹	.....	فرمولهای مرکب
۲۳۰	.....	فرمولهای باز نیوتن - کاتس
۲۳۰	.....	انتگرال گیری گاوس
۲۳۱	.....	انتگرال گیری گاوس و زندهار
۲۳۲	.....	انتگرالهای ناسره و نامتناهی
۲۳۳	.....	انتگرالهای ناسره و حدود نامتناهی
۲۳۴	.....	انتگرال گیری رامبرگ
۲۳۵	.....	مقایسه روشها
۲۳۶	.....	مثال‌های حل شده
۲۴۵	.....	مسائل
۲۴۷	.....	فصل نهم - مقادیر و بردارهای ویژه
۲۴۷	.....	معادلات اساسی
۲۴۸	.....	چند نتیجه ماتریسی مفید
۲۵۰	.....	روشهای تکراری
۲۵۰	.....	پیدا کردن مقدار ویژه حقیقی با بزرگترین اندازه مطلق
۲۵۱	.....	ریشه‌های مختلط مزدوج
۲۵۲	.....	تکرار معکوس برای کوچکترین ریشه حقیقی
۲۵۳	.....	پیدا کردن نزدیکترین مقدار ویژه به یک مقدار مفروض
۲۵۳	.....	توسیع روش بالا
۲۵۵	.....	روشهای تبدیلی



۲۵۵	.....	روش ژاکوبی
۲۵۷	.....	روش گیونز
۲۵۸	.....	روش هاوس هلددر
۲۵۹	.....	مقادیر ویژه یک ماتریس سه قطری
۲۶۰	.....	روشهای دیگر
۲۶۱	.....	مثالهای حل شده
۲۷۳	.....	مسائل
		واژهنامه فارسی به انگلیسی
		واژهنامه انگلیسی به فارسی

# فهرست راهنما

۱۹۲	تفاضلات	۱۰۰	الگوریتم توماس
۱۷۶	— تقسیم شده	۲۲۳	انتگرال معین
۱۷۶	— پسرو	۲۲۳	انتگرال عددی
۱۶۸	— پیشرو	۱۳۱	اویلر
۱۷۵	— متناهی	۱۶	ایتکن
	— مرکزی	۹۶	اصلاح جواب
	تقریب	۲۰۱	اقتصادی کردن سریهای توانی
۲۰۳	— مینیماکس	۹۱	بالا مثلثی ، ماتریس
۲۰۲	— چبیشف	۹۶	بد وضع
۱۹۵	— کمترین مربعات	۹۱	بردار
۶۷	تقسیم ترکیبی	۲۴۷	— ویژه
۳۵	تکرار ساده	۹۲	— ستونی
	چند جمله‌ای	۹۲	— سطری
۲۰۱	— چبیشف	۱۸۶	برازش منحنی
۲۰۲	— ژاکوبی	۲۰۷	بسط سری چبیشف
۲۰۲	— لاگور	۱۷	برونیاپی ریچاردسن
۲۰۲	— هرمیت		پایداری
۲۰۲	— لژاندر	۱۴۶	— القائی
۹۱	حذف گاوس	۱۴۷	— ضعیف
	خطا	۱۴۶	— ذاتی
۱۰	— در تقسیم	۱۵۰	— جزئی
۸	— در جمع و تفریق	۱۴۷	— قوی
۱۲	— ی برش	۲۵۵	تبدیل

۱۷۵	— پیشرو	۹	— ی مجتمع
	قاعده	۹	— ی مطلق
۲۲۵	— ذوزنقه‌ای	۹	— ی نسبی
۲۲۶	— سیمپسون		درونیایی
۲۲۶	— نقطه میانی	۱۹۳	— تکراری
	کوادراتور	۱۷۴	— خطی
۲۳۴	— گاوس — لاگور	۱۸۹	— لاگرانژ
۲۳۴	— گاوس — لژاندر	۸۹	دستگاه معادلات خطی
۲۳۰	— گاوسی	۶۸	دنباله ستورم
۲۳۱	— گاوسی وزندار	۱۹۹	رابطه بازگشتی
۲۳۴	— هرمیت — گاوس		روش
۷	گرد کردن	۱۳۴	— آدامز — بشفورث
۱۰۷	مانتریس تنک	۱۳۴	— آدامز — مولتون
۹۲	— بالا مثلثی	۱۳۱	— اوایلر
۹۲	— پائین مثلثی	۱۳۲	— اوایلر — ذوزنقه‌ای
۱۰۰	— سه قطری	۷۱	— برستو
۹۳	— قطری	۱۳۴	— پیشگو اصلاحگر
۹۷	مانده	۳۴	— تکراری
	محورگیری	۱۴۳	— تک‌گامی
۹۴	— جزئی	۱۵۳	— چند گامی
۹۵	— کلی	۹۱	— حذفی گاوس
	معادلات	۳۷	— دو بخشی
۱۲۹	— دیفرانسیل	۱۴۳	— رونگه — کوتا
۳۳	— غیرخطی	۲۵۵، ۱۰۱	— ژاکوبی
	مقدار	۱۰۲	— گاوس — سایدل
۱۳۰	— آغازی	۲۵۷	— گیونز
۲۴۷	— مرزی	۷۶	— مربع سازی گریف
۹۵	مقیاس کردن	۴۳	— نابجائی
۴	ممیز سیار	۳۸	— نیوتن
۳۵	واگرا	۴۱	— وتری
۳۵	همگرایی	۲۵۸	— هاوس هولدر
		۶۴	ضرب تودرتو
			عملگر
		۱۷۵	— انتقال
		۱۷۵	— پسرو

# فصل اول

## محاسبات کامپیوتری

### ۱.۱ ■ مقدمه

قبل از شروع مطالعه روشهای محاسباتی کامپیوتر، شاید بررسی این نکته که چرا در طول بیست سال گذشته کاربرد کامپیوتر در محاسبات علمی به طور چشمگیری افزایش یافته است، خالی از فایده نباشد. در گذشته، مشخص شده که مغز بشر قابلیت درک تکامل چشمگیر ریاضیات را دارد، بنابراین مزیت کامپیوتر در چیست؟

گرچه مغز انسان قادر است حوزه وسیعی از افکار و معلومات را به هم ربط دهد، لکن هنگام انجام محاسبه ساده‌ای نظیر  $2654 \times 3281$  دستگاه ذهنی هم آهسته و هم ناقص عمل می‌کند. انجام محاسبه فوق، برای فرد معمولی احتمالا "۲ دقیقه طول خواهد کشید و پاسخ بدست آمده به احتمال زیاد اشتباه خواهد بود! در همان مدت زمان، جدیدترین کامپیوترها قادر به انجام 500 000 000 محاسبه نظیر محاسبه فوق می‌باشند، و تنها اشکال فنی دستگاه الکترونیکی می‌تواند خطائی معادل خطای بشری به بار آورد. شاید این امر که جواب حاصل تقریبا "همیشه دقیق نبوده تاسف‌آور باشد، اما از آنجائیکه عدم دقت محدود بوده و در حدود  $10^{-12}$  می‌باشد، می‌توان جواب را قابل قبول دانست.

اهمیت این عدم دقت اجتناب‌ناپذیر، یکی از مباحثی است که در طول کتاب مستمرا " مطرح خواهد شد.

بنابراین یکی از مزیت‌های کامپیوتر سرعت و قابل اطمینان بودن آن در انجام عملیات ساده است. مزیت عمده دیگر، مربوط به اثر روشهای محاسبه‌ای جدید می‌گردد. اگرچه دانش ریاضیات مستمرا " در حال توسعه است، معهذا مسائل زیادی وجود دارد که بکمک آنالیز ریاضی قابل حل نیستند. برای مثال، اگر موضوع انتگرال‌گیری

را در نظر بگیریم توابع زیادی هستند که هیچ فرمولی برای انتگرال آنها موجود نیست. تنها راه حل چنین مسائلی به کاربردن تقریب عددی است که متضمن استفاده از همان نوع حساب تکراری است که برای کامپیوتر ایده آل است. در حقیقت، سرعت کامپیوترهای جدید کاربرد روشهای تقریب عددی را در مسائل فیزیکی ممکن ساخته و در غیراینصورت حل چنین مسائلی، به لحاظ حجم محاسبات عددی مربوطه، کاملاً غیرممکن می شد. این نوع مسائل، مثلاً، زمانی که ماده متصلی نظیر یک مایع یا میله صلب، به منظور امکان تحلیل ریاضی، به واحدهای کوچکتری تقسیم می شود، پیش می آیند. هم اکنون محاسبه بعضی مسائل با سریع ترین ماشینهای جدید چندین ساعت بطول می انجامد و هنوز نیاز به تقریبی باز هم بهتر که زمان محاسبه را بطور عمده کاهش دهد وجود دارد. بدست آوردن ایده هایی در مورد نحوه انجام محاسبات در کامپیوتر خالی از فایده نبوده و در نتیجه مسائل و محدودیتهای محاسبه عددی که در آینده مورد بحث واقع می شوند به سهولت قابل ارزیابی هستند. درک اینکه چرا کامپیوترهای نوین براساس الکتریسته کار می کنند، آسان است. سرعت انتقال الکتریسته، گرچه آنی نیست اما مسلماً نزدیک به آن حدی است که به لحاظ فیزیکی امکان پذیر است. خاصیت دو حالتی وصل یا قطع علائم الکتریکی برای نمایش اعداد در مبنای دو کافی است و تکامل ترانزیستورها نیز، دستگاههای اتصال، ذخیره ساز و زمان سنج را به وجود آورده است، که همگی با سرعتهای بالا کار می کنند. در حقیقت سرعت این اجزاء امروزه به حدی است که زمان لازم برای عبور الکتریسته از سیمها عاملی جدی در تاخیر به حساب می آید و کوششهای اخیر طراحی، به حذف سیمها از طریق کوچک نمودن اجزاء و یکپارچه ساختن اجزاء از قبل ساخته شده معطوف شده است. بدیهی است که مطالعه مدارهای الکترونیکی، که امکان ساخت کامپیوترهای نوین را فراهم می سازد، خارج از حیطه این کتاب بوده ولی در اینجا بعضی از مراحل را به منظور نشان دادن چگونگی محاسبات در داخل کامپیوتر، مورد ملاحظه قرار می دهیم. ابتدا، باید روش محاسبه به طور دقیق تعریف شود و دنباله ای از دستورالعملها که برای کامپیوتر ضروری است ارائه گردد. در روزهای اولیه کامپیوتر، این کار بسیار خسته کننده بود زیرا لازم بود که مراحل ریاضی را به مراحل بسیط منطقی که برای کامپیوتر قابل اجرا است، تقسیم و یا ترجمه نمود. برنامه نویسی کامپیوتر به کمک دستورات رمزی ماشین صورت می گرفت که برای دستورالعملهای اساسی کامپیوتر قابل اجرا است.

این کار اضافی ترجمه از نظر اهل علم و مهندسين، مانعی در استفاده موثر از ماشین بود و بنابراین کار ترجمه به خود ماشین واگذار شد. زبانهای پیشرفته نظیر الگول یا فرترن، حدود سال ۱۹۶۰ وضع شدند، این زبانها، به نحوی طراحی شده



بودند که به طریق معمول دانشمندان برای مشخص نمودن یک روش، نزدیک بوده و در عین حال هر دستورالعمل قابل ترجمه به یک دسته از رمزهای اساسی ماشینی باشد. بدین ترتیب زمانی که یک برنامه به زبان سطح - بالا به داخل کامپیوتر خوانده می شود، برنامه تفسیری موسوم به همگردان دستورالعملهای زبان پیشرفته را به صورت رمز ماشین تبدیل می کند. همچنین مسائل معینی، تا زمانیکه عددی را به عنوان معرف یک کامپیوتر در نظر بگیریم وجود دارد، شبیه نمادهای دستگاه ددهی مشتمل بر 10 رقم مختلف، که مناسبترین شکل برای این منظور نبوده، چون دستگاههای الکترونیکی نیازمند به ایجاد و تشخیص 10 شکل مختلف خواهند بود. در این صورت پیچیدگی دستگاهها احتمالا آنها را گران و قابل اشتباه خواهد کرد. بهر حال، ساختن دستگاههای خیلی ساده که مجهز به دو علامت روشن و خاموش باشد ممکن می باشد. با این اسبابها ذخیره کردن یک دنباله دوتائی از اطلاعات و ترکیب اینها از راههای مختلف به منظور ارائه عملیاتی نظیر جمع و تفریق و غیره امکان پذیر خواهد بود. خوشبختانه، یک دستگاه عددی که تنها نیازمند به دو نشان اساسی 0 و 1 باشد وجود دارد که در آن اعداد به صورت یک رشته متشکل از صفر و یک ارائه می شوند، بنابراین دستگاه عددی (دستگاه دوتائی) برای معرفی اعداد داخل کامپیوتر به کار می رود. این بدان معنی است که روند انتقالی زمانیکه اعداد به داخل کامپیوتر خوانده یا خارج می شوند ضروری است و این روند نسبتا " ساده می باشد.

روابط بین اعداد دوتائی و اعشاری در بخش ۱۰۲ بحث می گردد. مسئله دیگری که با آن مواجه می شویم زمانی است که سعی در ذخیره هر دو دستگاه اعداد دوتائی و ددهی در یک کامپیوتر داشته باشیم. اگر اعداد در دستگاه اعشاری مانند  $\frac{1}{3}$  یا  $\pi$  در نظر گرفته شوند، معرفی این اعداد با تعداد متناهی رقم اعشاری ممکن نخواهد بود، به روشی مشابه اعداد زیادی وجود دارند که نمی توان به وسیله تعدادی متناهی رقم دوتائی محدود نشان داد.

از آنجائیکه یک کامپیوتر تنها دارای تعدادی محدود از ارقام دوتائی برای معرفی یک عدد می باشد (معمولا بین ۲۴ تا ۶۰ رقم) آنگاه هر عدد که به ارقام بیشتری نیاز داشته باشد اجبارا " با تقریب نشان داده می شود. حال به محاسباتیکه با دستورات ساده ماشین امکان پذیر است می پردازیم. بدون هیچ مشکلی مسئله جمع و تفریق مانند ترکیبات علائم برقی انجام می گیرد. بهر حال، اگر کسی ضرب دو عدد را در نظر بگیرد، یک تجزیه و تحلیل مختصر برای درک اینکه چطور چنین محاسبه ای انجام می گیرد ضروری است. محققا " این عمل مشتمل بر سه مرحله است. ضرب یک رقم تنها با به کار بردن جدول ضرب، تغییر ستونها برای یکان، دهگان، صدگان و غیره و

جمع‌بندی مجموعه‌های جزئی مختلف. اولی در دستگاه دوتائی ساده است چون فقط دارای سه جزء در جدول ضرب می‌باشد، دومی یک عمل معمولی کد ماشین بوده بنابراین روند تبدیل به یک سری انتقال مکانها و جمعها منجر می‌گردد. عمل ضرب به‌طور فراوان انجام می‌گیرد و این عمل به کمک قسمت مخصوصی از دستگاه الکترونیکی انجام گرفته تا اینکه یک سری دستورات کدی ماشین را در هر لحظه ایجاد نماید. بحثهای مشابه برای تقسیم موجود بوده که سری انتقالها و تفریقها انجام می‌گیرد.

هر یک از سایر عملیات نظیر گرفتن لگاریتمها، توانها و یا تشکیل توابع مثلثاتی باید به طریقی تبدیل به یکی از طرق بالا گردد، آنگاه یک مجموعه از دستورات کدی ماشین برای ایجاد چنین توابع بکار می‌رود.

روش محاسبه برای چنین توابع، شامل روشهای تقریب بوده بنابراین خطاهای بیشتری با کاربرد توابعی از نوع فوق تولید می‌گردد. برای کامل کردن این مطلب، در کامپیوتر قسمتهای کنترل وجود داشته که ورودی، خروجی و حرکات بین ذخیره و محاسبه دستگاه را نظارت می‌کند. کار یکی از این دستگاههای کنترل عبارتست از به‌کار بردن دستورات ذخیره شده در کامپیوتر به‌منظور تبدیل به دستورات کدی ماشین که در محاسبات موردنظر، موثر می‌باشند.

با توجه به بحث فوق روشن می‌گردد که آشنائی با دستگاه دوتائی و خطاهای کامپیوتر پیش نیاز اساسی برای محاسبه عددی بوده و این مطلب در بقیه این فصل بررسی می‌شود.

## ۱.۲ ■ حساب دوتائی

### ۱.۲.۱ ■ دستگاه دوتائی

بهترین مقدمه برای دستگاه دوتائی، که اساس عمل کامپیوتر است، توجه دقیق به دستگاه آشناتر دهمی می‌باشد. این دستگاه مبتنی بر اساس ستون‌هائی که نمایشگر توان‌های 10 است می‌باشد، طوریکه 2304 به‌معنی

$$2 \times 10^3 + 3 \times 10^2 + 0 \times 10^1 + 4 \times 10^0$$

یا در حالت کلی، عدد دهمی

$$a_n a_{n-1} \dots a_1 a_0 \quad 0 \leq a_i \leq 9 \quad (1.1 \ a)$$

نمایشگر عدد دهمی

$$a_n \times 10^n + a_{n-1} \times 10^{n-1} + \dots + a_1 \times 10 + a_0 \quad (1.1 \ b)$$

می‌باشد، البته داشتن پایه‌ای به‌جز 10 امکان‌پذیر می‌باشد. بنابراین، اگر دستگاهی عددی در پایه  $r$  داشته باشیم، عدد

$$a_n a_{n-1} \dots a_1 a_0 \quad 0 \leq a_i \leq r-1 \quad (1.2a)$$

نمایشگر عدد دهدی

$$a_n \times r^n + a_{n-1} \times r^{n-1} + \dots + a_1 \times r + a_0 \quad (1.2b)$$

می باشد.

با انتخاب پایه 2، ملاحظه می شود که 10110 در دستگاه دهدی به صورت

$$1 \times 2^4 + 0 \times 2^3 + 1 \times 2^2 + 1 \times 2^1 + 0 \times 2^0 = 22$$

خواهد بود. برجسته ترین فرق میان دو دستگاه تعداد ارقامی است که برای نوشتن یک عدد مورد نیاز است. در دستگاه دهدی ارقام 0, ..., 9 را به کار برده و هر عدد بزرگتر از 9 به واحدهائی در پایه 10 شکسته می شود. در دستگاه دوتائی ارقام کمتر از پایه 2 ارقام 0 و 1 بوده و هر عدد بزرگتر به طور طبیعی شامل مضارب از 2 در ستونهای دیگر است.

بدین ترتیب، چند عدد اولیه به صورت زیر نوشته می شوند.

$$\begin{array}{ll} 0_{10} = 0_2 & 3_{10} = 11_2 \\ 1_{10} = 1_2 & 4_{10} = 100_2 \\ 2_{10} = 10_2 & 5_{10} = 101_2 \end{array}$$

و غیره.

علامت اندیس پائین برای مشخص کردن پایه هنگامی به کار می رود که امکان شبهه وجود داشته باشد. خواننده ای که نسبت به دستگاه دوتائی ناآشناست باید به مثالهای ساده در پایان این فصل مراجعه نماید (مثالهای ۱۰۲، ۱۰۳، ۱۰۴، ۱۰۵) جزئیات عملیات حسابی در دستگاه دوتائی را می توان در کتب متعدد، برای مثال: (Conte (1965) یافت، لیکن در اینجا توجه به تبدیل اعداد از دستگاه دوتائی به دهدی و بالعکس محدود خواهد بود.

## ۱.۲.۲ ■ تبدیل دوتائی به دهدی

برای مثال عدد 101100 را در دستگاه دوتائی در نظر می گیریم، یک راه برای تبدیل این عدد به عدد دهدی از دادن مقدار عددی معادل به هر ستون و جمع کردن جزء هاست، یعنی  $4 + 8 + 32 = 44$  معهذاً رویهء ساده تری وجود دارد که خیلی تکراری بوده، و بنابراین برای کاربرد کامپیوتر مناسب می باشد. فرض می کنیم ارقام  $a_r$  ( $r=0, 1, \dots$ ) بوده و از سمت راست به چپ شماره گذاری شده باشند از  $a_k$ ، اولین رقم سمت چپ شروع و به صورت زیر محاسبه می کنیم

$$b_k = a_k \quad (1.3a)$$

$$b_r = 2b_{r+1} + a_r, \quad r = k-1, \quad k-2, \dots, 0 \quad (1.3b)$$

برای مثال فوق خواهیم داشت :

$$\begin{aligned} b_5 &= 1 \\ b_4 &= 1 \cdot 2 + 0 = 2 \\ b_3 &= 2 \cdot 2 + 1 = 5 \\ b_2 &= 2 \cdot 5 + 1 = 11 \\ b_1 &= 2 \cdot 11 + 0 = 22 \\ b_0 &= 2 \cdot 22 + 0 = 44 \end{aligned} \quad (1.4)$$

(مثال ۱.۱ را نیز ببینید)

### ۱.۲.۳ ■ تبدیل دهمی به دوتائی

در اینجا روش مستقیم عبارتست از کاهش بزرگترین توان صحیح ممکن ۲ از عدد دهمی و ثبت آن در ستون مناسب ، و ادامه این روند تا حصول باقیمانده صفر . برای مثال ،  $100_{10}$  دارای 64 و 32 و 4 بوده که از آن کم می‌گردد ، بنابراین عدد دوتائی مناسب 1100100 خواهد گردید .

روش دیگر ، عدد دهمی  $b_0$  را اختیار کرده و به 2 تقسیم نموده و باقیمانده‌ها را به صورت  $a_1, a_0$  ، و الا آخر ، ذخیره می‌کند .

$$b_r = \frac{b_{r-1} - a_{r-1}}{2} \quad (1.5)$$

که در آن  $a_{r-1}$  برابر 0 است اگر  $b_{r-1}$  زوج باشد و برابر 1 است اگر  $b_{r-1}$  فرد باشد

$b_r$	$a_r$
2   44	rem . 0
2   22	rem . 0
2   11	rem . 1
2   5	rem . 1
2   2	rem . 0
2   1	rem . 1
0	

(1.6)

توجه : اولین رقم دوتائی از سمت چپ در انتهای ستون باقیمانده‌ها ظاهر

می‌گردد به‌طوری که عدد دوتائی عبارتست از 101100 ( مثال ۱.۲ را نیز ببینید ) .

### ۱.۳ ■ نمایش اعداد در کامپیوتر

در یک کامپیوتر اساساً " دو نوع نمایش از اعداد وجود دارد . یکی نمایش اعداد صحیح و دیگری اعداد حقیقی ، که اعمال حسابی نظیر هر کدام متفاوت است . عملیات

اعداد صحیح ساده‌تر و سریعتر بوده، بنابراین تا حد امکان بایستی به‌کار روند. با وجود این، در اغلب محاسبات علمی نه‌تنها کسرها مورد احتیاج قرار می‌گیرند بلکه محاسبات از اعداد بینهایت کوچک گرفته تا اعداد بینهایت بزرگ تغییر خواهد کرد. در این حالت حساب ممیز سیار به‌کار می‌رود، که هر دو مسئله فوق را دربر می‌گیرد.

نمایش عدد دوتائی به‌شکل ممیز سیار خیلی شبیه شکل توانی عدد دهدهی است، به‌طور مثال  $0.2342 \times 10^{-3}$  دارای ماننسیس 0.2342 و توان 3- می‌باشد. صورت ممیز سیار عدد ماشینی دارای شکل

$$\bar{x} = a \times 2^b \quad (1.7)$$

است که در آن

$$a = \pm \sum_{r=1}^t d_r 2^{-r} \quad \text{و} \quad \frac{1}{2} \leq |a| < 1$$

و معمولا"

$$|b| \leq M$$

$d_r$  ارقام دوتائی 0 یا 1 بوده که به هر توانی از 2 متناظر می‌شوند. مقادیر  $t$  و  $M$  متغیراند، لیکن مقادیر عمومی آنها  $t=37$  و  $M=2^8=256$  است. این نمایش تقریباً "۱۱ رقم اعشار با معنی را در دامنه بین اعداد  $10^{-77}$  و  $10^{+77}$  بدست می‌دهد. علامت - در  $x$  زمانی به‌کار می‌رود که لازم به تاکید باشد چون ممکن است عدد ماشینی مقدار واقعی آن را ندهد. عدد مورد نظر ممکن است، حداکثر به اندازه یک واحد که در اولین ستون ماننسیس  $a$  ظاهر نمی‌گردد خطا داشته باشد، و مقدار خطا، برابر  $2^{-t-1}$  است. بنابراین خطای ممکن در  $\bar{x}$ ، مساوی  $2^{b-t-1}$  بوده که مربوط به گرد کردن ماشین در منظور کردن توان  $b$  می‌باشد. عموماً، حساب اعداد صحیح، به‌اعمالی نظیر شمارش اختصاص داده می‌شود، چون اگر اعداد صحیح به‌طور متوالی ضرب شوند تعداد مکانهای دوتائی برای نمایش حاصلضرب به‌طور نامحدود افزوده می‌گردد. در حالت حساب ممیز سیار، اگر عدد بزرگی تولید گردد، برای معرفی اندازه درست توان میزان می‌شود، و اگر تعداد ارقام بزرگتر از  $t$  باشد، آنگاه ارقام اضافی حذف شده و کمترین رقم با معنی در پایان باقی می‌ماند. حد دستگاه، زمانی رخ می‌دهد که اندازه توان از حد مجاز بیشتر شود، این حالتی است که به سرریز مشهور می‌باشد. اگر ارقام اضافی حذف شوند، خطای ناشی از گرد کردن اضافی تولید می‌گردد.

بنابراین، ملاحظه می‌گردد که خطاها در کامپیوتر هم در نمایش اعداد به‌صورت ممیز سیار و هم در سایر محاسبات بعدی تولید می‌گردد. از آنجائیکه حساب ممیز سیار برای محاسبات علمی واقعا" اساسی است، لازم است طرقي برای می‌نیم کردن این



خطاها داشته باشیم .

راه بدیهی برای انجام این منظور عبارتست از افزایش تعداد ارقام با معنی ، که معادل افزایش اندازه  $t$  می باشد . نظیر چنین طرحی برای تمام محاسبات به کار نمی رود زیرا این عمل نیازمند زمان بیش از حد مجاز برای کامپیوتر است ، و برای بعضی از کامپیوترها برنامه های مخصوصی باید نوشته شود . معهذا ، در دستگاه های محاسبه مدرن کار کردن با طول دوبرابر خیلی معمول است . در این حالت ، با افزایش دقت ، خطاهای تولید شده از  $2^{b-2t-1}$  بیشتر نخواهد بود . بیشتر مسائل علمی منجر به محاسبات مشتمل بر اعداد مختلط می گردد و راه معرفی مستقیم برای اینها در کامپیوتر وجود ندارد .

امکانات مربوط به عدد مختلط در بعضی از زبانهای پیشرفته نظیر فرتن درنظر گرفته شده است ، اما باید درنظر داشت که این عمل با نوشتن قسمتهایی از برنامه انجام می گیرد که وقت گیر می باشد .

#### ۱.۴ ■ خطاها در اعمال حسابی

در این قسمت بحث محدود به حساب ممیز سیار بوده و عمدتا " خطاهای مربوط به قوانین چهارگانه حساب درنظر گرفته خواهند شد . باید خطاهای ناشی از نمایش متناهی در ماشین موسوم به خطاهای گرد کردن ، و همچنین طریقی که اعمال حسابی مختلف این خطاها را ایجاد می کند بررسی نمائیم .

ابتدا ، باید به خاطر آورد که نمایش عدد  $x$  در کامپیوتر عدد  $\bar{x}$  با ماکزیم خطای ممکن  $\pm 2^{b-t-1}$  خواهد بود . حال جمع دو عدد ماشینی را درنظر می گیریم .

$$\bar{x}_1 = a_1 \cdot 2^{b_1} \quad \bar{x}_2 = a_2 \cdot 2^{b_2}, \quad b_1 > b_2 \quad (1.8)$$

که در آن جواب  $\bar{x}_3 = a_3 \cdot 2^{b_3}$  می باشد . عمل جمع ابتدا با انتقال ارقام  $a_2$  به راست به اندازه  $b_1 - b_2$  انجام می گیرد ، به طوری که ستونهای متناظر زیر هم قرار می گیرند این عمل معمولا " با به کار بردن ثباتهایی با طول دو برابر انجام می گیرد ، بنابر این هیچ رقمی در روند انتقال از بین نمی رود ، سپس دو عدد به هم افزوده می شوند . اگر مجموع نتیجه شده  $a_3$  ، دارای مقداری خارج از حدود  $1 < |a_3| \leq \frac{1}{2}$  باشد ، آنگاه ارقام  $a_3$  به راست یا چپ حرکت داده شده و اندازه  $b_3$  بر حسب آن میزان میشود . سپس این عدد با صرفنظر کردن کمترین ارقام با معنی به طول ساده کاهش می یابد . بنابراین ماکزیم خطای تولید شده در روند گرد کردن  $2^{b_3-t-1}$  خواهد شد . در محاسبه خطا ، اغلب راحت تر خواهد بود که خطای نسبی را ، که بصورت نسبت خطای مطلق به نتیجه محاسبه تعریف می شود ، درنظر گرفت . یک تعریف اساسی از خطای نسبی عبارتست از

حاصل تقسیم خطای مطلق به مقدار واقعی. چون، نتیجه محاسبه شده تنها عددیست که به آن دسترسی داریم لذا تعریف تقریباً "متفاوتی از خطای نسبی که در اینجا به کار رفت خیلی مفید می باشد. بدین ترتیب، در این حالت خطای نسبی عبارتست از:

$(a_3 \cdot 2^{b_3}) / 2^{b_3 - t - 1}$  از آنجائی که کمترین مقدار ممکن  $a_3$  عبارتست از  $\frac{1}{2}$ ، ماکزیم مقدار این کمیت  $\pm 2^{-t}$  خواهد شد. بحثهای مشابهی برای سایر سه روند قابل اجرا است، بنابراین پاسخ ماشینی برای یک محاسبه، شامل اعداد ماشینی درست، عبارتست از:

$$\bar{A} = A(1 + e) \quad (1.9a)$$

که در آن

$$|e| \leq 2^{-t} \quad (1.9b)$$

و  $A$  پاسخ درست است که معمولاً "در طول ساده به طور دقیق نمی تواند معرفی گردد. علامت  $e$  برای خطای مطلق و  $e$  برای خطای نسبی به کار خواهد رفت. عموماً، محاسبات در اثر خطاهای قبلی، محاسبه‌ای یا مربوط به نمایش اعداد در ماشین، درست نمی باشد. بنابراین در نظر گرفتن اینکه چطور خطاها در روندهای حسابی منتشر می گردند امری ضروری است.

فرض می کنیم

$$x = \bar{x} + e_x \quad y = \bar{y} + e_y \quad (1.10)$$

آنگاه

$$x + y = \bar{x} + \bar{y} + e_x + e_y \quad (1.11)$$

بنابراین خطای جدید مساوی مجموع تک تک خطاها بوده و مقدار ماکزیم قدر مطلق آن عبارتست از  $|e_x| + |e_y|$  خطای نسبی دارای مقدار

$$\text{خطای نسبی} = \frac{\bar{x}}{\bar{x} + \bar{y}} \cdot \frac{e_x}{\bar{x}} + \frac{\bar{y}}{\bar{x} + \bar{y}} \cdot \frac{e_y}{\bar{y}} \quad (1.12)$$

بوده که یک مجموع ساده از مضارب محاسبه شده خطاهای نسبی اعداد اصلی می باشد. بدست آوردن تفاضل خیلی شبیه جمع بوده با علائم منفی در سمت راست. این نکته حائز اهمیت است که در تفریق زمانیکه  $\bar{x}$  و  $\bar{y}$  خیلی به هم نزدیک باشند، دو مضرب از خطاهای نسبی می توانند خیلی بزرگ گردند و این عمل به سادگی، خطاهای قابل توجهی تولید می کند. (به مثال ۱.۵ مراجعه شود)

برای ضرب داریم

$$\begin{aligned} xy &= (\bar{x} + e_x)(\bar{y} + e_y) \\ &= \bar{x}\bar{y} + e_x \cdot \bar{y} + e_y \cdot \bar{x} + e_x \cdot e_y \end{aligned} \quad (1.13)$$

معمولا"، خطاهای  $\varepsilon_x$  و  $\varepsilon_y$  کوچکاند، بنابراین حاصلضرب  $\varepsilon_x \cdot \varepsilon_y$  می تواند قابل اغماض باشد، لذا خطای مطلق برابر

$$\varepsilon_{xy} + \varepsilon_{yx} \quad (1.14)$$

شده و خطای نسبی برابر

$$\frac{\varepsilon_x}{\bar{x}} + \frac{\varepsilon_y}{\bar{y}} \quad (1.15)$$

می گردد.

خطای نسبی در ضرب تقریبا" مساوی جمع خطاهای نسبی اعداد اصلی می گردد. نتیجه مشابهی برای تقسیم پیدا خواهیم کرد، اما در این حالت تفاضل دو خطای نسبی اصلی راداریم. برهان آن برای نتیجه تقسیم به کمک بسط نسبت، به کار بردن سری دو جمله ای و حذف جملاتی که شامل حاصلضرب خطاها باشد، بدست می آید.

$$\begin{aligned} \frac{x}{y} &= \frac{\bar{x} + \varepsilon_x}{\bar{y} + \varepsilon_y} \\ &= \frac{\bar{x}}{\bar{y}} \left( 1 + \frac{\varepsilon_x}{\bar{x}} \right) \left( 1 + \frac{\varepsilon_y}{\bar{y}} \right)^{-1} \\ &= \frac{\bar{x}}{\bar{y}} \left( 1 + \frac{\varepsilon_x}{\bar{x}} \right) \left( 1 - \frac{\varepsilon_y}{\bar{y}} + \left( \frac{\varepsilon_y}{\bar{y}} \right)^2 \dots \right) \\ &\approx \frac{\bar{x}}{\bar{y}} + \frac{\varepsilon_x}{\bar{y}} - \varepsilon_y \cdot \frac{\bar{x}}{\bar{y}^2} \end{aligned} \quad (1.16)$$

بدین ترتیب، خطای مطلق برابر

$$\frac{\varepsilon_x}{\bar{y}} - \frac{\varepsilon_y \cdot \bar{x}}{\bar{y}^2} \quad (1.17)$$

و خطای نسبی مساوی

$$\frac{\varepsilon_x}{\bar{x}} - \frac{\varepsilon_y}{\bar{y}} \quad (1.18)$$

می شود. بالاخره، خطای حاصل از به کار بردن توابعی از  $x$  مانند ریشه دوم، سینوس و غیره را درنظر می گیریم. اگر  $x = \bar{x} + \varepsilon_x$  آنگاه با به کار بردن بسط سری تیلر داریم:

$$f(x) = f(\bar{x}) + \varepsilon_x f'(\bar{x}) + \frac{\varepsilon_x^2}{2!} f''(\bar{x} + \theta \varepsilon_x), \quad (0 \leq \theta \leq 1) \quad (1.19)$$

بدین ترتیب، خطای مطلق تقریبا" برابر  $\varepsilon_x f'(\bar{x})$  بوده، و خطای نسبی، مشروط بر آنکه مشتق مرتبه دوم تابع بزرگ نباشد، برابر  $\varepsilon_x f'(\bar{x}) / f(\bar{x})$  می گردد. سپس خطاهای منتشره از عملیات مختلف با خطاهای ناشی از عمل گرد کردن که قبلا" بحث شده می توانند ترکیب گردند. محاسبه دقیق کل خطای انباشته در هر گام به سه دلیل خیلی مشکل می باشد. اول اینکه بعضی از تخمین های خطا مبتنی بر حذف

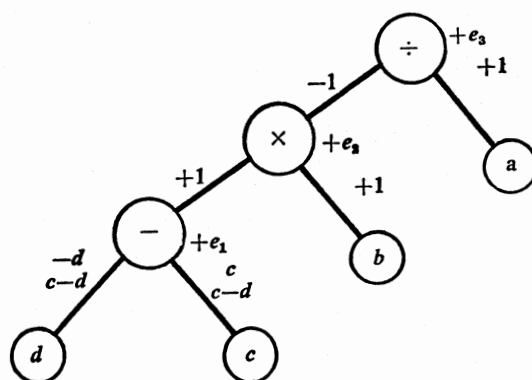
حاصلضربهای خطاها است، که در صورت افزایش خطاها قابل اغماض نخواهد بود. دوم، اندازه خطا ممکن است بستگی به ترتیب محاسبات انجام شده داشته باشد. ( به مثال ۱۰۶ مراجعه شود) سوم آنکه، حالتی وجود دارند که در آنها اندازه خطا بستگی به اندازه نتایج داشته که در این حالات بدبینانهترین نتیجه پذیرفته می شود.

بدین ترتیب، کران بالای محاسبه شده برای خطاها ممکن است، تقریباً در تمام حالات، خیلی بیشتر از خطاهای واقعی باشد. همچنین تخمینهای آماری امید خطا امکان پذیر است، لیکن این عمل شامل روندهای مفصلتری است که در اینجا قابل پیگیری نیست. خوانندهایکه علاقمند به مطالب بیشتر در زمینه آنالیز خطا باشد می تواند به کتابهای:

McCracken Dorn (1964), Hamming (1962), Ralston (1965)

مراجعه کند. دو کتاب آخری شامل مطالبی پیرامون تجزیه و تحلیل آماری خطای گرد کردن می باشد.

بعنوان مثال برای محاسبه خطا، مثال  $a/[b(c-d)]$  را در نظر گرفته و خواننده را به روش نموداری با ارائه این روند آشنا خواهیم نمود، مثلاً در



شکل (۱۰۱) روند ترسیمی  $a/[b(c-d)]$

(1964) McCracken و Dorn نمودار فوق، خطای نسبی را در صورت محاسبه بامرتبه  $r_1 = c - d$  و  $r_2 = b \times r_1$  و  $r_3 = a/r_2$  نشان می دهد. این نمودار با شروع از پایین پس از ضرب خطای مجتمع هر دایره، در عامل کنار خط منتهی بر دایره بعدی، به کار گرفته شده، سپس به خطای ناشی از گرد کردن افزوده می گردد. این جمع آنگاه به نام خطای نسبی انباشتی به کار رفته و با عامل ضربی مناسب در گام بعدی به صورت ذیل ترکیب می گردد:

$$\begin{aligned}
 E_1 &= \frac{\bar{c}}{\bar{c}-d}e_c - \frac{d}{\bar{c}-d}e_d + e_1 \\
 E_2 &= E_1 + e_b + e_2 \\
 E_3 &= -E_2 + e_a + e_3 \\
 &= \frac{-\bar{c}}{\bar{c}-d}e_c + \frac{d}{\bar{c}-d}e_d - e_b + e_a \\
 &\quad - e_1 - e_2 + e_3
 \end{aligned} \tag{1.20}$$

که در آن

$$|e_3| \leq 2^{-t}, \quad |e_2| \leq 2^{-t}, \quad |e_1| \leq 2^{-t} \tag{1.21}$$

توجه: علامت - مربوط به عدد ماشینی بوده که گرد شده‌ای از جواب واقعی است.

### ۱.۵ ■ خطاهای روشهای محاسبه‌ای

همانطوریکه خطاهای مربوط به روندهای حسابی را در کامپیوتر بررسی می‌کنیم، باید خطاهای ایجاد شده در اثر کاربرد روشهای تقریبی را نیز در نظر بگیریم. یک مثال ساده عبارتست از اینکه، بخواهیم توابعی نظیر  $\log$ ،  $\sin$ ، ریشه دوم و غیره را بکار ببریم، که معمولاً به صورتهای جدول‌بندی شده وجود دارند. به سادگی می‌توان دریافت که ذخیره این چنین مجموعه از اعداد در کامپیوتر امکان‌پذیر نبوده بنابراین به شکل دیگری باید در نظر گرفته شوند.

خوشبختانه روشهای متعددی برای نمایش این توابع به کمک یکسری همگرا موجود است، که به وسیله چند قانون ساده تعریف‌پذیر بوده و به سادگی قابل برنامه‌نویسی نیز هستند. تعدادی از جملات سری به هم دیگر اضافه می‌شوند تا اینکه خطای صرفنظر شده بطور قابل قبولی کوچک گردد. چنین خطائی که ناشی از نمایش متناهی از یک روند نامتناهی است، خطای برشی نامیده می‌شود.

سری تیلر توابع برای نشان دادن کاربرد سری همگرا به کار می‌رود، هرچند که این سری ویژه برای تولید مقادیر تابع در کامپیوتر مناسب نمی‌باشد. شکل کلی سری تیلر با باقیمانده عبارتست از:

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2!}f''(x) + \dots + \frac{h^{n-1}}{(n-1)!}f^{(n-1)}(x) + R_n \tag{1.22}$$

که در آن

$$R_n = \frac{h^n}{n!}f^{(n)}(x + \theta h), \quad 0 \leq \theta \leq 1 \tag{1.23}$$

این رابطه در فاصله  $(x, x+h)$  مشروط بر آنکه تابع پیوسته و دارای مشتقات پیوسته تا

مرتبه  $n$  ام باشد برقرار می‌گردد. در صورتی که بتوان نشان داد  $\lim_{n \rightarrow \infty} R_n = 0$  سری فوق همگرا می‌گردد.

در محاسبه کامپیوتری جملات یک به یک محاسبه شده تا آنکه  $R_n$  خیلی کوچک گردد، بدین معنی که از نظر اندازه با میزان گرد شده کامپیوتر قابل مقایسه گردد. عمل اضافی دیگری که منجر به پیشرفتی گردد نمی‌توان انجام داد. سری زیر را در نظر می‌گیریم.

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \dots$$

با قراردادن

$$A_0 = 1, \quad A_r = \frac{x \cdot A_{r-1}}{r} \quad r = 1, 2, \dots \quad (1.24)$$

آنگاه مجموعه‌های

$$S_0 = A_0, \quad S_r = S_{r-1} + A_r, \quad r = 1, 2, \dots \quad (1.25)$$

مقادیر تقریبی  $e^x$  را می‌دهند. بدین ترتیب مجموعه‌ای ساده از دستورات می‌تواند در ماشین ذخیره شود تا  $e^x$  مطلوب محاسبه گردد. در زبانهای سطح بالا این قسمت‌های برنامه در دستگاه کامپیوتری در نظر گرفته شده، اما از آنجائیکه اینها دستورات برنامه‌نویسی شده هستند آهسته‌تر از امکانات مخابره‌ای نظیر جمع و ضرب انجام می‌گیرند. مطالعه همگرایی سری خارج از بحث این کتاب بوده، اما خواننده باید تشخیص دهد که سری  $e^x$  به‌ازای تمام مقادیر متناهی  $x$  همگرا بوده، و همچنین سریهای وجود دارند که مجموع قسمت‌ها زمانیکه  $n$  افزایش یابد بدون کران افزایش پیدا می‌کنند. سری  $(1-x)^{-1}$  مثالی از این نوع می‌باشد. برای مقادیر معین  $x$  داریم:

$$(1-x)^{-1} = 1 + x + x^2 + x^3 + \dots \quad (1.26)$$

اگر مقدار  $x = 1.1$  را در بسط بکار ببریم داریم.

$$1 + 1.1 + 1.1^2 + 1.1^3 + \dots \quad (1.27)$$

و می‌توان مشاهده نمود که هر یک از جملات بزرگتر از ۱ بوده و بنابراین مجموع به‌طور نامعین افزایش می‌یابد.

تکنیک تقریبی دیگری که برای مسائل مختلف محاسباتی به کار می‌رود عبارتست از روش تکراری. این تکنیک روندی پی در پی است که یک تقریب به جواب را وارد محاسبه می‌کند، و از این امر استفاده نموده و تقریب بهتری را تولید می‌کند. زمانیکه دنباله نتایج در حال همگرایی است، مرحله‌ای می‌رسد که تفاضل این مقادیر قابل توجه نبوده،

و در این مرحله، محاسبه متوقف می‌گردد. البته، این نکته شایان توجه است که در یک شیوه تکراری زمانیکه نتایج به یک مقدار ثابت همگرا نمی‌گردد، بایستی با آزمونی این روند متوقف گردد. تعریف دقیق چنین آزمونی فوق‌العاده مشکل می‌باشد. روش تکراری را می‌توان با ساده‌ترین شکل خود، برای حل یک معادله یک مجهولی به کار گرفت، مشروط بر آنکه معادله را بتوان به صورت  $x = g(x)$  نوشت، که در آن نامساوی  $|g'(x)| < 1$  در ناحیه تکرار برقرار باشد آنگاه این تکرار با انتخاب مقدار اولیه  $x_0$  پیش‌رفته و محاسبه می‌گردد.

$$x_1 = g(x_0)$$

این روند سپس تکرار می‌شود.

$$x_{r+1} = g(x_r), \quad r = 1, 2, \dots \quad (1.28)$$

تا اینکه همگرا گردد.

اهمیت شرط مشتق به سادگی با مثال  $x + 4\sqrt{x} - 8 = 0$  که دارای جوابهای  $x = 29.8552$  و  $x = 2.1432$  است نشان داده می‌شود. ابتدا معادله تکراری را درنظر

$$x = 8 - 4\sqrt{x} \quad (1.29)$$

گرفته و با این تقریب  $x_0 = 1$  شروع می‌کنیم. جدول مقادیر تکراری به صورت زیر خواهد شد.

$$\begin{aligned} x_0 &= 1 \\ x_1 &= 8 - 4 \times 1 = 4 \\ x_2 &= 8 - 4 \times 2 = 0 \\ x_3 &= 8 - 4 \times 0 = 8 \\ x_4 &= 8 - 4 \times 2.828 = -3.312 \end{aligned} \quad (1.30)$$

و همگرایی امکان‌پذیر نیست زیرا،

$$g'(x) = \frac{-4}{2\sqrt{x}}$$

دارای مقادیر زیر است :

$x$	0	1	4
$g'(x)$	$-\infty$	-2	-1

(1.31)

به هرحال، اگر طرح تکرار به شکل زیر نوشته شود،

$$\sqrt{x} = \frac{1}{4}(8 - x) \quad \text{یا} \quad x = \frac{1}{16}(8 - x)^2 \quad (1.32)$$

خواهیم داشت  $g'(x) = \frac{1}{16}(-16 + 2x)$  ، که در حوزه مورد نظر  $|g'(x)| < 1$  یعنی

$x$	0	1	2	4
$g'(x)$	-1	$-\frac{7}{8}$	$-\frac{3}{4}$	$-\frac{1}{2}$

(1.33)

جدول مقادیر عبارتست از

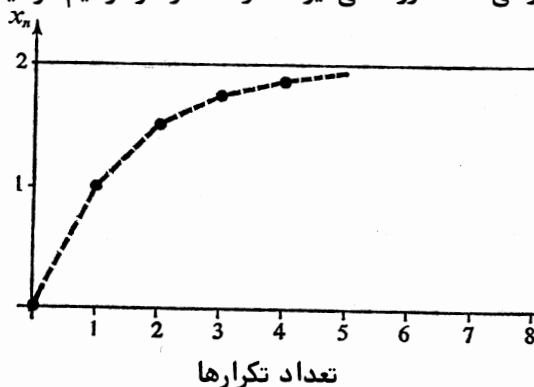
$x_0 = 1$	$x_6 = 1.9625$
$x_1 = 3.0625$	$x_7 = 2.2782$
$x_2 = 1.5236$	$x_8 = 2.0461$
$x_3 = 2.6214$	$x_9 = 2.2155$
$x_4 = 1.8080$	$x_{10} = 2.0912$
$x_5 = 2.3963$	$x_{11} = 2.1821$

(1.34)

مشاهده می‌شود، اگرچه سرعت همگرایی کند است اما این مقادیر همگرا می‌باشند. مقدار  $g'(x)$  در این نقطه  $-0.7321$  بوده و از آنجائیکه این مقدار نسبتاً "به 1- نزدیک است، لذا سرعت همگرایی کند می‌باشد.

## ۱.۶ ■ شتاب همگرایی

در روندهای گام به گام، مانند روند ذکر شده فوق، ذکر روشهایی که به روند سرعت بخشند دارای اهمیت است. از آنجائیکه این ایده‌ها در انواع مسائل مختلف به کار رفته، لذا در این جا اصول اساسی سه روش شتاب دهنده مورد بحث قرار گرفته و در بخشهای بعدی برای مثالهای خاص به کار خواهند رفت. مقدماتاً، یک طرح تکراری ساده را به صورت  $x_{n+1} = Kx_n + B$  در نظر گرفته، و برای مثال فرض می‌کنیم  $K = \frac{1}{2}$  و  $B = 1$ . مقادیر متوالی تکرارها به منظور نشان دادن همگرایی روند به مقدار  $x = 2$  و اینکه همگرایی کند صورت می‌گیرد، توسط نمودار ترسیم گردیده است.



شکل ۱.۲ تکرار برای  $x_{n+1} = Kx_n + B$



### ۱.۶.۱ ■ روش فوق - تخفیف

از نمودار فوق می‌توان دید که در هرگام فاصله جواب واقعی از مقدار تکراری نصف می‌گردد. اگر در هر مرحله گامی بزرگتر به سمت ۲ برداشته شود آنگاه روند را سریعتر خواهد نمود. این موضوع، انگیزه‌ای است که در پس روش فوق - تخفیف قرار داشته، و مطابق معادلات زیر عمل می‌کند. یک مقدار میانی به صورت زیرتشکیل شده

$$\tilde{x}_{n+1} = Kx_n + B \quad (1.35)$$

و سپس یک مقدار تصحیح شده با اختیار نمودن مقدار قدیمی و با افزودن ضربی از نمودار محاسبه شده تشکیل می‌یابد، یعنی

$$x_{n+1} = x_n + \omega(\tilde{x}_{n+1} - x_n) \quad (1.36)$$

که معادله زیر را می‌دهد.

$$\begin{aligned} x_{n+1} &= x_n + \omega(K - 1)x_n + \omega B \\ &= [\omega K + 1 - \omega]x_n + \omega B \end{aligned} \quad (1.37)$$

مقدار  $\omega$  بمنظور دست یابی به همگرایی سریعتر، تغییر می‌کند و در حالات معینی، مانند تکرار ماتریسی، محاسبه بهترین مقدار  $\omega$  بطور تئوری ممکن می‌باشد. اگر  $\omega > 1$  روش را فوق - تخفیف و در صورتیکه  $0 < \omega < 1$ ، روش را تحت - تخفیف می‌گوئیم. روش تحت - تخفیف بطور گسترده به کار نمی‌رود اما، در حل دستگاه معادلات خطی روش فوق - تخفیف به ازای  $1 < \omega < 2$  روش بسیار مفیدی می‌باشد. نتیجه را به سادگی در مثال عددی پیشین به ازای  $\omega = \frac{3}{2}$  می‌توان دید. حال مقادیر تکراری عبارتند از:  $0, \frac{3}{2}, 1\frac{7}{8}, 1\frac{3}{2}$  بنا براین همگرایی در این حالت دوبار سریعتر از روش تکرار مستقیم می‌باشد. در حقیقت، در این مثال اگر  $\omega = 2$  باشد همگرایی در یک مرحله رخ می‌دهد، اما این نتایج با یک مثال ساختگی بدست آمده‌اند.

### ۱.۶.۲ ■ روند ایتکن

رفتار فوق (که در آن تفاضل مقدار واقعی  $x^*$  و تکراری به یک نسبت ثابت کاهش یابد) به ندرت در عمل رخ می‌دهد، اما بعد از چند تکرار اولیه، در بعضی مسائل یک تقریب خیلی نزدیک باین نسبت را می‌دهد. با فرض اینکه خاصیت نسبت ثابت درست باشد، دستور ساده‌ای که به روند  $\Delta^2$  ایتکن شهرت دارد، امکان می‌دهد که جواب نهایی محاسبه گردد.

$$x^* - x_{n+1} = A(x^* - x_n) \quad \text{فرض می‌کنیم} \quad (1.38)$$

$$x^* - x_{n+2} = A(x^* - x_{n+1})$$

و با تقسیم طرفین رابطه زیر نتیجه می شود .

$$\frac{x^* - x_{n+1}}{x^* - x_{n+2}} = \frac{x^* - x_n}{x^* - x_{n+1}} \quad (1.39)$$

$$(x^*)^2 - 2x_{n+1} \cdot x^* + x_{n+1}^2 = (x^*)^2 - (x_n + x_{n+2})x^* + x_n x_{n+2}$$

پس از حذف اولین جمله و مرتب کردن داریم

$$x^* = \frac{-x_{n+1}^2 + x_n x_{n+2}}{x_n - 2x_{n+1} + x_{n+2}} = x_n - \frac{(x_{n+1} - x_n)^2}{x_n - 2x_{n+1} + x_{n+2}} = x_n - \frac{(\Delta x_n)^2}{\Delta^2 x_n} \quad (1.40)$$

(آخرین جمله نماد تفاضل متناهی را به کار می گیرد که بیانگر ریشه روند می باشد) .  
البته در صورت به کار بردن این روند برای مثال قبل جواب درست خواهد داد ، چون  
از قانون کسر دقیقاً " تبعیت می کند .

فرض می کنیم  $x_n = 0$  ،  $x_{n+1} = 1$  و  $x_{n+2} = 1\frac{1}{2}$  باشد .

آنگاه  $\Delta x_n = 1$  ،  $\Delta^2 x_n = -\frac{1}{2}$  و  $x^* = 2$  . یک مثال عددی در مثال ۱.۷ داده شده است .

### ۱.۶.۳ ■ روش برونابی ریچاردسن

این روش برای روندهائی قابل اجراست که به طول گام  $h$  بستگی داشته ، و این مقدار را بتوان دلخواه اختیار نمود . بطور مثال ، در محاسبه تقریبی انتگرال که فاصله به نوارهای تقسیم شده و همچنین در انتگرال گیری گام به گام معادلات دیفرانسیل رخ می دهد . این روش را برای روندی که بتوان خطا را با یک سری توانی همگرانسبت به  $h$  بیان کرد می توان به کار برد ، بدین معنی که اگر مقدار واقعی و تقریبی را به ترتیب  $Y$  و  $Y_1$  فرض کنیم داریم

$$Y = Y_1 + \sum_{j=k}^{\infty} a_j h^j \quad (1.41)$$

فرض می کنیم که دو محاسبه با مقادیر متفاوتی از  $h$  انجام گرفته و نتیجه دو محاسبه بعداً " به منظور حذف جمله پیشرو خطای ایجاد شده ترکیب شوند . معادله زیر  
(1.42)

$$Y = Y_2 + \sum_{j=k}^{\infty} a_j h^j$$

و ( 1.41 ) برای این منظور به کار می روند . پس از ضرب معادله (1.41) در  $h^{\frac{1}{2}}$  و

(1.42) در  $h_1^k$  و محاسبه تفاضل آنها، معادله‌ای بدست می‌آید که ضریب  $(h_1^k h_2)$  صفر می‌گردد.

$$Y[h_2^k - h_1^k] = h_2^k Y_1 - h_1^k Y_2 + \sum_{j=k+1}^{\infty} a_j [h_2^k h_1^j - h_1^k h_2^j]$$

برای سادگی فرض می‌کنیم  $h_2$  مضربی از  $h_1$  باشد، یعنی  $h_2 = r \cdot h_1$ ، آنگاه

$$Y = \frac{r^k Y_1 - Y_2}{r^k - 1} + \sum_{j=k+1}^{\infty} \frac{a_j \cdot (r^k - r^j) \cdot h_1^j}{r^k - 1} \quad (1.43)$$

تخمین جدید، اولین جمله سمت راست رابطه فوق بوده و خطا با توانی بالاتر از  $h$  ظاهر می‌گردد. این روند را می‌توان با تکرار مقادیر بیشتر  $h$  ادامه داده جملات بیشتری از خطا را حذف نمود، اما در چنین حالت باید بطور دقیق همگرایی روند تحت بررسی قرار گرفته شود. این عمل برای انتگرال‌گیری رامبرگ انجام شده، که بطور متوالی فواصل نصف می‌گردند، یعنی  $r = \frac{1}{2}$  و این روش برای دسته بزرگی از توابع همگرا می‌باشد.

این روش در فصل هشت در مورد انتگرال‌گیری تقریبی، و در مثال ۱۰۸ که جدولی از اعداد را برای این روند بدست می‌دهد، بررسی شده است.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱- اعداد ذیل را از دستگاه دوتائی به دهدهی تبدیل نمائید

1010001 و 10111

با به کار بردن ضرب داریم

$$10111 = 16 + 4 + 2 + 1 = 23$$

$$(((1 \times 2 + 0) \times 2 + 1) \times 2 + 1) \times 2 + 1 = 23$$

2, 4, 5, 10, 11, 22, 23

$$1010001 = 64 + 16 + 1 = 81$$

با به کار بردن ضرب داریم

$$((((1 \times 2 + 0) \times 2 + 1) \times 2 + 0) \times 2 + 0) \times 2 + 0) \times 2 + 1 = 81$$

2, 2, 4, 5, 10, 10, 20, 20, 40, 40, 80, 81

۲- اعداد زیر را از دستگاه دهدهی به دوتائی تبدیل نمائید: 28 و 53. با تفریق بزرگترین توان از ۲، در هر مرحله، داریم

$$28 = 16 + 8 + 4 = 11100$$

پس از تقسیم بر ۲ به طور متوالی داریم:

$$\begin{array}{r|l}
 2 & 28 \\
 \hline
 2 & 14 \quad r \ 0 \\
 \hline
 2 & 7 \quad r \ 0 \\
 \hline
 2 & 3 \quad r \ 1 \\
 \hline
 2 & 1 \quad r \ 1 \\
 \hline
 2 & 0 \quad r \ 1
 \end{array}$$

پاسخ 11100

با تفریق بزرگترین توان ۲، در هر مرحله، داریم:

$$53 = 32 + 16 + 4 + 1 = 110101$$

پس از تقسیم بر ۲ متوالیا " داریم

$$\begin{array}{r|l}
 2 & 53 \\
 \hline
 2 & 26 \quad r \ 1 \\
 \hline
 2 & 13 \quad r \ 0 \\
 \hline
 2 & 6 \quad r \ 1 \\
 \hline
 2 & 3 \quad r \ 0 \\
 \hline
 2 & 1 \quad r \ 1 \\
 \hline
 2 & 0 \quad r \ 1
 \end{array}$$

پاسخ 110101

۳- اعمال زیر را در حساب دوتائی انجام دهید

$$13 + 9 = 22, \quad 25 - 12 = 13, \quad 5 \times 7 = 35, \quad 28 \div 4 = 7$$

$$\begin{array}{r}
 1101 \\
 + 1001 \\
 \hline
 10110
 \end{array}$$

$$\begin{array}{r}
 11001 \\
 - 1100 \\
 \hline
 1101
 \end{array}$$

$$\begin{array}{r}
 101 \\
 \times 111 \\
 \hline
 101 \\
 101 \\
 101 \\
 \hline
 100011
 \end{array}$$

$$\begin{array}{r}
 111 \\
 100 \overline{) 11100} \\
 \underline{100} \phantom{0} \\
 110 \phantom{0} \\
 \underline{100} \phantom{0} \\
 100
 \end{array}$$

۴- روش تفریق نمودن به وسیله متمم‌گیری بسیار مفید است و بطور گسترده‌ای به کار می‌رود. می‌توان آنرا با حساب دهمی نشان داد. گاهش 273 معادل کم کردن 727 - 1000 می‌باشد، یعنی

$$\begin{array}{r}
 278 - 273 = 278 \\
 \phantom{278 - 273 = } \underline{727} \\
 1005
 \end{array}$$

5 = جواب

برای بدست آوردن متمم ابتدا عدد را از ۹۹۹ کاسته و سپس عدد ۱ را به یکان حاصل اضافه می‌کنیم. برای بدست آوردن تفاضل ابتدا عدد را با مکمل جمع کرده سپس از ستون هزارگان ۱ واحد کم می‌کنیم.

عمل مشابه در دستگاه دوتائی قابل اجرا است و متناظر با مدار الکترونیکی خیلی ساده‌ای می‌باشد. در دستگاه دوتائی عدد ۳ را از ۷ کم کنید. متمم عدد ۱۱ عدد ۱۰۱ خواهد بود. متمم را به ۱۱۱ اضافه نمایید.

$$\begin{array}{r} 111 \\ 101 \\ \hline 1100 \end{array}$$

$$100_2 = 4 \text{ جواب}$$

۵- در صورتیکه محاسبه‌ای شامل تفاضل دو عدد تقریباً مساوی باشد، خطای قابل ملاحظه‌ای نتیجه می‌گردد. محاسبه  $(0.003130 - 0.003146)/1$  را برای سه رقم اعشاری با معنی در نظر می‌گیریم.

$$\frac{1}{0.315 \times 10^{-2} - 0.313 \times 10^{-2}} = \frac{1}{0.2 \times 10^{-4}} = 5.00 \times 10^4$$

جواب درست عبارتست از:

$$\frac{1}{0.16 \times 10^{-4}} = 6.67 \times 10^4$$

و بنابراین خطائی در حدود ۲۵٪ تولید می‌شود. این مسئله در مورد حل معادله درجه دوم هنگامی رخ می‌دهد که  $b^2$  در مقایسه با  $4ac$  خیلی بزرگ باشد. دوقمدها  $b$  و  $\sqrt{(b^2 - 4ac)}$  تقریباً مساوی یکدیگر شده و در اینصورت یکی از ریشه‌ها شامل خطاهای بزرگ می‌گردد. برای مثال، اگر  $b$  مثبت باشد  $x = (-b - \sqrt{(b^2 - 4ac)})/2a$  یک ریشه خواهد بود. مسئله یافتن ریشه دیگر  $x = (-b + \sqrt{(b^2 - 4ac)})/2a$  بوده، این ریشه دوم را می‌توان به کمک معادله  $x_1 \cdot x_2 = c/a$  نیز یافت. معادله  $x^2 - 1000.01x + 10 = 0$  دارای ریشه‌های  $x_1 = 1000$  و  $x_2 = 0.01$  می‌باشد. بابه کاربردن فرمول برای ۶ رقم اعشار  $x_2 = 0.015$ ، که دارای خطائی معادل ۵۰٪ است. اگر بزرگترین ریشه‌ایکه ابتدا پیدا می‌کنیم  $x_1 = 999.995$  باشد، بابه کاربردن معادله  $x_1 \cdot x_2 = 10$  مقدار  $x_2 = 0.00999995$  و خطاها کاملاً "کوچک می‌گردند".

۶- همانطوریکه در مثال زیر نشان داده شده است یک تغییر ساده در ترتیب محاسبات، بعضی مواقع می‌تواند اثر قابل توجهی داشته باشد. در مثالها، عملیات حسابی تا ۴ رقم با معنی در نظر گرفته شده‌اند. از نقطه نظر کامپیوتری بدین معنی است که ۸ محل برای هر محاسبه وجود دارد، اما پاسخ بایستی برای ۴ رقم با معنی گرد شود. بیان ساده زیر این موضوع را نشان می‌دهد.

$$225 \cdot 1 - (224 \cdot 8 + 0 \cdot 1572) = 225 \cdot 1 - (225 \cdot 0) = 0 \cdot 1000$$

بصورت دیگر داریم

$$225 \cdot 1 - 224 \cdot 8 - 0 \cdot 1572 = 0 \cdot 3000 - 0 \cdot 1572 = 0 \cdot 1428$$

این دو مثال جمع نشان می دهد که چطور ترتیب جمعها در جواب اثر می کند .

991·1	0·5112
327·6	0·1001
1318·7	0·6113
1319·	1·543
225·0	2·1543
1544·	3·712
85·67	5·866
1629·67	25·54
1630·	31·406
75·61	31·41
1705·61	75·61
1706·	107·02
25·54	107·0
1731·54	85·67
1732·	192·67
3·712	192·7
1735·712	225·0
1736·	417·7
1·543	327·6
1737·543	745·3
1738·	991·1
0·1001	1736·4
1738·	1736
0·5112	
1738·5112	
1739·	

جواب واقعی عبارتست از :

$$\begin{array}{r}
 0 \cdot 5112 \\
 0 \cdot 1001 \\
 1 \cdot 543 \\
 3 \cdot 712 \\
 25 \cdot 54 \\
 75 \cdot 61 \\
 85 \cdot 67 \\
 225 \cdot 0 \\
 327 \cdot 6 \\
 991 \cdot 1 \\
 \hline
 1736 \cdot 3863
 \end{array}$$

۷- به عنوان مثال در فصل بعدی نشان داده شده است که چطور معادله درجه دوم  $x_{n+1} = x_n^2 + 0.16$  قابل حل می باشد. با انتخاب  $x_0 = 0.15$  دنباله تکرارها در زیر آورده شده است. اولین و دومین تفاضل محاسبه شده، و روند  $\Delta^2$  اینتن به کار می رود. مقادیر خام قبلی همگرا می گردد. روند  $\Delta^2$  با معادله زیر تعریف می شود.

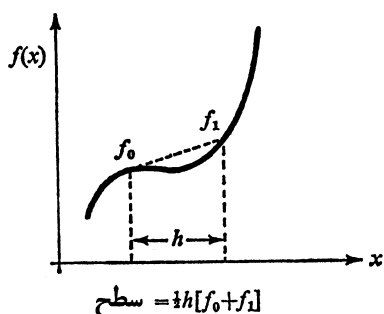
$$x_{n+1}^* = x_n - \frac{(\Delta x_n)^2}{\Delta^2 x_n}$$

اعداد تا ۶ رقم اعشار در جدول (۱.۱) داده شده است.

$x$	$\Delta x$	$\Delta^2 x$	$x^*$
0.150 000	0.032 500	-0.021 650	0.198 686
0.182 500	0.010 805	-0.006 744	0.199 811
0.193 306	0.004 061	-0.002 475	0.199 969
0.197 367	0.001 586	-0.000 957	0.199 995
0.198 953	0.000 629	-0.000 379	
0.199 582	0.000 250	-0.000 150	
0.199 832	0.000 100	-0.000 060	
0.199 932	0.000 040	-0.000 024	
0.199 972	0.000 016	-0.000 009	
0.199 988	0.000 007		
0.199 995			

جدول (۱.۱)

۸- تقریب ساده ای برای محاسبه سطح زیر یک منحنی به کمک رسم خط مستقیم بین نقاط متوالی و به کار بردن قاعده ذوزنقه مطابق شکل ۱.۳ بدست می آید.



شکل ۱.۳ قاعده ذوزنقه

معمولاً، فاصله به چندین زیر فاصله تقسیم می شود، بنابراین فرمول کلی به صورت زیر به کار می رود.

$$\text{سطح} = \frac{h}{2} [f_0 + 2f_1 + 2f_2 + \dots + f_n]$$

که در آن  $h$  ، فاصله بین مقادیر متوالی تابع می باشد . نتایج زیر در ستون اول جدول ۱۰۲ برای انتگرال گیری از  $x^4$  در فاصله  $x=0$  و  $x=2$  به ترتیب برای تعداد فواصل 4 ، 8 ، 16 ، 32 بدست آمده اند .

$n$	$Integral$	$R_1$	$R_2$	$R_3$
4	7.06250			
		6.40104		
8	6.56641		6.39999	
		6.40006		6.40000
16	6.44165		6.40000	
		6.40001		
32	6.41042			

جدول (۱۰۲)

فرمول خطا برای قاعده انتگرال گیری به طریق دوزنقه دارای شکل مناسبی برای کاربرد روش برونیایی ریچاردسن می باشد ، یعنی

$$I = I_n + \sum_{r=1}^{\infty} a_r h^{2r}$$

بدین ترتیب

$$I = I_{2n} + \sum_{r=1}^{\infty} a_r \left(\frac{h}{2}\right)^{2r}$$

$$4I = 4I_{2n} + a_1 h^2 + \sum_{r=2}^{\infty} 4a_r \left(\frac{h}{2}\right)^{2r}$$

بنابراین ، جمله  $h^2$  با تفریق این دو معادله حذف می گردد .

$$3I = 4I_{2n} - I_n + \sum_{r=2}^{\infty} b_r (h)^{2r}$$

مقادیر در ستون  $R_1$  بکمک فرمول

$$R_1 = \frac{4I_{2n} - I_n}{3}$$

محاسبه می شوند . مقادیر در ستونهای بعدی به کمک  $R_m = (2^{2m} I_{2n} - I_n) / (2^{2m} - 1)$  محاسبه می گردند . لذا آخرین ستون دارای خطائی از مرتبه  $h^8$  می باشد . می توان دید که مقادیر روی هر قطر اریب ( از چپ به راست ) به مقدار واقعی همگرا می گردند .

$$6.4 = \int_0^2 x^4 dx = \left[ \frac{x^5}{5} \right]_0^2$$

۹- در صورتیکه روش فوق تخفیف را روی روش نیوتن برای مسئله  $x^{20} - 1$  اثر دهیم نتیجه جالب توجهی را خواهیم داشت . روش نیوتن در قسمت بعد بحث شده است . یک قسمت



از نتایج روش نیوتن، با مقدار تقریب اولیه  $x_0 = 10$ ، در جدول ۱۰۳ داده شده است. ستونهای بعدی جدول نتایج روش فوق تخفیف را به ازای

Iteration	Result	Iteration	Result
1	9.500 000	38	1.423 993
2	9.025 000	39	1.352 854
3	8.573 750	40	1.285 372
4	8.145 063	41	1.221 527
5	7.737 809	42	1.161 567
6	7.350 919	43	1.106 394
7	6.983 373	44	1.058 397
8	6.634 204	45	1.022 485
9	6.302 494	46	1.004 132
10	5.987 369	47	1.000 158
11	5.688 001	48	1.000 000
12	5.403 601	49	1.000 000

$\omega = 2.0$  نمایش می دهد.

جدول (۱۰۳) روش نیوتن

Iteration	Result	Iteration	Result
1	9.000 000	13	2.541 866
2	8.100 000	14	2.287 679
3	7.290 000	15	2.058 911
4	6.561 000	16	1.853 020
5	5.904 900	17	1.667 719
6	5.314 410	18	1.500 953
7	4.782 969	19	1.350 902
8	4.304 672	20	1.216 142
9	3.874 205	21	1.096 956
10	3.486 784	22	1.004 495
11	3.138 106	23	0.995 877
12	2.824 295	24	1.004 456

مشاهده می شود که روندهای فوق تخفیف در آغاز میزان همگرایی سریعتری را می دهند، طوریکه شش تکرار اولیه پیشرفت بهتری نسبت به ۱۲ تکرار روش نیوتن دارد. لیکن، زمانیکه جواب تکراری نزدیک به ریشه باشد، روش نیوتن سریعاً "همگرا گردیده و روش فوق تخفیف خیلی آهسته در همگرایی نوسان می کند. از تکرار ۴۶ روش نیوتن دارای سه گام بیشتر است. برای یک مقدار مشابه در تکرار ۲۲، روش فوق تخفیف ۱۵۰ گام بیشتر نیاز دارد.

اگر یک مقدار میانی برای عامل تخفیف فرض شود،  $K = 1.5$ ، روند تکراری در سیامین تکرار به مقدار 1.001 752 رسیده و سپس نوسان می کند و در تکرار چهل و

سوم در ۶ رقم اعشار همگرا می‌گردد. بطور وضوح، روش فوق تخفیف بدون تجزیه و تحلیل دقیق نباید به‌کار رود.

۱۰ - مثال زیر همچنین دقت اینکه کدام روش بایستی در تعبیر نتایج کامپیوتری به‌کار رود را نشان می‌دهد. مسئله عبارتست از پیدا کردن ریشه معادله

$$5x - 3x^5 = 0$$

با به‌کار بردن معادله تکراری

$$x_{n+1} = \frac{2}{3}x_n^5$$

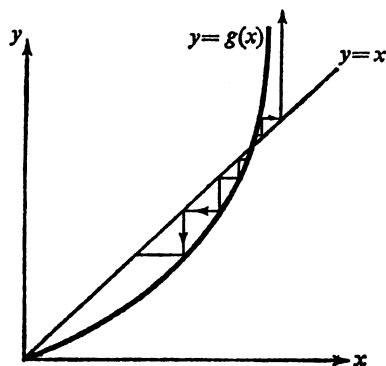
با اولین تقریب، تا ۶ رقم اعشار،  $x_0 = 0.880112$  فرض می‌شود. نتایج کامپیوتری جدول ۱۰۴ از یک برنامه کامپیوتری برای هر دو حالت بدست آمده است.

Results 1	Results 2
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880112	0.880112
0.880111	0.880112
0.880108	0.880112
0.880094	0.880114
0.880022	0.880124
0.879662	0.880171
0.877867	0.880407
0.868945	0.881587
0.825675	0.887514
0.639579	0.917753
0.178369	1.085118
0.000301	2.507456
0.000000	165.202101
	$>10^6$

جدول ۱۰۴

ملاحظه می‌شود که مقادیر تقریب برای ۵ تکرار آغازی مساوی بوده بنابراین بنظر نمی‌رسد که روند همگرا گردد. چند مقدار اولی به علت اینکه تقریب آغازی خیلی به مقدار واقعی ریشه نزدیک است واگرا نمی‌گردند. بهرحال خطای گرد شده تدریجاً سیمای واقعی واگرایی روند را آشکار می‌کند. در حالت اول روند به یکی از ریشه‌ها،  $x=0$ ، همگرا شده و در حالت دوم مقادیر بدون کران بزرگ می‌شوند. نمودار این روند تکراری در شکل (۱۰۴) نشان داده شده است.

دلیل متفاوت بودن دو مجموعه نتایج، عبارتست از اینکه اولین نتایج در سیستم ICL 1904 با ۳۷ محفظه در مانتیس محاسبه شده است. دومین مجموعه نتایج در



شکل ۱۰۴ تکرار واگرا

ICL 1906A ، با طول چندگانه و ۷۴ مکان دوتائی برای محاسبه‌های حسابی ، محاسبه و گرد شده‌اند. آشکارا ، روند انتقال یک برنامه از یک ماشین به دیگری ، حتی زمانیکه بطور تئوری سازگار باشند ، ممکن است به آن سادگی که تصور می‌شود نباشد .

۱۱- با استفاده از برنامه کامپیوتری و به روش تکرار ساده ریشه مثبت معادله  $f(x) = 0.5 - x + 0.2 \sin x = 0$  را با  $x_0 = 0.5$  تا ۷ رقم اعشار درست محاسبه کنید . برنامه کامپیوتری شماره ۱۰۱ و نتایج آن وسیله IBM 7094 در ذیل آمده است .

## ALGORITHM 1.1

### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 11

```

C      TO SOLVE F(X) = 0 OR G(X) = X
      F(X) = X - .2*SIN(X) - .5
      G(X) = .5 + .2*SIN(X)
      X = .5
      Y = F(X)
      WRITE(6,4)X,Y
      DO 1 I = 1,20
      X1 = G(X)
      Y = F(X1)
      WRITE(6,5)I,X1,Y
      IF(ABS(X1 - X) .LT. 1.E-7)GO TO 2
1      X = X1
      WRITE(6,6)
2      STOP
4      FORMAT(1H03X1HI8X 4HX(I) 12X 8HF(X(I)) //4X1H0I2E17.8)
5      FORMAT(1H0 I4,2E17.8)
6      FORMAT(/36H0FAILED TO CONVERGE IN 20 ITERATIONS)
      END
    
```

## COMPUTER RESULTS FOR EXAMPLE

11

I	X(I)	F(X(I))
0	0.50000000E 00	-0.95885109E-01
1	0.59588511E 00	-0.16363200E-01
2	0.61224830E 00	-0.26934631E-02
3	0.61494176E 00	-0.44042990E-03
4	0.61538219E 00	-0.71939081E-04
5	0.61545412E 00	-0.11753291E-04
6	0.61546587E 00	-0.19222498E-05
7	0.61546779E 00	-0.32037497E-06
8	0.61546810E 00	-0.55879354E-07
9	0.61546815E 00	-0.14900161E-07

## ■ مسائل

۱- اعداد زیر را به دستگاه دوتائی تبدیل کنید .

37, 61, 211, 107, 57, 127

۲- اعداد دوتائی زیر را به مقادیر دهدهی تبدیل نمائید .

1101, 11110, 1010110, 11011011, 1010101, 11001100

۳- اعداد زیر را به دوتائی تبدیل کرده و محاسبات را ادامه دهید . جوابهای حاصل را پس از تبدیل به اعداد دهدهی با هم مقایسه کنید .

$23 + 17, 18 - 12, 15 \times 14, 63 \div 9$

۴- فرض کنید

$$a = \alpha_m 10^m + \alpha_{m-1} 10^{m-1} + \alpha_{m-2} 10^{m-2} + \dots + \alpha_{m-n+1} 10^{m-n+1} + \dots$$

و  $a$  تقریبی از  $A$  باشد گوئیم  $a$  دارای  $n$  رقم با معنی درست است در صورتی که  $n$  بزرگترین عدد صحیح نامنفی باشد که  $\Delta = |A - a| \leq 5 \times 10^{m-n}$  در مورد اعداد زیر تعداد ارقام با معنی درست را بدست آورید .

$$A = 1.5789$$

$$a = 1.579$$

$$A = 25.39$$

$$a = 25.7$$

$$A = -78.39$$

$$a = -78.3$$

$$A = \sqrt{2}$$

$$a = 1.414$$

$$A = 10.001$$

$$a = 9.98$$

۵- گوئیم عدد  $a$  دارای  $n$  رقم اعشار درست است در صورتی که  $n$  بزرگترین عدد صحیح نامنفی باشد که  $\Delta = |A - a| \leq 5 \times 10^{-n-1}$  ، تعداد ارقام اعشار درست اعداد زیر را حساب کنید .

$$A = 1.789634$$

$$a = 1.79$$

$$A = 20.70184$$

$$a = 20.702$$

$$A = 0.005673$$

$$a = 0.006$$

۶- مطلوبست محاسبه :

الف : عدد  $e^{\frac{1}{7}}$  تا سه رقم اعشار درست

ب : عدد  $e^{\frac{2}{3}}$  تا چهار رقم با معنای درست

ج : عدد  $\sin \frac{\pi}{12}$  تا چهار رقم اعشار درست

د : عدد  $\cos \frac{\pi}{7}$  تا پنج رقم اعشار درست

۷- مطلوبست محاسبه :

الف :  $\cos 17^\circ 24'$  با دقت  $10^{-5}$  .

ب :  $e^{\frac{1}{2}}$  با دقت  $10^{-5}$ .

ج : Sh 1.4 با دقت  $10^{-6}$ .

۸ - گردشده هر عدد را تا سه رقم با معنا در زیر آن عدد بنویسید.

1.708321, 90.071, 0.08895, 7.445, 0.04376002

۹ - اعداد ذیل مفروضند. ابتدا این اعداد را از کوچک به بزرگ مرتب کنید، سپس حاصل جمع آنها را به سه طریق حساب کنید.

0.5112, 0.1001, 1.543, 3.712, 25.54, 75.61, 225.0

الف : اعداد را از کوچک به بزرگ جمع کنید، به این ترتیب که ابتدا دو عدد اول را جمع کرده و حاصل جمع را تا چهار رقم با معنا گرد کنید، نتیجه به دست آمده را با عدد سوم جمع کنید و حاصل جمع را تا چهار رقم با معنا گرد کنید و الی آخر.

ب : اعداد را مانند قسمت الف از بزرگ به کوچک جمع کنید.

ج : حاصل جمع اعداد را بدون گرد کردن به دست آورید. آیا جوابها متفاوتند؟ چرا؟

۱۰ - در صورتی که  $\bar{a}$  و  $\bar{b}$  و  $\bar{c}$  و  $\bar{d}$  مقادیر تقریبی از  $a$  و  $b$  و  $c$  و  $d$  باشند، مطلوبست محاسبه خطای نسبی کسر زیر:

$$\frac{abcd}{(c-d)(a-b)(c-a)}$$

الف : بدون در نظر گرفتن خطای ناشی از گرد شدن اعداد وسیله ماشین.

ب : با در نظر گرفتن خطای ناشی از گرد شدن اعداد وسیله ماشین.

۱۱ - عدد 0.625 را در مبنای ۲ بنویسید.

۱۲ - اعداد زیر را به مبنای دهدهی تبدیل کنید.

$(0.110011)_2$  ,  $(0.111111)_2$

۱۳ - با استفاده از شکل مناسب معادله تکراری ریشه‌های حقیقی معادلات زیر را با دقت  $10^{-3}$  پیدا کنید.

(a)  $x = \frac{1}{(x+1)^3}$

(b)  $\sin X = 10(X-1)$

(c)  $x = (5-x)^{\frac{1}{3}}$

(d)  $e^{-x} = 10x$

(e)  $x - \cos x = 0$

۱۴- کلیه ریشه‌های معادله  $x^2 + 10 \cos x = 0$  را با استفاده از تکرار ساده با دقت  $10^{-3}$  پیدا کنید.

۱۵- ثابت کنید دنباله زیر، به ازای هر  $x_0 > 0$ ،

$$x_n = \frac{1}{2} \left( x_{n-1} + \frac{2}{x_{n-1}} \right) \quad n > 1$$

به  $\sqrt{2}$  همگرا خواهد شد.

۱۶- معادله  $x^2 - x - 2 = 0$  مفروض است.

الف: با انتخاب شکل مناسبی از معادله تکراری مقدار تقریبی ریشه نزدیک به ۲ را با  $x_0 = 0$  پیدا کنید.

ب: مقدار تقریبی این ریشه را با روش  $\Delta^2$  اینتن پیدا کرده و سرعت همگرایی هر دو روش را با هم مقایسه کنید. (دقت محاسبه  $10^{-3}$ )

۱۷- کامپیوتری را در نظر می‌گیریم که برای نشان دادن اعداد ممیز سیار دارای مانتیس ۸ رقمی با معنا و دو رقم برای توان می‌باشد.

فرض می‌کنیم دو عدد به صورت زیر داده باشند:

$$4735.821653 = 0.47352165 \times 10^4$$

$$329.4175251 = 0.32941752 \times 10^3$$

الف: دو عدد را با هم جمع کرده سپس نتیجه را به شکل ممیز سیار بنویسید.

ب: اگر هر دو عدد به صورت درست داده شده باشند، مقدار خطا در جمع دو عدد چه خواهد بود؟

ج: در صورتی که مانتیس‌ها به صورت بالا گرد شده باشند، مطلوبست محاسبه کران خطا برای مجموع محاسبه‌شده در قسمت الف.

۱۸- معادله  $1 - 5x - \operatorname{tg} x = 0.1$  مفروض است.

کوچکترین ریشه حقیقی معادله را با مقدار اولیه  $x_0 = 0$  به روش تکرار ساده با

تقریب  $10^{-4}$  یافته سپس با استفاده از روش  $\Delta^2$  اینتن به کمک مقادیر تکرار ساده این ریشه را با دقت  $10^{-4}$  بیابید.

۱۹- نشان دهید معادله  $x = 2^{-x}$  در فاصله  $\left[ \frac{1}{3}, 1 \right]$  یک ریشه دارد.

۲۰- نشان دهید  $x = \sin x + 0.5\pi$  در فاصله  $[0, 2\pi]$  یک ریشه دارد.

۲۱- با استفاده از تکرار ساده یک ریشه تقریبی از معادله  $x - 4^{-x} = 0$  را با دقت  $10^{-2}$  پیدا کنید.

۲۲- کوچکترین ریشه هریک از معادلات زیر را با دقت  $10^{-5}$  پیدا کنید.

$$(a) \quad x = 4^{-x}$$

$$(b) \quad x = 5^{-x}$$

$$(c) \quad x = 6^{-x}$$

$$(d) \quad x = \frac{2 - e^x + x^2}{3}$$

۲۳- اعداد زیر در یک ماشین با ۴ رقم مانتیس استاندارد شده داده شده است :

$$a = 0.4523 \times 10^4$$

$$b = 0.2115 \times 10^{-3}$$

$$c = 0.2583 \times 10^1$$

اعمال زیر را انجام داده و خطاها را در هریک محاسبه نمایید .

$$\text{الف : } a + b + c$$

$$\text{ب : } a - b - c$$

$$\text{ج : } a / c$$

$$\text{د : } ab / c$$

۲۴- مطلوبست محاسبه ریشه‌های حقیقی معادله  $2x - \cos x - 3 = 0$  با استفاده از روش  $\Delta^2$  اینتن با دقت  $10^{-2}$ .

۲۵- در صورتی که برای بدست آوردن مقدار تقریبی برای  $y = 3$  به کمک دو بسط به

ترتیب با تقریبهای  $O(h_1^5)$  و  $O(h_2^5)$  که در آن  $h_2 = \frac{1}{2} h_1$  مقادیر  $y_1 = 2.67$

و  $y_2 = 2.90$  را بدست آوریم، با استفاده از روش برونمایی ریچاردسن تقریب

جدیدی برای  $y$  یافته و نشان دهید این مقدار نسبت به دو مقدار  $y_1$  و  $y_2$  برای

$y$  دارای تقریب بهتری است و دلیل آن را ذکر نمایید .

۲۵- مطلوبست محاسبه انتگرال تابع  $x^4$  از فاصله  $0$  تا  $1$  به روش ذوزنقه‌ای با استفاده

از  $h = 1$  و  $h = 0.5$ ، همچنین با استفاده از دو مقدار تقریبی که بدست می‌آوردید،

به کمک روش رامبرگ، تقریب بهتری از مقدار انتگرال بدست آورید و با مقدار

واقعی انتگرال مقایسه نموده و نتیجه را توجیه کنید .





# فصل دوم

## حل معادلات غیرخطی

معادلاتی هستند که از نوع غیر خطی بوده و به علت وجود روشهای تحلیلی که منجر به فرمولهایی برای جواب آنها می شود برای خواننده شناخته شده می باشند و حل آنها به صورت یک دستور در می آید .

حل معادلات درجه دوم ، یا معادلات مثلثاتی نظیر  $\sin 3x + 2 \cos 3x = 2$  مثالهای ساده ای را تشکیل می دهند . به هرحال ، معادلات غیر خطی زیادی وجود دارند که مستقیما " قابل حل با روشهای تحلیلی نبوده و برای حل آنها بایستی روشهای مبتنی بر تقریب به کار برد .

### ۲.۱ ■ مثالی از تکرار ساده

روش تکرار ساده برای به کار بردن آسان بوده و می تواند در حوزه وسیعی از مسائل متعدد به کار رود . ساده ترین شکل معادله تکراری با تغییر نظم در معادله اصلی بطوری که  $x$  در یک طرف قرار گیرد بدست می آید . تقریبی برای  $x$  در طرف دوم معادله قرار داده می شود و مقدار جدید  $x$  محاسبه می گردد . این مقدار جدید  $x$  در محاسبه به کار رفته و مقدار بعدی  $x$  را داده و روند تکرار می گردد .

مثال ساده ای از چنین معادله به وسیله معادله (2.3) داده شده است .

اگر روش موفقیت آمیز باشد این مقادیر باید رفته رفته به مقدار واقعی جواب نزدیکتر گردد . در چنین حالتی روش را همگرا می گوئیم . شرایطی که همگرایی را تضمین کند قسمت مهمی از بحث این فصل را تشکیل می دهد . مادمی که تجزیه و تحلیل دقیق صورت نگرفته ، بسیار ساده است که روشی انتخاب شود که مقادیر دنباله بدست آمده از ریشه دور گردد .

بعنوان مثال ، معادله درجه دوم زیر را مطالعه می کنیم .

$$x^2 - x + 0.16 = 0 \quad (2.1)$$

این مثال به دلیل اینکه جوابهای  $x = 0.2$  و  $x = 0.8$  به سادگی پیدا می شوند انتخاب شده است . روش تکراری تنها به حل معادله درجه دوم خلاصه نمی گردد !  
این معادله را می توان به صورت زیر نوشت .

$$x = x^2 + 0.16 \quad (2.2)$$

فرض کنیم که رسم تقریبی تابع ، دلالت کند که کوچکترین ریشه تقریباً " 0.15 می باشد . پس از جایگذاری مقدار  $x_0 = 0.15$  در سمت راست خواهیم داشت .  
 $x_1 = 0.1825$  این مقدار سپس می تواند در سمت راست گذاشته شود ، و روند مطابق دستور زیر تکرار گردد .

$$x_{n+1} = x_n^2 + 0.16, \quad n = 0, 1, \dots \quad (2.3)$$

مقادیر بدست آمده در جدول ۲.۱ داده شده است

تکرار ساده ،  $x_{n+1} = x_n^2 + 0.16$

$x_0$	0.150000	$x_6$	0.199832
$x_1$	0.182500	$x_7$	0.199932
$x_2$	0.193306	$x_8$	0.199972
$x_3$	0.197367	$x_9$	0.199988
$x_4$	0.198953	$x_{10}$	0.199995
$x_5$	0.199582	$x_{11}$	0.199999

جدول ۲.۱

متذکر می شویم که این روند به مقدار واقعی ریشه ،  $x = 0.2$  ، همگرا بوده اما سرعت همگرایی کند می باشد .

بسادگی می توان نشان داد که این روند همیشه همگرا نیست . معادله

$$2x^2 - x = 0 \quad (2.4)$$

با ریشه های  $x = \frac{1}{2}$  و  $x = 0$  و مقدار تقریب اولیه  $x_0 = 1$  و معادله تکراری

$$x_{n+1} = 2x_n^2, \quad n = 0, 1, \dots \quad (2.5)$$

را در نظر می گیریم .

دنباله تقریبها عبارتست از:  $x_0 = 1$  ،  $x_1 = 2$  ،  $x_2 = 8$  و  $x_3 = 128$  که

آشکارا همگرا نمی باشد . در این فصل یافتن تقریب آغازی خوب و انتخاب شکل تکراری با خواص همگرایی خوب مورد توجه است .

## ۲.۲ ■ یافتن تقریبهای آغازی

چند خاصیت مفید از چند جمله ایها که یافتن تقریبهای مربوط به ریشهها را

مقدور می‌سازد، در فصل ۳ معرفی شده‌اند. در مورد یک معادله غیر خطی در حالت کلی روشهای معدودی وجود دارد. روشهای زیر حتما "مفید خواهند بود."

۱ - نتایج فیزیکی مسئله ممکن است منجر به تعیین تقریب خوبی برای ریشه گردد.

۲ - دیگر اینکه، غالبا "رسم نمودار تقریبی تابع ممکن بوده و نشانگر محل تقریبی ریشه‌ها خواهد بود."

۳ - گاهی معادله را می‌توان به دو تابع تجزیه نمود، محل برخورد نمودارهای دو تابع به مراتب روشنتر از نمودار تابع اصلی نشان می‌دهد که ریشه‌ها در کجا قرار دارند.

۴ - اگر یک برنامه کامپیوتری مورد نظر باشد، محاسبه مقادیر تابع می‌تواند با نظم مشخصی ادامه پیدا کند، تا آنکه دو مقدار با علامت مخالف حاصل شود. برای یک تابع پیوسته نتیجه می‌شود که این مقادیر ریشه‌ای را دربر می‌گیرند.

۵ - گاهی، وضع طوری است که در ناحیه‌های مشخص بعضی از قسمتهای معادله قابل اغماض می‌باشد. آنگاه ممکن است که یک ریشه تقریبی معادله، از حل قسمت باقیمانده معادله بدست آید.

### ۲.۳ ■ تکرار ساده

روش ساده‌ای که در مقدمه فصل به کار رفت می‌تواند، در صورتیکه فرمول همگرا باشد، برای تکرار به کار رود. شکل عمومی روش با تغییر نظم فرمول  $f(x) = 0$  بدست می‌آید، که رابطه

$$x = g(x) \quad (2.6)$$

را داده و منجر به شکل تکراری

$$x_{n+1} = g(x_n), \quad n = 0, 1, \dots \quad (2.7)$$

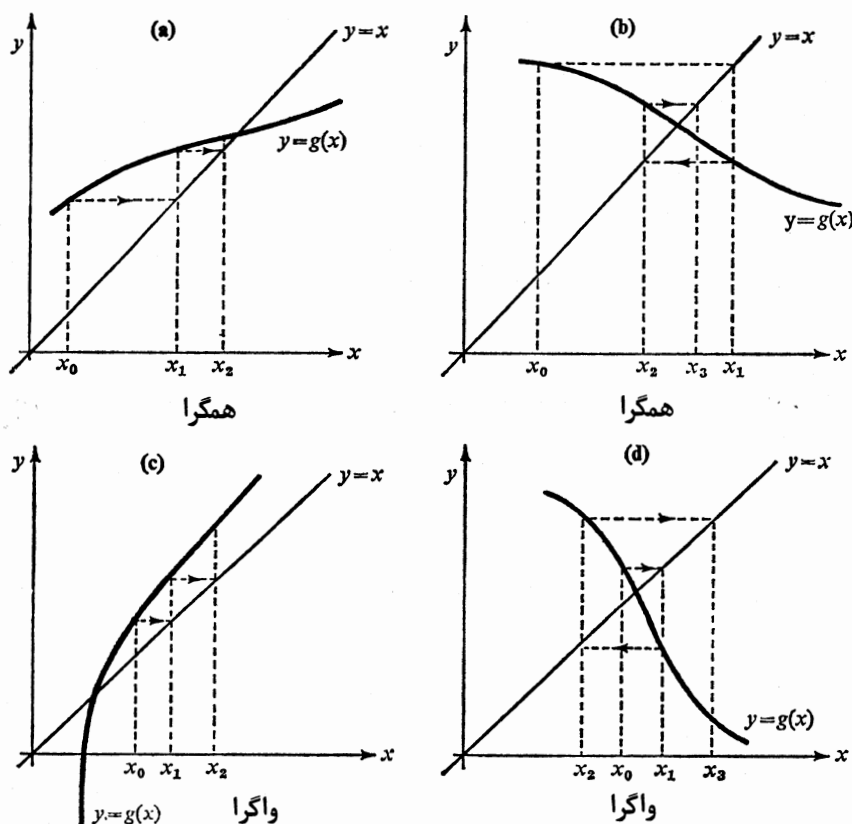
می‌گردد.

اولین تقریب  $x_0$  را در سمت راست قرار داده و یک مقدار تقریبی جدید  $x_1$  در سمت چپ بدست می‌آید. این مقدار را در سمت راست گذاشته و روند تکرار می‌گردد تا اینکه مقادیر همگرا گردند.

بوسیله نمودار می‌توان به سادگی نشان داد که نتایج تحت کدام روند همگرا خواهند شد. شکل (a) ۲.۱ نشانگر نمودار نوعی از روندهای همگرا است. نمودار  $y = g(x)$  رسم گردیده، و تعیین مقدار  $y_0 = g(x_0)$  از روی نمودار رسم شده، امکان‌پذیر می‌باشد. آنگاه مقدار  $x_1 = y_0$  مورد نیاز است که با رسم خط  $y = x$  پیدا می‌شود.

با مشاهده خطوط بریده جهت‌دار (مطابق شکل)، می‌توان دید که این مقادیر به نقطه  $x^*$  همگرا می‌گردند، که در آن  $x^* = g(x^*)$  ریشه معادله می‌باشد. در این نوع

همگرایی تفاضل بین ریشه تقریبی و واقعی همیشه دارای علامت مشابه بوده، بنابراین مقادیر بطور یکنواخت به مقدار نهائی میل می‌کند. این نوع رفتار معروف به همگرایی یکنوا می‌باشد.



شکل ۲۰۱ تکرار ساده

شکل (b) ۲۰۱ نوع دیگر از همگرایی را نشان می‌دهد که مقادیر در دو طرف جواب واقعی نوسان می‌کند. این همگرایی نوسانی خیلی ساده است، زیرا دو مقدار نهائی، کرانهایی را بدست می‌دهند که جواب واقعی باید بین آنها قرار گیرد. بهر حال، بعید نیست که این روش واگرا گردد و شکلهای (c) ۲۰۱ و (d) ۲۰۱ دو مثال ساده از این واگرایی را نشان می‌دهد.

از مطالعه نمودار روشن می‌گردد که زمانیکه گرادیان تابع  $g(x)$  کمتر از گرادیان خط  $y=x$  است روند همگرا خواهد شد، یعنی، در ناحیه پوشیده شده به وسیله تکرار به

$$|g'(x)| < 1 \quad (2.8)$$

نیازمند می‌باشیم .

همچنین این مطلب به طور نظری قابل بیان می‌باشد . داریم

$$x_{n+1} = g(x_n), \quad n = 0, 1, \dots \quad (2.9)$$

و ریشه واقعی  $x^*$  در رابطه

$$x^* = g(x^*) \quad (2.10)$$

صدق می‌کند .

تفاضل این برابریها رابطه زیر را می‌دهد :

$$x^* - x_{n+1} = g(x^*) - g(x_n) \quad (2.11)$$

پس از به کار بردن قضیه مقدار میانگین ، سمت راست رابطه فوق بصورت زیر درمی‌آید :

$$g(x^*) - g(x_n) = (x^* - x_n)g'(\zeta) \quad (2.12)$$

که در آن  $\zeta$  بین  $x^*$  و  $x_n$  قرار دارد . در صورتیکه تعریف کنیم  $\varepsilon_n = x^* - x_n$  معادله فوق بصورت زیر در می‌آید :

$$\varepsilon_{n+1} = g'(\zeta) \cdot \varepsilon_n \quad (2.13)$$

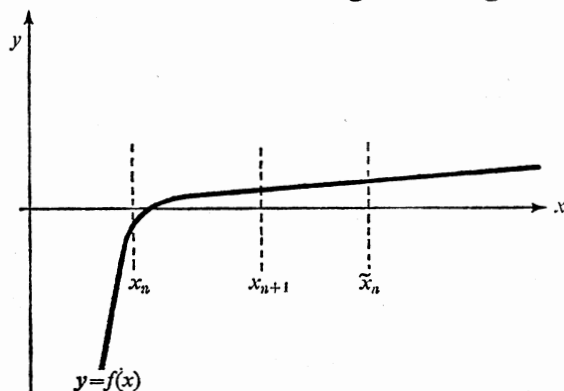
و اگر  $|g'(\zeta)| < 1$  ، آنگاه خطاها همواره گام به گام کوچکتر می‌گردند . برای  $|g'(\zeta)| > 1$  خطاها رشد خواهند کرد .

## ۲.۴ ■ روش دوبخشی

مسئله این است که با روش فوق امکان دارد نتوانیم دستور تکراری را بیابیم که در شرایط همگرایی (2.8) صدق کند . روش دوبخشی دارای این مزیتها است که همواره همگرا بوده و خیلی ساده می‌باشد . لیکن ، سرعت همگرایی آهسته است و زمانیکه تکرارها به ریشه نزدیک شده‌اند ، معمولاً " به کار بردن روش دیگر با سرعت همگرایی سریعتر مطلوب خواهد بود . این امر بوسیله مثال ۲.۱ نشان داده شده است .

فرض کنید یافتن مقادیر  $x$  بطوریکه  $f(x) = 0$  ضروری است . برای شروع روش ، مقادیر تابع برای یک رشته نقاط تا جایی محاسبه می‌شود که دو نقطه  $x_0$  و  $\tilde{x}_0$  ، که مقادیر تابع متناظر با آنها مختلف‌العلامه باشند ، بدست آید . با فرض آنکه تابع پیوسته باشد باید یک ریشه بین  $x_0$  و  $\tilde{x}_0$  قرار گیرد . آنگاه تابع در نقطه  $x_1 = \frac{1}{2}(x_0 + \tilde{x}_0)$  محاسبه می‌گردد . نقطه  $\tilde{x}_1$  از بین  $x_0$  و  $\tilde{x}_0$  طوری انتخاب می‌شود که علامت مقدار تابع متناظر با آن مخالف با علامت  $f(x_1)$  باشد . فاصله بین  $x_1$  و  $\tilde{x}_1$  طوری بدست آمده که همچنان شامل یک ریشه بوده و اندازه فاصله مذکور نصف اندازه فاصله اولی است . آنگاه روند مطابق رابطه  $x_{n+1} = \frac{1}{2}(x_n + \tilde{x}_n)$  تا جایی ادامه می‌یابد که کران بالا و پائین ریشه به اندازه کافی به یکدیگر نزدیک گردند . شکل ۲.۲ نمونه‌ای از یک گام این روش را نشان

می‌دهد. علاوه بر کندی همگرایی محدودیت‌های دیگری نیز برای این روش موجود است. اگر یک ریشه مضاعف، یا ریشه چندگانه از مرتبه زوج، وجود داشته باشد، آنگاه تابع در همسایگی ریشه تغییر علامت نداده و روش دوبخشی را نمی‌توان به کار برد. همچنین، روش دوبخشی روش مناسبی برای پیدا کردن ریشه‌های مختلط نمی‌باشد.



شکل ۲۰۲ روش دو بخشی

## ۲.۵ ■ روش نیوتن

برای بدست آوردن روشی با سرعت همگرایی رضایت بخش‌تر، می‌توان روشهای معین محاسباتی به کار برد. اگر تکرار به نقطه  $x_n$  رسیده باشد، آنگاه نوی به اندازه  $\Delta x_n$  لازم است تا به جواب  $x^*$  برسیم. هرگاه  $f(x^*)$  را به کمک سری تیلر بسط دهیم خواهیم داشت:

$$0 = f(x^*) \equiv f(x_n + \Delta x_n) = f(x_n) + \Delta x_n f'(x_n) + \frac{(\Delta x_n)^2}{2!} f''(x_n) + \dots \quad (2.14)$$

اگر  $\Delta x_n$ ، فاصله بین نقطه تکراری و جواب واقعی، به اندازه کافی کوچک باشد، آنگاه از دو جمله اول طرف راست رابطه (2.14) داریم:

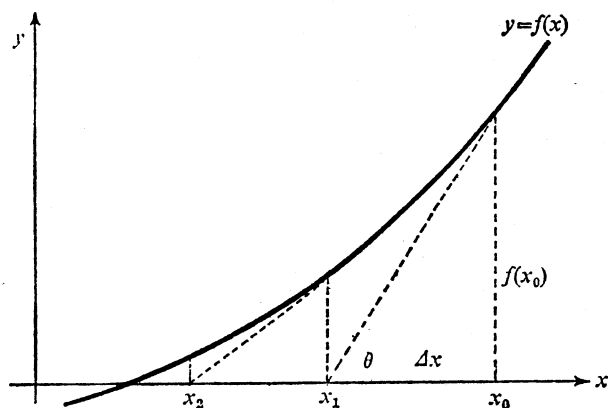
$$\begin{aligned} 0 &\approx f(x_n) + \Delta x_n f'(x_n) \\ \Delta x_n &\approx \frac{-f(x_n)}{f'(x_n)} \end{aligned} \quad (2.15)$$

این رابطه به تشکیل فرمولی موسوم به روش نیوتن منجر می‌گردد،

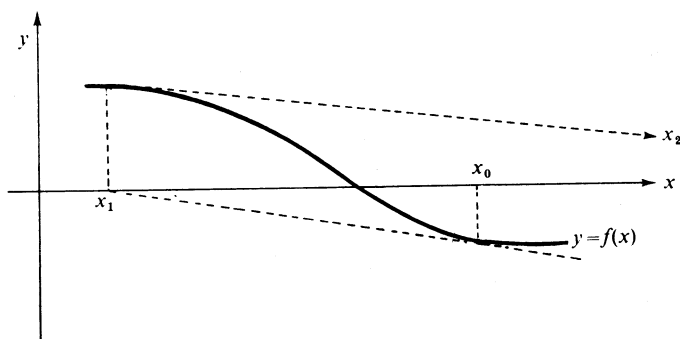
$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \quad (2.16)$$

این روش وسیله نمودار در شکل ۲۰۳ نشان داده شده است. در صورتیکه مماس بر منحنی در نقطه  $x_0$  رسم شود آنگاه داریم.

$$\tan \theta = \frac{f(x_0)}{-\Delta x} = f'(x_0) \quad (2.17)$$



شکل (۲.۳) روش نیوتن



شکل ۲.۴ واگرایی روش نیوتن

بنابراین گام  $\Delta x$  از طرق ترسیم با رسم مماسی بر منحنی در نقطه تکراری جاری، و تعیین نقطه تلاقی آن با محور  $x$  ها پیدا می شود. این نقطه برای تکرار بعدی به کار گرفته می شود.

گرایش ترسیمی برای توضیح خواص همگرایی روش نیوتن سودمند می باشد. راههای گوناگونی وجود دارد که در آنها روش همگرا نمی باشد، و چند نمودار نوع رفتار موجود را نشان خواهد داد. شکل ۲.۴ نشانگر مثالی از یک منحنی که به طرف محور متمایل شده می باشد، واضح است که روش نیوتن در اینجا واگرا می گردد. برای مقایسه، واضح است که برای منحنی نظیر شکل ۲.۳، روش نیوتن همگرایی یکنوا را می دهد.



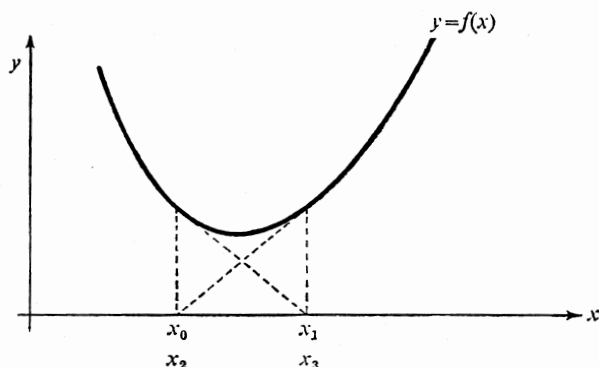
حالت دیگر به وسیله نوسان در شکل ۲۰۵ نشان داده شده است. در اینجا اولین گرادیان در نقطه  $x_0$ ، نقطه‌ای مانند  $x_1$  را می‌دهد که در آن نقطه دومین گرادیان بدست می‌آید. آنگاه دومین گرادیان نقطه‌ای را ایجاد می‌کند که بسیار نزدیک به  $x_0$  است، بنابراین روند بالا پیرامون نقطه‌ای نوسان می‌کند که ریشه معادله نیست. (به مثال ۲۰۲ نیز مراجعه شود) البته، در روند تکراری کامپیوتر، داشتن وسیله‌ای که در صورت همگرا نبودن روند متوقف گردد ضروری است. شمارنده‌ای که روند را بعد از تعداد معینی تکرار متوقف کند روش سهلی برای رسیدن به این امر است. همچنین اشکالاتی هستند که به هنگام نزدیکی  $f'(x)$  به صفر پدیدار می‌شوند، مانند حالتیکه ریشه‌ها چندگانه باشد. در مثال ۲۰۳ این مطلب نشان داده شده است.

زمانیکه روش نیوتن به کار می‌رود از نظر اشکالات احتمالی، کنترل همگرایی روند و رضایت بخش بودن آن نیازمند دقت است. همگرایی هنگامی تضمین می‌شود که تابع دارای مشتق مرتبه دومی است که در ناحیه تکرار تغییر علامت نداده، و در شرط زیر نیز صادق باشد.

$$f(x)f''(x) > 0 \quad (2.18)$$

اگر مشتق مرتبه دوم به سادگی محاسبه گردد آنگاه این شرط می‌تواند برای کنترل به کار رود. هرگاه همگرایی از طریق ریاضی قابل محاسبه نباشد، آنگاه می‌توان به وسیله برنامه‌نویسی دقیق، پیشرفت تکرارها را برای ملاحظه اینکه تکرارها همگرا می‌گردند یا نه، زیرنظر گرفت.

اگر هیچ نشانه‌ای از همگرایی موجود نباشد در این صورت برنامه‌ای لازم است که به روش تکراری دیگری که همگرایی آن تضمین شده است بازگشت نماید.



شکل ۲۰۵ روش نوسانی نیوتن

هرگاه نشان داده شود که روش همگرا است، آنگاه اگر سرعت همگرایی کند باشد

ممکن است مشکلاتی پدید آید. این امر با کار برد روش نیوتن در مورد معادله  $x^{20} - 1 = 0$  مشخص می‌گردد. اگر مقدار تقریبی اولیه  $x_0 = \frac{1}{2}$  فرض شود، دنباله مقادیر زیر تولید می‌گردد.

$$x_1 = 26214.9, \quad x_2 = 24904.1, \quad x_3 = 23658.9, \quad x_4 = 22476.0$$

تعداد تکرارها پیش از اینکه این دنباله یکنوا به مقدار واقعی  $x = 1$  همگرا گردد خیلی بزرگ خواهد بود. دلیل این امر هنگامی آشکار می‌شود که دستور نیوتن به صورت زیر نوشته شود.

$$\begin{aligned} x_{n+1} &= x_n - \frac{x_n^{20} - 1}{20x_n^{19}} \\ &= \frac{19}{20}x_n + \frac{1}{20x_n^{19}} \end{aligned} \quad (2.19)$$

جمله دوم به ازای  $x > 2$  بسیار کوچک بوده و تقریب  $x_{n+1} = \frac{19}{20}x_n$  نشان می‌دهد که مقادیر بسیار آهسته کاهش می‌یابد.

جذابیت روش نیوتن عبارتست از اینکه، زمانیکه خطاها کوچک هستند هر خطا با مربع خطای قبلی متناسب است که نسبت به رابطه خطی موجود برای تکرار ساده همگرایی سریعتری را بدست می‌دهد.

رابطه خطا برای روشن نیوتن وسیله بسط  $f(x)$  حول نقطه  $x_n$  اثبات می‌شود.

$$0 = f(x^*) = f(x_n) + (x^* - x_n)f'(x_n) + \left(\frac{x^* - x_n}{2}\right)^2 f''(\zeta) \quad (2.20)$$

که در آن  $\zeta$  مقداری است وابسته به  $x$  و بین  $x_n$  و  $x^*$  واقع می‌باشد جمله  $f(x_n)/f'(x_n)$  در فرمول نیوتن از معادله (2.16) تعیین گردیده و پس از جایگذاری در معادله (2.20) رابطه زیر بدست می‌آید.

$$x_{n+1} = x_n + (x^* - x_n) + \frac{(x^* - x_n)^2 f''(\zeta)}{2f'(x_n)} \quad (2.21)$$

بدین ترتیب، به شرط آنکه  $f'(x_n)$  و  $f''(\zeta)$  مخالف صفر باشند، خطا مضربی از مربع خطای قبلی می‌گردد.

$$x^* - x_{n+1} = -\left(\frac{x^* - x_n}{2}\right)^2 \frac{f''(\zeta)}{f'(x_n)} \quad (2.22)$$

## ۲.۶ روش وتری

مشکل بدیهی که با روش نیوتن ممکن است پیش آید محاسبه  $f'(x_n)$  است. برای تابعی نظیر چند جمله‌ای این امر مشکلی پیش نمی‌آورد چون الگوریتمهای ضرب

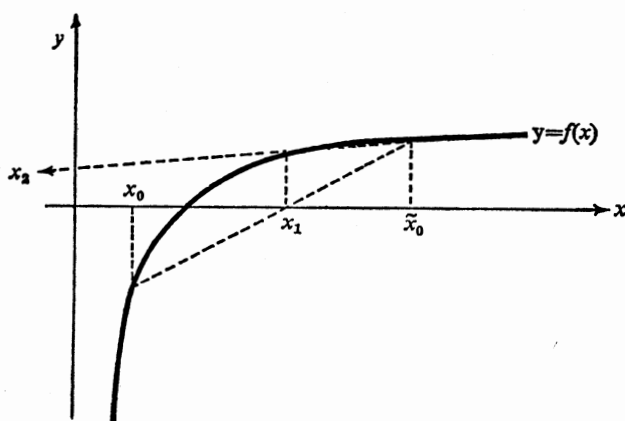
تو در تو و تقسیم ترکیبی، شیوه‌های کارآی خودکار برای محاسبه بدست می‌دهند. برای محاسبه مشتق بیشتر توابع بایستی برنامه‌مخصوصی در نظر گرفته شود و در صورت پیچیده بودن تابع مشتق، ممکن است زمان کامپیوتری قابل توجهی صرف محاسبه آن گردد. اگر برای مشتق تقریبی به صورت:

$$f'(x_n) \approx \frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}} \quad (2.23)$$

به کار رود از بروز این مشکل جلوگیری می‌شود. این تقریب به فرمولی موسوم به روش وتری منتهی می‌شود.

$$\begin{aligned} x_{n+1} &= x_n - \frac{f(x_n)(x_n - x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \\ &= \frac{x_{n-1}f(x_n) - x_nf(x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \end{aligned} \quad (2.24)$$

روش وتری باید با دو مقدار اولیه  $x_0$  و  $\tilde{x}_0$  آغاز شود. مقادیر  $f(x_0)$  و  $f(\tilde{x}_0)$  محاسبه گردد که نمایشگر دو نقطه واقع روی منحنی است. از روی دستور مشاهده می‌شود که نقطه جدید  $x_1$  به وسیله درونیایی خطی بدست می‌آید. این مطلب بوسیله ترسیم در شکل (۲۰۶) نشان داده شده است. نقطه جدید مربوط به رشته تکرار، نقطه‌ای است که از محل برخورد وتر حاصل از اتصال دو نقطه قبلی با محور  $x$  ها بدست می‌آید.



شکل (۲۰۶) واگرایی روش وتری

در روش وتری نقاط دنباله به طور اکید به کار می‌روند. چنانکه هر نقطه جدید پیدا شود نقطه با کمترین اندیس کنار گذاشته می‌شود. در این روش برای دنباله همانطوریکه در شکل (۲۰۶) نشان داده شده است واگرایی کاملاً امکان‌پذیر می‌باشد، که در آن  $x_2$

آشکارا نسبت به  $x_1$  دورتر از ریشه است. سرعت همگرایی این روش زمانیکه مقدار تقریب به اندازه کافی به ریشه نزدیک باشد، بیش از روش تکرار ساده بوده اما از روش نیوتن کمتر است. هر خطای متوالی بستگی به توانی از خطای قبلی بصورت زیر دارد.

$$e_{n+1} = K_n(e_n)^{(1+\sqrt{5})/2} \quad (2.25)$$

کتاب Balfour (1967) و McTernan بحث بیشتری پیرامون سرعت همگرایی ذکر کرده‌اند.

## ۲.۷ ■ روش نابجائی

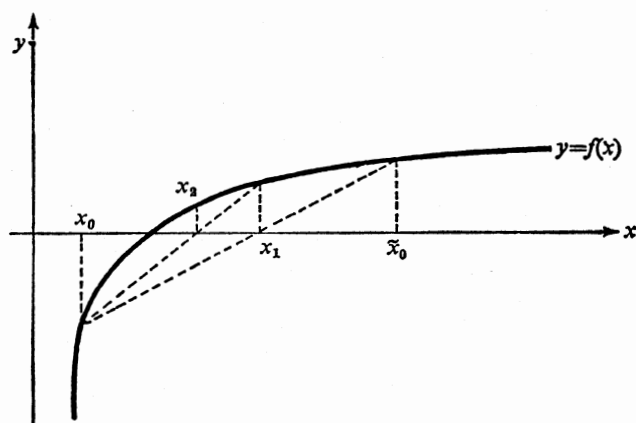
با پیرایش ساده‌ای، از روش وتری روشی حاصل می‌گردد که همواره همگرا می‌باشد. در صورتیکه دو تقریب اولیه طوری انتخاب گردد که مقدار تابع در این دو نقطه دارای علامات مخالف باشند، در اینصورت تولید یک دنباله از مقادیر که همیشه در این خاصیت صدق نماید امکان‌پذیر می‌باشد. مقدار  $x_1$  وسیله فرمول درونیابی خطی پیدا می‌شود و  $f(x_1)$  محاسبه می‌گردد. یکی از  $x_0$  یا  $\tilde{x}_0$  انتخاب می‌گردد که مقدار تابع در آن مخالف علامت  $f(x_1)$  گردد.

حال مقادیر  $x_1$  و  $\tilde{x}_1$  مشخص کننده فاصله کوچکتری هستند که ریشه باید در آن قرار گیرد. این روند در هر مرحله با انتخاب دو مقدار در طرفین ریشه ادامه پیدا می‌کند. همگرایی روش نابجائی برای مسئله‌ای که در شکل ۲.۶ نشان داده شده در شکل ۲.۷ آورده شده است. نتیجه پیرایش روش پیشین این است که دیگر سرعت همگرایی روش وتری قابل اجرا نمی‌باشد.

## ۲.۸ ■ مقایسه روشها

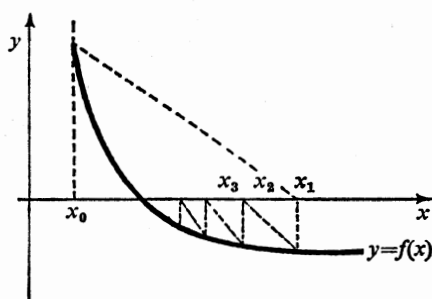
ساده‌ترین روش، روش دوبخشی است که همواره همگرا می‌باشد. از نقطه نظر ضعف دارای سرعت همگرایی کند بوده و برای ریشه‌های چندگانه از مرتبه زوج قابل اجرا نمی‌باشد. این روش به عنوان یک روش مقدماتی جهت پیدا کردن تقریبهای خام یک ریشه کاملاً مناسب است. روش دیگری که همواره همگرا است روش نابجائی می‌باشد. این روش تحت شرایط معینی هم‌ارز روش وتری است و بنابراین دارای سرعت همگرایی خوبی است. بهر حال، شکل ۲.۸ نشانگر وضعیتی است که نتیجه با همگرایی کاملاً کند بدست آمده است. زمانیکه شرایط برای همگرایی برقرار باشد آنگاه روشی نظیر روش وتری یا روش نیوتن به کار خواهد رفت.

در یک برنامه کامپیوتری خودکار، ترکیبی از یک روش همیشه همگرا مانند روش نابجائی با روشی دارای همگرایی سریع، نظیر روش نیوتن، مطلوب خواهد بود.



شکل ۲۰.۷ روش نابجایی

روش نابجائی فاصله‌ای را تعریف می‌کند که ریشه در آن قرار می‌گیرد، و مقدار بدست آمده بوسیله روش نیوتن برای نقطه تکراری بعدی در صورتی مورد قبول واقع می‌شود که در این فاصله قرار گیرد. اگر در این فاصله قرار نگرفت مقدار بدست آمده بوسیله روش نابجائی برای نقطه تکراری بعدی منظور می‌گردد. بدین ترتیب دو مقدار در دو طرف ریشه باقی می‌ماند و روش نیوتن فقط زمانی به کار خواهد رفت که مقداری در این ناحیه بدهد.



شکل ۲۰.۸ همگرایی کند روش نابجائی

این روند تنها برای ریشه‌های مکرر از مرتبه فرد مناسب است لیکن زمانی که معادله شامل ریشه‌های چندگانه زوج باشد، ناحیه‌ای وجود دارد که در آن  $f(x)f''(x) > 0$  بنابراین اگر یک تقریب به اندازه کافی نزدیک بتوان پیدا کرد، روش نیوتن با همگرایی تضمین شده می‌تواند به کار رود. همچنین روشهای دیگری وجود دارد که پیچیده‌تر از روش نیوتن بوده، اما سرعت همگرایی آنها بیشتر است. بهر حال، همان مشکل بررسی همگرایی موجود است که با پیچیده‌تر شدن شکل و بیشتر شدن مرتبه همگرایی مشکل‌تر

می‌گردد. بحث مفصل درباره سایر روشها در (Traub 1964) داده شده است.

## ۲.۹ ■ دستگاه معادلات غیرخطی

مطالعه کامل حل دستگاه معادلات موضوعی است که نیازمند تحلیل قابل ملاحظه‌ای بوده و برای مطالعه غیر متخصصین مناسب نمی‌باشد. بهر حال، بعضی از روشهای بخش پیشین می‌تواند به دستگاه معادلات تعمیم داده شود، اگرچه تحلیل خواص همگرایی ساده نمی‌باشد. بطور مثال، روش نیوتن برای دستگاه غیر خطی دو معادله با دو مجهول توسعه داده شده است.

$$\begin{aligned} f(x, y) &= 0 \\ g(x, y) &= 0 \end{aligned} \quad (2.26)$$

فرض می‌کنیم  $x_0$  و  $y_0$  دو تقریب اولیه برای جواب بوده و  $\Delta x$  و  $\Delta y$  دو نمو برای رسیدن به جواب واقعی باشند. آنگاه پس از بسط تابع دو متغیره وسیله سری تیلر داریم:

$$\begin{aligned} 0 &= f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) \\ &= f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) \Delta x + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \Delta y + \dots \end{aligned} \quad (2.27)$$

$$\begin{aligned} 0 &= g(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) \\ &= g(x_0, y_0) + \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0) \Delta x + \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0) \Delta y + \dots \end{aligned}$$

اگر جملات مرتبه دوم صرفنظر شوند و ضرائب  $\Delta x$ ،  $\Delta y$  با:

$$\partial g / \partial y = a_{22}, \quad \partial g / \partial x = a_{21}, \quad \partial f / \partial y = a_{12}, \quad \partial f / \partial x = a_{11},$$

مشخص کردند دو معادله زیر را خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} a_{11} \Delta x_0 + a_{12} \Delta y_0 &= -f(x_0, y_0) \\ a_{21} \Delta x_0 + a_{22} \Delta y_0 &= -g(x_0, y_0) \end{aligned} \quad (2.28)$$

این معادلات نسبت به نمونه‌های  $\Delta x_0$  و  $\Delta y_0$  برای بدست آوردن تقریبهای جدید  $x_1 = x_0 + \Delta x_0$  و  $y_1 = y_0 + \Delta y_0$  قابل حل می‌باشند. روند با به کار بردن مقادیر  $x_1$  و  $y_1$  در سمت راست و مشتقات جزئی برای پیدا کردن مقادیر جدید تکرار می‌گردد.

$$\begin{aligned} x_{r+1} &= x_r + \Delta x_r, \\ y_{r+1} &= y_r + \Delta y_r, \end{aligned} \quad r = 0, 1, 2, \dots \quad (2.29)$$

در حالت عمومی‌تر مجموعه‌ای از  $n$  تابع  $n$  متغیره داریم:

$$\begin{aligned} f^{(r)} = & f_1[x_1^{(r)}, x_2^{(r)}, \dots, x_n^{(r)}] \\ & f_2[x_1^{(r)}, x_2^{(r)}, \dots, x_n^{(r)}] \\ & \dots\dots\dots \\ & f_n[x_1^{(r)}, x_2^{(r)}, \dots, x_n^{(r)}] \end{aligned} \quad (2.30)$$

ماتریس A با عناصر

$$a_{ij} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \quad (2.31)$$

تشکیل یافته و نمونه‌های  $\Delta x^{(r)}$  با حل متوالی مجموعه معادلات زیر بدست می‌آید.

$$A \Delta x^{(r)} = -f^{(r)}, \quad r = 0, 1, \dots \quad (2.32)$$

مثال عددی ساده‌ای از این نوع در مثال ۲.۴ داده شده است.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱- مثال زیر کندی همگرایی را برای روش دوبخشی نشان می‌دهد. مطلوبست حل معادله  $1/x + 1 = 0$  با روشی دوبخشی.

$x$	-0.5	-4.0
$f(x)$	-1.0	0.75

مقادیر اولیه عبارتند از:

دنباله تکرارها عبارتند از:

$x$	-2.25	-1.375	-0.9375	-1.115625	-1.046875
$f(x)$	0.555556	0.272728	-0.066666	0.135136	0.044770
$x$	-0.992187	-1.019531	-1.005859	-0.999023	-1.002929
$f(x)$	-0.007874	0.019157	0.005825	-0.000977	0.002921
$x$	-0.999515	-1.001222	-1.000368		
$f(x)$	-0.000485	0.001221	0.000368		

اعداد بدست آمده از روش نیوتن عبارتند از:

$x$	-0.75	-0.937500	-0.996094	-0.999850	-1.000000
$f(x)$	-0.333333	-0.066666	-0.003921	-0.000150	0.000000

سرعت همگرایی در روش نیوتن افزایش بسیاری می‌یابد.

— مسئله نوسان که با روش نیوتن می‌تواند رخ دهد بطور وضوح با در نظر گرفتن کاربرد

این روش در مورد معادله زیر نشان داده می‌شود.

$$x^4 - 8x^3 + 23x^2 - 28x + 187/16 = 0$$

در حقیقت، معادله دارای ریشه‌هایی نزدیک به  $x = 1$  و  $x = 3$  بوده اما با شروع تقریب

آغازی  $x_0 = 1\frac{1}{2}$  داریم:

$$x_1 = 1\frac{1}{2} - f(1\frac{1}{2})/f'(1\frac{1}{2}) = 2\frac{1}{2}$$

$$x_2 = 2\frac{1}{2} - f(2\frac{1}{2})/f'(2\frac{1}{2}) = 1\frac{1}{2}$$

و روند بین مقادیر  $1\frac{1}{2}$  و  $2\frac{1}{2}$  نوسان می‌کند.

۳ - زمانیکه ریشه‌ای چندگانه موجود باشد در تعیین مقدار تقریبی نزدیک به این ریشه، به کمک روش نیوتن، مشکلاتی وجود دارد. این امر به واسطه محاسبه جملات  $f(x)$  نزدیک به ریشه است که اغلب حاوی تفاضل دو عدد تقریباً مساوی می‌باشد. خطای حاصل از این عمل، با تقسیم به مقدار  $f'(x)$  که به علت وجود ریشه تکراری نزدیک به صفر است، بزرگ می‌گردد.

جدول زیر نتیجه محاسبات، تا ۶ رقم اعشار، برای یافتن یک ریشه چندجمله‌ای

زیر است.

$$f(x) = (x-1)^2(x-2)(x+3) = x^4 - x^3 - 7x^2 + 13x - 6$$

$$f'(x) = 4x^3 - 3x^2 - 14x + 13$$

$x$	$f(x)$	$f'(x)$	$\Delta x$
0.5	1.3125	5.75	0.228 260
0.728 260	-0.350 116	2.758 241	0.126 934
0.855 194	-0.092 544	1.335 022	0.069 320
0.924 514	-0.024 050	0.653 451	0.036 810
0.961 324	-0.006 155	0.322 639	0.019 077
0.980 401	-0.001 558	0.160 219	0.009 724
0.990 125	-0.000 393	0.079 874	0.004 920
0.995 045	-0.000 098	0.039 861	0.002 458
0.997 503	-0.000 024	0.020 032	0.001 198
0.998 701	-0.000 007	0.010 407	0.000 672
0.999 373	-0.000 001	0.005 019	0.000 199
0.999 572	-0.000 000	0.003 425	

در اینجا خطاهای ممکن از مرتبه  $5 \times 10^{-7}$  است که به مقدار تقریبی  $5 \times 10^{-4}$

تقسیم گردیده، این محاسبات خطاهایی را ارائه می‌کند که حداکثر  $10^{-4}$  هستند. بنابراین، حتماً ممکن است سومین رقم اعشار مناسب نباشد، که به طور یقین رقم چهارم نیز قابل اعتماد نیست. این مطلب با توجه به مقدار واقعی  $x = 1.0$  تأیید می‌گردد.

زمانیکه تشخیص داده شود که مقدار تابع در دامنه  $0.999\,500 \leq x \leq 1.000\,501$

تا ۶ رقم اعشار، صفر می‌شود نتیجه غیر منتظره نخواهد بود.

۴ - روش حل دستگاه معادلات غیر خطی وسیله مثال ساده‌ای با دو معادله دوجمله‌ای نشان داده می‌شود. این مثال پیگیری روند را برای خواننده آسان خواهد کرد.

معادلات زیر به وسیله روش نیوتن با تقریب آغازی  $(x_0, y_0) = (3, 4)$  حل می‌شوند.

$$f(x, y) = x^2 + y^2 - 25 = 0$$

$$g(x, y) = x^2 - y^2 - 7 = 0$$



معادلات مربوط به روش نیوتن برای این دستگاه عبارتند از:

$$2x \Delta x_r + 2y \Delta y_r = -f(x_r, y_r)$$

$$2x \Delta x_r - 2y \Delta y_r = -g(x_r, y_r)$$

بدین ترتیب

$$6 \Delta x_0 + 8 \Delta y_0 = 0$$

$$6 \Delta x_0 - 8 \Delta y_0 = +14$$

$$\Delta x_0 = +\frac{14}{10} = 1.4$$

$$\Delta y_0 = -\frac{14}{10} = -1.4$$

$$x_1 = 4.166667, \quad y_1 = 2.833333$$

و

$$8.333334 \Delta x_1 + 5.666670 \Delta y_1 = -0.388887$$

$$8.333334 \Delta x_1 - 5.666670 \Delta y_1 = -2.333335$$

$$\Delta x_1 = -0.163333, \quad \Delta y_1 = 0.171569$$

$$x_2 = 4.003334, \quad y_2 = 3.004904$$

و

$$8.006668 \Delta x_2 + 6.009808 \Delta y_2 = -0.056131$$

$$8.006668 \Delta x_2 - 6.009808 \Delta y_2 = 0.002765$$

$$\Delta x_3 = -0.003160, \quad \Delta y_3 = -0.004900$$

بنابراین

$$x_4 = 4.000174, \quad y_4 = 3.000004$$

و می توان دید که روند به یکی از جوابهای درست همگرا می گردد.

۵- ریشه مثبت معادله  $x^3 - x - 1 = 0$  را با الگوریتم های دوبخشی، نابجائی

پیراسته، وترى و نیوتن با دقت  $10^{-7}$  به کمک برنامه کامپیوتری پیدا کنید.

\* الگوریتم (۲۰۱) روش دوبخشی

برای تابع  $f(x)$  که در بازه  $[a_0, b_0]$  پیوسته باشد به طوری که  $f(a_0)f(b_0) \leq 0$

داریم.

$$n = 0, 1, 2, \dots$$

برای

$$m = (a_n + b_n)/2$$

قرار می دهیم

$$a_{n+1} = a_n, \quad b_{n+1} = m$$

اگر  $f(a_n)f(m) \leq 0$  قرار می دهیم

$$a_{n+1} = m, \quad b_{n+1} = b_n$$

در غیر اینصورت

آنگاه  $f(x)$  دارای یک ریشه در فاصله  $[a_{n+1}, b_{n+1}]$  است.

الگوریتم فوق را ذیلا به صورت زیر برنامه کامپیوتری ارائه می کنیم.

**FORTRAN SUBROUTINE FOR THE BISECTION ALGORITHM 2.1**

```

SUBROUTINE BISECT(F,A,B,XTOL,IFLAG)
  IFLAG = 0
  N = -1
  FA = F(A)
CHECK FOR SIGN CHANGE
  IF (FA*F(B) .LE. 0.) GO TO 5
  IFLAG = 2
  WRITE (6,601) A,B
601 FORMAT (43H F(X) IS OF SAME SIGN AT THE TWO ENDPOINTS
  *          2E15.7)
  RETURN

  5 ERROR = ABS(B - A)
  6 ERROR = ERROR/2.
CHECK FOR SUFFICIENTLY SMALL INTERVAL
  IF (ERROR .LE. XTOL) RETURN
  XM = (A + B)/2.
CHECK FOR UNREASONABLE ERROR REQUIREMENT
  IF (XM + ERROR .EQ. XM) GO TO 20
  FM = F(XM)
C TEMPORARY PRINTOUT
  N = N + 1
  WRITE (6,606) N,A,XM,B,FA,FM
606 FORMAT(13,9H X-VALUES3E15.7/3X9H F-VALUES2E15.7/)
CHANGE TO NEW INTERVAL
  IF (FA*FM .LE. 0.) GO TO 9
  A = XM
  FA = FM
  GO TO 6

  9 B = XM
  GO TO 6

  20 IFLAG = 1
  RETURN

END

```

سپس مسئله مورد نظر را با برنامه زیر، و استفاده از زیر برنامه فوق، حل می‌کنیم.

```

EXTERNAL FF
A = 1.
B = 2.
CALL BISECT(FF,A,B,1.E-6,IFLAG)
IF (IFLAG .GT. 1) STOP
XI = (A + B)/2.
ERROR = ABS(A - B)/2.
WRITE (6,600) XI,ERROR
600 FORMAT(13H THE ROOT IS E15.7,12H PLUS/MINUS E15.7)
STOP

END
FUNCTION FF(X)
FF = -1. - X*(1. - X*X)
RETURN

END

```

\* الگوریتم (۲۰۲) روش نابجائی

برای تابع  $f(x)$  که در بازه  $[a_0, b_0]$  پیوسته است به طوری که  $f(a_0)f(b_0) < 0$

داریم .

$$n = 0, 1, 2, \dots$$

$$w = [f(b_n)a_n - f(a_n)b_n]/[f(b_n) - f(a_n)]$$

$$a_{n+1} = a_n, b_{n+1} = w$$

اگر  $f(a_n)f(w) \leq 0$  قرار می دهیم

$$a_{n+1} = w, b_{n+1} = b_n$$

در غیر این صورت قرار می دهیم

\* الگوریتم (۲۰۳) روش نابجائی پیراسته

برای تابع  $f(x)$  که در بازه  $[a_0, b_0]$  پیوسته به طوری که  $f(a_0)f(b_0) < 0$  باشد داریم

$$F = f(a_0), G = f(b_0), w_0 = a_0$$

قرار می دهیم

$$n = 0, 1, 2, \dots$$

برای

$$w_{n+1} = (Ga_n - Fb_n)/(G - F)$$

اگر  $f(a_n)f(w_{n+1}) \leq 0$  قرار می دهیم

$$a_{n+1} = a_n, b_{n+1} = w_{n+1}, G = f(w_{n+1})$$

$$F = F/2$$

اگر  $f(w_n)f(w_{n+1}) > 0$  قرار می دهیم

$$a_{n+1} = w_{n+1}, F = f(w_{n+1}), b_{n+1} = b_n$$

در غیر این صورت

$$G = G/2$$

در صورتیکه  $f(w_n)f(w_{n+1}) > 0$  قرار می دهیم

آنگاه  $f(x)$  دارای یک ریشه در فاصله  $[a_{n+1}, b_{n+1}]$  خواهد بود .

الگوریتم های (۲۰۲) و (۲۰۳) در شکل های (۲۰۹) و (۲۰۱۰) و برنامه کامپیوتری الگوریتم فوق در برنامه (۲۰۳) آمده است .

\* الگوریتم (۲۰۴) روش وتری

برای تابع  $f(x)$  و دو نقطه  $x_{-1}, x_0$  داریم :

$$n = 0, 1, 2, \dots$$

برای

$$x_{n+1} = [f(x_n)x_{n-1} - f(x_{n-1})x_n]/[f(x_n) - f(x_{n-1})]$$

برنامه کامپیوتری الگوریتم فوق در برنامه (۲۰۴) آمده است .

\* الگوریتم (۲۰۵) روش نیوتن

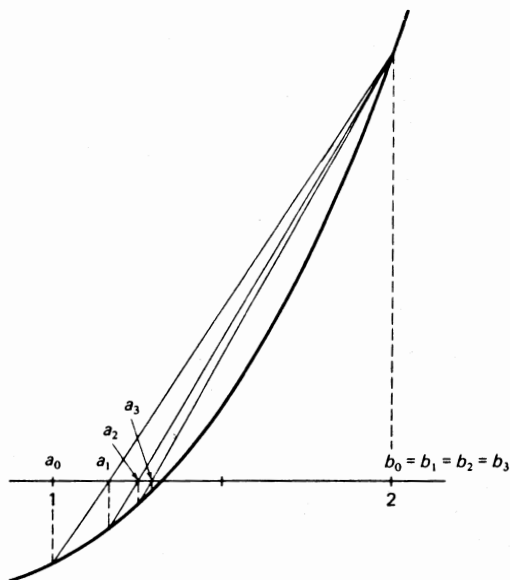
برای تابع  $f(x)$  که در نقطه  $x_0$  پیوسته و مشتق پذیر باشد الگوریتم زیر را داریم :

$$n = 0, 1, 2, \dots$$

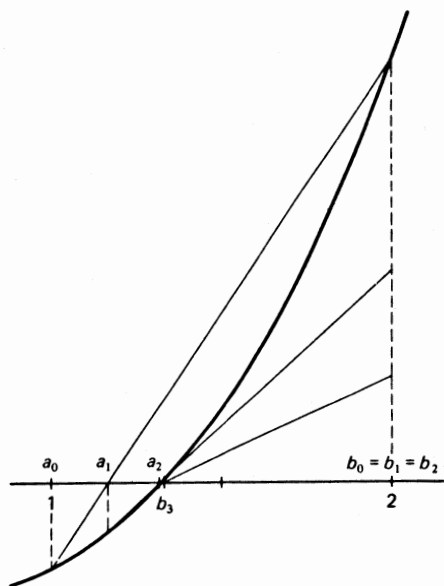
برای

$$x_{n+1} = x_n - f(x_n)/f'(x_n)$$

و برنامه کامپیوتری الگوریتم فوق در برنامه ۲۰۵ آمده است.



شکل ۲۰۹ روش نابجائی



شکل ۲۰۱۰ روش نابجائی پیراسته

# **FORTAN PROGRAM USING THE MODIFIED REGULA FALSI ALGORITHM 2.3**

EXTERNAL FG

A = 1.

B = 2.

```

CALL MRGFLS(FG,A,B,1.E-7,1.E-10,30,IFLAG)
IF (IFLAG .GT. 2) STOP
XI = (A + B)/2.
ERROR = ABS(B - A)/2.
FXI = FG(XI)
WRITE (6,600) XI, ERROR, FXI
600 FORMAT (13H THE ROOT IS E15.7,12H PLUS/MINUS E15.7/
*          11H FG(ROOT) = E15.7)
STOP

END
FUNCTION FG(X)
FG = -1. - X*(1. - X*X)
RETURN

END
SUBROUTINE MRGFLS(F,A,B,XTOL,FTOL,NTOL,IFLAG)
IFLAG = 0
FA = F(A)
SIGNFA = SIGN(1.,FA)
FB = F(B)
CHECK FOR SIGN CHANGE
IF (SIGNFA*FB .LE. 0.) GO TO 5
IFLAG = 3
WRITE (6,601) A,B
601 FORMAT(43H F(X) IS OF SAME SIGN AT THE TWO ENDPOINTS
*          2E15.7)
RETURN

5 W = A
FW = FA
DO 20 N = 1,NTOL
CHECK FOR SUFFICIENTLY SMALL INTERVAL
IF (ABS(B - A)/2. .LE. XTOL) RETURN
CHECK FOR SUFFICIENTLY SMALL FUNCTION VALUES
IF (ABS(FW) .GT. FTOL) GO TO 9
A = W
B = W
IFLAG = 1
RETURN

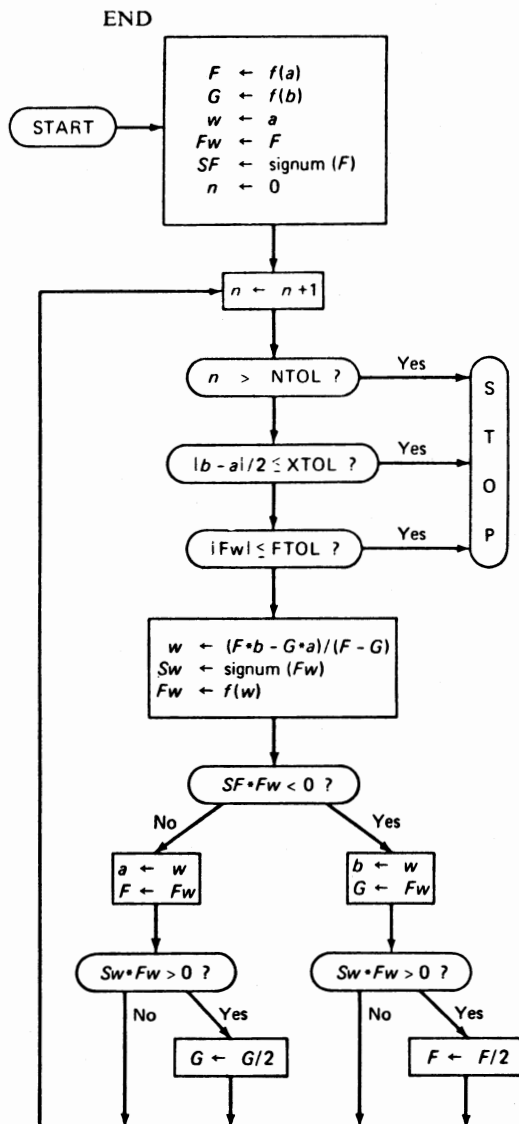
9 W = (FA*B - FB*A)/(FA - FB)
PREVFW = SIGN(1.,FW)
FW = F(W)
C TEMPORARY PRINT OUT
NM1 = N - 1
WRITE (6,609) NM1,A,W,B,FA,FW,FB
609 FORMAT(13, 9H X-VALUES3E16.8/3X9H F-VALUES3E16.8/)
CHANGE TO NEW INTERVAL
IF (SIGNFA*FW .LT. 0.) GO TO 10
A = W
FA = FW
IF (FW*PREVFW .GT. 0.) FB = FB/2.
GO TO 20

10 B = W

FB = FW
IF (FW*PREVFW .GT. 0.) FA = FA/2.
20 CONTINUE
IFLAG = 2
WRITE (6,620) NTOL

```

620 FORMAT(18H NO CONVERGENCE IN 15,11H ITERATIONS)  
RETURN



# **FORTRAN PROGRAM USING THE SECANT ALGORITHM 2.4**

```

EXTERNAL FF
X0 = 1.
X1 = 2.
CALL SECANT(FF,X0,X1,1.E-7,1.E-7,30,IFLAG)
IF (IFLAG .GT. 1) STOP
FX1 = FF(X1)
WRITE (6,600) X1,FX1
    
```

```

600 FORMAT(13H THE ROOT IS E15.7,11H F(ROOT) = E15.7)
      STOP
      END
      SUBROUTINE SECANT(F,X0,X1,XTOL,FTOL,NTOL,IFLAG)
      IFLAG = 0
      F0 = F(X0)
      DELTAX = X1 - X0
      DO 20 N = 1,NTOL
      F1 = F(X1)
C   TEMPORARY PRINT OUT
      WRITE (6,600) N,X0,X1,F0,F1
600   FORMAT (15,9H X-VALUES 2E16.8/5X9H F-VALUES 2E16.8/)
      IF (ABS(F1) .LE. FTOL)          GO TO 30
      DELTAF = F0 - F1
      IF (DELTAF .EQ. 0.)              GO TO 999
      DELTAX = F1/DELTAF*DELTAX
      X0 = X1
      X1 = X1 + DELTAX
      IF (ABS(DELTAX) .LE. XTOL)       RETURN
20   F0 = F1
999   IFLAG = 2                      RETURN

30   IFLAG = 1                      RETURN

      END
      FUNCTION FF(X)
      FF = -1. - X*(1. - X*X)
      RETURN

      END

```

## **FORTRAN PROGRAM USING NEWTON'S METHOD, ALGORITHM 2.5**

```

      EXTERNAL FF,FFDER
      X0 = 1.

      CALL NEWTON(FF,FFDER,X0,1.E-7,1.E-7,10,IFLAG)
      IF (IFLAG .GT. 1)                STOP
      FX0 = FF(X0)
      WRITE (6,600) X0,FX0
600   FORMAT(13H THE ROOT IS E15.7,11H F(ROOT) = E15.7)
      STOP

      END
      SUBROUTINE NEWTON(F,FDERIV,X0,XTOL,FTOL,NTOL,IFLAG)
      IFLAG = 0
      DO 20 N = 1,NTOL
      FX0 = F(X0)
      IF (ABS(FX0) .LT. FTOL)          RETURN
      DERIV = FDERIV(X0)
C   TEMPORARY PRINT OUT
      WRITE (6,600) N,X0,FX0,DERIV
600   FORMAT(15,16H X0, FX0, DERIV 3E15.7)
      IF (DERIV .EQ. 0.)              GO TO 999
      DELTAX = FX0/DERIV
      X0 = X0 - DELTAX
20   IF (ABS(DELTAX) .LT. XTOL)       RETURN

```

999 IFLAG = 2

RETURN

END

FUNCTION FF(X)

FF = -1. - X\*(1. - X\*X)

RETURN

END

FUNCTION FFDER(X)

FFDER = 3.\*X\*X - 1.

RETURN

END

نتایج کامپیوتری مسئله ۵ در جدول (۲.۲) آمده است.

جدول ۲.۲

n	Bisection		Modified regula falsi		Secant	Newton
	$x_n$	$\epsilon_n$	$x_n$	$\epsilon_n$	$x_n$	$x_n$
0	1.5	$5 \cdot 10^{-1}$	1.5	$5 \cdot 10^{-1}$	1.0	
1	1.25	$3 \cdot 10^{-1}$	1.5833333	$4 \cdot 10^{-1}$	2.0	1.0
2	1.375	$1 \cdot 10^{-1}$	1.6616541	$3 \cdot 10^{-1}$	1.1666667	1.5
3	1.3125	$6 \cdot 10^{-2}$	1.3249256	$2 \cdot 10^{-3}$	1.2531120	1.3478261
4	1.34375	$3 \cdot 10^{-2}$	1.3256293	$9 \cdot 10^{-4}$	1.3372064	1.3252004
5	1.328125	$2 \cdot 10^{-2}$	1.3256305	$9 \cdot 10^{-4}$	1.3238501	1.3247182
6	1.3203125	$8 \cdot 10^{-3}$	1.3247180	$4 \cdot 10^{-3}$	1.3247079	1.3247180
...	.....	.....			1.3247180	
10	1.3247070	$5 \cdot 10^{-4}$				
...	.....	.....				
20	1.3247180	$5 \cdot 10^{-7}$				

ع - با استفاده از برنامه کامپیوتری و به کمک روش نیوتن دستگاه زیر را با دقت  $10^{-8}$

با مقادیر اولیه  $x_0 = 3.4$  و  $y_0 = 2.2$  و بار دیگر با مقادیر اولیه  $y_0 = -2$  و

بدست آورید.  $x_0 = 1$

$$\begin{aligned} x + 3 \log x - y^2 &= 0 \\ 2x^2 - xy - 5x + 1 &= 0 \end{aligned}$$

برنامه کامپیوتری در الگوریتم ۲.۶ و نتایج در جدول ۲.۳ آمده است.

## ALGORITHM2.6

### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 2.6

```

C      EXAMPLE 2.17 BY NEWTON METHOD
C      TO SOLVE F(X,Y) = 0 AND G(X,Y) = 0
      F(X,Y) = X + 3.*ALOG10(X) - Y**2
      G(X,Y) = 2.*X**2 - X*Y - 5.*X + 1.
      FX(X,Y) = 1. + 3./ (ALOG(10.)*X)

```



```

      FY(X,Y) = -2.*Y
      GX(X,Y) = 4.*X - Y - 5.
      GY(X,Y) = -X
      WRITE(6,6)
10  READ(5,2) X,Y
      A = F(X,Y)
      B = G(X,Y)
      WRITE(6,3)X,Y,A,B
      DO 1 I = 1, 20
      DELTAX = (-F(X,Y)*GY(X,Y)
      *+ G(X,Y)*FY(X,Y))/(FX(X,Y)*GY(X,Y) - FY(X,Y)*GX(X,Y))
      DELTAY = (-G(X,Y)*FX(X,Y)
      *+ F(X,Y)*GX(X,Y))/(FX(X,Y)*GY(X,Y) - FY(X,Y)*GX(X,Y))
      X = X + DELTAX
      Y = Y + DELTAY
      A = F(X,Y)
      B = G(X,Y)
      WRITE(6,4) I,X,Y,A,B
      IF(AMAX1(ABS(DELTAX),ABS(DELTAY),ABS(A),ABS(B)).LT.1.E-7)
      *
      GO TO 10
1  CONTINUE
      WRITE(6,5)
      GO TO 10
2  FORMAT(2E20.7)
3  FORMAT(/4X1H18X 1HX 16X 1HY 15X 6HF(X,Y) 12X
      16HG(X,Y) /4X1H04(1PE17.7))
4  FORMAT(I5, 4(1PE17.7))
5  FORMAT(36H0FAILED TO CONVERGE IN 20 ITERATIONS)
6  FORMAT(28H EXAMPLE 2.17, NEWTON METHOD)
      END

```

جدول ۲.۳

## COMPUTER RESULTS FOR EXAMPLE 2.6

I	X	Y	F(X,Y)	G(X,Y)
0	3.4000000E 00	2.2000000E 00	1.5443677E-01	-3.6000001E-01
1	3.4899123E 00	2.2633644E 00	-4.4626594E-03	1.0471106E-02
2	3.4874446E 00	2.2616299E 00	-3.2186508E-06	7.8678131E-06
3	3.4874428E 00	2.2616286E 00	5.9604645E-08	-0.
4	3.4874428E 00	2.2616286E 00	5.9604645E-08	-0.

I	X	Y	F(X,Y)	G(X,Y)
0	1.0000000E 00	-2.0000000E 00	-3.0000000E 00	-0.
1	1.4759726E 00	-1.5240274E 00	-3.3945185E-01	2.2654986E-01
2	1.4573549E 00	-1.4911608E 00	-1.5200734E-02	2.9807091E-03
3	1.4588864E 00	-1.3967715E 00	-1.9967556E-05	-2.0265579E-06
4	1.4588902E 00	-1.3967670E 00	-1.4901161E-08	-1.1920929E-07
5	1.4588902E 00	-1.3967670E 00	0.	-0.

# ■ مسائل

۱- معادله  $2x^2 - x = 0$  وسیله روش تکرار ساده حل می شود .

$$x_{n+1} = 2x_n^2$$

بنابراین مشتق  $g(x)$  مساوی  $4x$  می شود . مقدار تقریب اولیه ، به اشتباه

$$x_0 = \frac{1}{2}$$

اختیار شده ، که در آن مشتق مساوی

$$4 \cdot \frac{1}{2} = 2$$

است . بنابراین روند نباید همگرا باشد . اما مقادیر متوالی عبارتند از  $\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \dots$  بکمک شکل (c) ۲۰۱ چگونگی را بیان نمایید .

۲- یک ریشه معادله

$$x = -\log x$$

را به کمک تکرار ساده با مقدار تقریب آغازی

$$x_0 = 1.0$$

تعیین نمایید . به منظور رسیدن به شرایط همگرایی ، تکرار چه صورتی باید داشته باشد ؟

۳- مطلوبست تعیین کوچکترین ریشه مثبت

$$\tan y = e^y$$

۴- یک ریشه معادله

$$2x^3 + x^2 - 20x + 12 = 0$$

بین  $x=0$  و  $x=1$  قرار دارد . با به کار بردن روش نابجائی اولین تقریب را بدست آورید و سپس با روش نیوتن تقریب را بهتر کنید .

۵- روش نیوتن را با تقریب اولیه  $x=0.0$  در معادله  $x^3 - 6.5x^2 + 14.0x - 10.0 = 0$

به کار برید . فرض می کنیم تکرار زمانی که تفاضل مقادیر متوالی  $x_r$  کمتر از  $10^{-10}$  باشد متوقف گردد . جواب درست  $x=2.0$  است . اگر پاسخ شما بطور قابل توجهی با این مقدار فرق داشته باشد ، دلائلی برای این اختلاف ذکر کنید . آیا روش نابجائی جواب بهتری می دهد ؟ ( کامپیوتر به کار رفته باید دارای مانیتیزی باشد که لااقل از ۳۷ رقم دوتایی تشکیل شده باشد . )

✓ ۶- معادله  $x^3 - x - 1 = 0$  مفروض است .

در صورتیکه معادله فوق دارای یک ریشه حقیقی بین ۱ و ۲ باشد ، مطلوبست محاسبه مقدار تقریبی این ریشه به کمک معادله تکراری مناسب تا سه رقم اعشار درست .

۷ - مطلوبست تعیین کوچکترین ریشه مثبت معادله  $x^3 + x = 1000$  تا ۴ رقم اعشار درست.

۸ - معادله  $x^3 - 2x - 1 = 0$  مفروض است.

در صورتیکه یک ریشه حقیقی معادله بین ۱ و ۲ باشد مقادیر تقریبی این ریشه را به کمک معادله تکراری مناسب با تقریب  $10^{-4}$  پیدا کنید.

۹ - معادله  $x^3 + 1.9x^2 - 1.3x - 2.2 = 0$  دارای یک ریشه نزدیک به ۱ است.

معادله فوق را به شکل  $x = g(x)$  نوشته و با انتخاب  $x_0 = 1$  مقدار تقریبی این ریشه را پیدا کنید (معیار دقت  $10^{-3}$ ).

۱۰ - محل تقریبی ریشه‌های حقیقی  $\sin x - x + 0.5 = 0$  را با رسم نمودار تعیین کنید. سپس با انتخاب مقدار تقریبی مناسبی این ریشه‌ها را تعیین کنید. (معیار دقت  $10^{-3}$ ).

۱۱ - محل تقریبی ریشه‌های حقیقی  $e^{-0.2x} = x(x-2)(x-3)$  را با رسم نمودار تعیین کرده و سپس به کمک روش نیوتن مقدار تقریبی کوچکترین ریشه حقیقی را تا ۴ رقم اعشار درست پیدا کنید.

۱۲ - به کمک روش نیوتن ریشه پنجم و هفتم عدد ۸ را با دقت  $10^{-8}$  محاسبه کنید.

۱۳ - در صورتیکه معادله  $f(x) = 0$  دارای یک ریشه تکراری از مرتبه  $K$  باشد فرمول پیراسته روش نیوتن در این حالت چیست؟ و علت اینکه سرعت همگرایی تندتر می‌شود را با ذکر دلیل بیان کنید.

۱۴ - نشان دهید رابطه خطاها در روش وتری به صورت زیر خواهد بود.

$$e_{n+1} \approx e_n e_{n-1} \frac{-\frac{1}{2}f''(\xi)}{f'(\xi)}$$

که در آن  $e_n = x_n - s$  و  $s$  مقدار واقعی ریشه و  $\xi$  مقداری است در همسایگی ریشه.

۱۵ - ریشه مثبت معادله  $x^2 = \sin x$  را تا سه رقم اعشار درست به کمک روش نیوتن محاسبه نمایید.

۱۶ - در هریک از معادلات زیر با استفاده از رسم نمودار مقدار اولیه مناسبی یافته و کوچکترین ریشه مثبت هریک را به کمک روش نیوتن با دقت  $10^{-3}$  محاسبه نمایید.

$$4 \cos x - e^x = 0$$

$$2 \cos x - \cosh x = 0$$

$$e^{-x^2} - \cos x = 0$$

۱۷- معادله  $x^3 - 2x^2 + 2x - 1 = 0$  مفروض است.

با استفاده از برنامه کامپیوتری، به کمک روش نیوتن، با انتخاب مقادیر اولیه  $x_0 = 0$  و  $x_0 = 10$  ریشه معادله فوق را با معیار توقف  $|f(x_n)| \leq 10^{-6}$

پیدا کرده و رابطه خطا را در این حالت تحقیق نمایید.

۱۸- با استفاده از روش وتری کوچکترین ریشه مثبت معادله زیر را با دقت  $10^{-7}$  محاسبه نمایید.

$$e^{-x^2} - \log_{10} x = 0$$

۱۹- معادله  $x - 0.2 \sin x - 0.5 = 0$  دارای یک ریشه مثبت بین 0.5 و 1 میباشد.

با به کار بردن روشهای ذیل مقدار تقریبی این ریشه را با دقت  $10^{-7}$  با استفاده از برنامه کامپیوتری محاسبه نمایید.

الف: دوبخشی

ب: نابجائی

ج: وتری

د: نیوتن.

۲۰- معادله  $3x^3 + 14x^2 + 13x - 6 = 0$  مفروض است.

در صورتیکه این معادله دارای سه ریشه حقیقی در نزدیکی -3، -2، و  $\frac{1}{3}$  باشد. به کمک برنامه کامپیوتری مقدار تقریبی هریک از سه ریشه فوق را با روشهای زیر با دقت  $10^{-6}$  محاسبه نمایید.

الف: تکرار ساده

ب: وتری

ج: نابجائی

د: نیوتن

۲۱- مطلوبست محاسبه ریشه مضاعف معادله  $x^3 - x^2 - x + 1 = 0$  به کمک روش پیراسته نیوتن با دقت  $10^{-5}$ .

۲۲- دستگاههای غیرخطی زیر را، با استفاده از روش نیوتن به کمک برنامه کامپیوتری، با مقادیر اولیه داده شده و معیار دقت  $10^{-6}$  حل کنید.

$$(a) \quad \begin{cases} f(x,y) = x^2 + y^2 - 1 = 0 \\ g(x,y) = x^2 - y^2 + \frac{1}{2} = 0 \end{cases}$$

$$x_0 = y_0 = 0.5$$

$$(b) \quad e^x + xy - 1 = 0$$

$$x_0 = 0.1$$

$$\sin xy + x + y - 1 = 0$$

$$y_0 = 0.5$$

$$(c) \quad \begin{aligned} x^2 + y^2 &= 1 \\ xy &= 0 \end{aligned}$$

$$x_0 = 0.5, y_0 = 0.1$$

$$(d) \quad \begin{aligned} x^2 + xy^3 &= 9 \\ 3x^2y - y^3 &= 4 \end{aligned}$$

$$\{x_0, y_0\} = \{1.2, 2.5\}, \{-2, 2.5\}, \{-1.2, -2.5\}, \{2, -2.5\}$$

$$(e) \quad \begin{aligned} x - \sinh y &= 0 \\ 2y - \cosh x &= 0 \end{aligned}$$

$$x_0 = 0.6, y_0 = 0.6$$

۲۳- دستگاه غیرخطی  $\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$  را به صورت

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i, y_i)}{f_x(x_i, y_i)}$$

$$y_{i+1} = y_i - \frac{g(x_{i+1}, y_i)}{g_y(x_{i+1}, y_i)}$$

درآورید. سپس دستگاههای (e ۲۹ - a ۲۹) را با روش فوق حل کرده و نتایج دو روش را با هم مقایسه و توجیه نمایید.

۲۴- با استفاده از روش نیوتن تقریبی از ریشه‌های دستگاه زیر را با مقادیر اولیه داده شده بدست آورید (تعداد تکرارها: ۳).

$$2x^2 + y^2 - 4z = 0$$

$$x^2 + y^2 + z^2 = 1$$

$$3x^2 - 4y + z^2 = 0$$

$$x_0 = y_0 = z_0 = 0.5$$

۲۵- با استفاده از روش تکرار ساده دستگاههای زیر را حل کنید (به کمک برنامه کامپیوتری با انتخاب دقت مناسب).

$$\left. \begin{aligned} x &= \log \frac{y}{z} + 1, \\ 1. \quad y &= 0.4 + z^2 - 2x^2, \\ z &= 2 + \frac{xy}{20}, \end{aligned} \right\} \begin{aligned} x_0 &= 1, \quad y_0 = 2.2, \quad z_0 = 2. \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} x + x^2 - 2yz &= 0.1, \\ 2. \quad y - y^2 + 3xz &= -0.2, \\ z + z^2 + 2xy &= 0.3, \end{aligned} \right\} \begin{aligned} x_0 &= y_0 = z_0 = 0. \end{aligned}$$

۲۶- مطلوبست حل دستگاههای زیر با دقت  $10^{-5}$ .

$$a) \quad \begin{aligned} x &= \sin(x+y) \\ y &= \cos(x-y) \end{aligned}$$

$$b) \quad \begin{aligned} \sin x \cdot \sin y &= 0.2 \\ \cos x \cdot \cos y &= 1.2 \end{aligned}$$

۲۷- دستگاه زیر را با استفاده از روش تکرار ساده حل کنید (با استفاده از برنامه کامپیوتری).

$$3x_1 - \cos(x_2 x_3) - \frac{1}{2} = 0$$

$$x_1^2 - 81(x_2 + 1)^2 + \sin x_3 + 1.06 = 0$$

$$x_0 = y_0 = 0.1$$

$$z_0 = -0.1$$

$$e^{-x_1 x_2} + 20x_3 + \frac{10\pi - 3}{3} = 0$$

۲۸- دستگاههای زیر را با روش تکرار ساده و نیوتن با دقت  $10^{-4}$  حل کرده و نتایج را با هم مقایسه کنید. (با استفاده از کامپیوتر).

$$a) \quad \begin{aligned} x_1^2 - 10x_1 + x_2^2 + 8 &= 0 \\ x_1 x_2^2 + x_1 - 10x_2 + 8 &= 0 \end{aligned}$$

$$b) \quad \begin{aligned} x_1^2 + x_2^2 - x_1 &= 0 \\ x_1^2 - x_2^2 - x_2 &= 0 \end{aligned}$$

$$c) \quad \begin{aligned} 3x_1^2 - x_2^2 &= 0 \\ 3x_1 x_2^2 - x_1^3 - 1 &= 0 \end{aligned}$$

$$d) \quad \begin{aligned} x_1^2 + x_2 - 37 &= 0 \\ x_1 - x_2^2 - 5 &= 0 \\ x_1 + x_2 + x_3 - 3 &= 0 \end{aligned}$$

$$e) \quad \begin{aligned} x_1 + \cos(x_1 x_2 x_3) - 1 &= 0 \\ (1 - x_1)^{1/4} + x_2 + .05x_3^2 - .15x_3 - 1 &= 0 \\ -x_1^2 - .1x_2^2 + .01x_2 + x_3 - 1 &= 0 \end{aligned}$$

$$f) \quad \begin{aligned} 12x_1 - 3x_2^2 - 4x_3 &= 7.17 \\ x_1^2 + 10x_2 - x_3 &= 11.54 \\ x_2^3 + 7x_3 &= 7.631 \end{aligned}$$



# فصل سوم

## حل معادلات چند جمله ای

۳.۱ ■ مقدمه

در این فصل یافتن ریشه‌های چند جمله‌ای

$$f(z) = a_0 + a_1 z + \cdots + a_n z^n, \quad a_n \neq 0$$

$$\equiv a_n(z - z_1)(z - z_2) \cdots (z - z_n) \quad (3.1)$$

موردنظر می‌باشد، که در آن  $a_r$  ها ضرائب حقیقی بوده و  $z_r (r=1, 2, \dots, n)$  در حالت کلی ریشه‌های مختلط هستند. عدد  $\alpha$  در صورتی ریشه معادله گفته می‌شود که

$$f(\alpha) = 0$$

در اینجا تنها روشهای ساده‌تر یافتن ریشه‌های حقیقی موردنظر خواهد بود، اما برای حل کامل، باید تمام ریشه‌ها تعیین شوند. کتب جبر نشان می‌دهد که  $n$  ریشه برای یک چند جمله‌ای درجه  $n$  وجود دارد. بایستی خاطرنشان ساخت ریشه‌های مختلط به صورت جفتهای مزدوج مختلط ظاهر می‌گردند، بنابراین برای هر ریشه مختلط  $a + ib$  مزدوج متناظرش  $a - ib$  یک ریشه خواهد بود.

در نخستین نگاه، دلیلی به نظر نمی‌رسد که تصور شود مشکل خاصی در یافتن ریشه‌های یک چند جمله‌ای وجود داشته باشد. بطور تحلیلی یک چند جمله‌ای، تابع ساده خاصی است، زیرا تمام مشتقاتش در هر ناحیه کران دار پیوسته بوده و می‌تواند به سهولت محاسبه گردد. بهر حال حتی برای چند جمله‌ایهایی از درجه کمتر از ۲۰، مسئله محاسبه تقریبهای دقیق برای تمام صفرهای چند جمله‌ای می‌تواند فوق‌العاده مشکل باشد، خصوصا "زمانیکه ریشه‌ها مکرر باشند مشکلات حاد می‌گردد.

مثالی وسیله Wilkinson (1963) داده شده که نشان می‌دهد چطور یک تغییر خیلی کوچک در ضرائب یک چند جمله‌ای می‌تواند باعث تغییر بزرگی در تعدادی از صفرها گردد. چند جمله‌ای زیر، با صفرهای  $z_k = k$ ، مستقیما "در نگاه اول این موضوع



را نشان می‌دهد.

$$f(z) = (z-1)(z-2)\cdots(z-20) \\ = z^{20} - 210z^{19} + 20615z^{18} + \cdots + 20! \quad (3.2)$$

اگرچه یک تغییر به اندازه  $2^{-23}$  در ضرب 210- تغییر کوچکی در دهمین رقم اعشار ایجاد می‌کند، ریشه‌های  $z_{10}, \dots, z_{19}$  از حقیقی به ریشه‌های مختلط بدل خواهند شد. تغییرات قابل ملاحظه نیز در مقادیر ایجاد می‌گردد، برای مثال:

	مقدار قدیم	مقدار جدید	
$z_{14}$	14	$13.992 + 2.519i$	(3.3)
$z_{15}$	15	$13.992 - 2.519i$	

یافتن کلیه ریشه‌های یک چند جمله‌ای مشکل بزرگی می‌تواند باشد و توصیه می‌گردد که در حالات مشکل، برای می‌نیم کردن خطاهای هر برنامه کامل بایستی محاسبات با طول چندگانه به‌کار رود.

### ۳.۲ ■ حساب چند جمله‌ای

یکی از فوائد محاسبه با چند جمله‌ای‌ها عبارتست از اینکه الگوریتمهای ساده‌ای برای محاسباتیکه به چند جمله‌ای نیازمند است، وجود دارد. ذیلاً "مسائل مربوط به یافتن مقدار چند جمله‌ای، مشتق آن و باقیمانده آن در تقسیم بر  $z - \alpha$  را در هر نقطه داده شده  $\alpha$  بررسی می‌کنیم.

#### ۳.۲.۱ ■ ضرب تودرتو

در بحث حساب کامپیوتری اشاره کردیم که جمع و ضرب معمولاً اعمال پایه کامپیوتر بوده، اما سایر توابع به کمک قسمت‌هایی از برنامه کامپیوتر که کندتر می‌باشد انجام می‌گیرد، همچنین این مطلب برای اعمالی نظیر  $z^n$  نیز صحیح بوده و در صورتیکه این توان و یا هر توانی به کار نرود مطلوب خواهد بود. حساب یک چند جمله‌ای بطور مستقیم نیازمند به محاسبه  $n-1$  توان رسانی،  $n$  ضرب و  $n$  جمع می‌باشد. روش ضرب تودرتو که در اینجا نشان داده شده تنها به  $n$  ضرب و  $n$  جمع نیازمند است. روش برای یک چند جمله‌ای درجه سوم به شکل جبری

$$((a_3z + a_2)z + a_1)z + a_0 \quad (3.4)$$

به کار برده و مشاهده می‌شود که اثر این عبارتست از ضرب  $a_3$  در  $z^3$  و غیره، و به صورت الگوریتم به شکل زیر نوشته می‌شود.

$$b_n = a_n \\ b_r = zb_{r+1} + a_r, \quad r = n-1, n-2, \dots, 1, 0 \quad (3.5)$$

که بوسیله برنامه کامپیوتری ساده‌ای محاسبه می‌گردد.  $b_0$  مقدار چند جمله‌ای به‌ازای مقدار داده شده  $z$  می‌باشد. بطور مثال مقدار چند جمله‌ای درجه سوم  $2z^3 - z^2 + 6$  را در نقطه  $z = 1.1$  در نظر می‌گیریم

$$\begin{aligned} b_3 &= 2.0 \\ b_2 &= 1.1 \times 2.0 - 1.0 = 1.2 \\ b_1 &= 1.1 \times 1.2 + 0 = 1.32 \\ b_0 &= 1.1 \times 1.32 + 6.0 = 7.452 \end{aligned} \quad (3.6)$$

این روش همیشه برای کامپیوتر یا ماشین حساب رومیزی قابل اجرا است.

### ۳.۲.۲ ■ تقسیم ترکیبی

روند تقسیم چند جمله‌ای به عامل  $z - \alpha$  به دو دلیل مهم می‌باشد. اولاً اینکه مولفه‌ای از طرح یافتن تمام ریشه‌های یک چند جمله‌ای را تشکیل داده و همچنین، قادر است قضیه باقیمانده جبر را به طور موثر در محاسبات کامپیوتر به کار گیرد. قضیه باقیمانده با نوشتن یک چند جمله‌ای بصورت زیر بدست می‌آید.

$$f_n(z) = (z - \alpha)f_{n-1}(z) + R \quad (3.7)$$

اندیس دلالت بر درجه چند جمله‌ای داشته و مشاهده می‌شود که تقسیم، خارج قسمتی از درجه  $n - 1$  و باقیمانده ثابت  $R$  را می‌دهد. اگر  $z = \alpha$  فرض شود، ملاحظه می‌کنیم که باقیمانده  $R = f_n(\alpha)$  مقدار تابع در  $z = \alpha$  را می‌دهد. ابتدا یک تقسیم طولانی به  $z - \alpha$  و آنگاه جدول خلاصه شده که معروف به روند تقسیم ترکیبی است را نشان می‌دهیم.

$$\begin{array}{r} z - \alpha \overline{a_3 z^3 + a_2 z^2 + a_1 z + a_0} \overline{a_3 z^3 + a_2 z^2 + a_1 z + a_0} \\ \underline{a_3 \alpha z^3 - a_3 \alpha z^2} \quad (a_2 + a_3 \alpha) z^2 + a_1 z \\ \underline{(a_2 + a_3 \alpha) z^2 - (a_2 + a_3 \alpha) \alpha z} \quad [a_1 + (a_2 + a_3 \alpha) \alpha] z + a_0 \\ \underline{[a_1 + (a_2 + a_3 \alpha) \alpha] z - [a_1 + (a_2 + a_3 \alpha) \alpha] \alpha} \quad a_0 + [a_1 + (a_2 + a_3 \alpha) \alpha] \alpha \end{array} \quad (3.8)$$

می‌توان دید نوشتن توانهای  $z$  غیر ضروریست، مشروط بر آنکه ضرائب در ستونهای صحیح نگهداشته شوند و ستونهای سمت چپ صفرها را ایجاد می‌نماید که در تفاضل می‌توان نادیده گرفت. اگر تفاضل ایجاد شده به وسیله تغییر علامت  $\alpha$  و افزودن به دو مقدار حاصل گردد نتایج ساده‌تر خواهند شد. آنگاه جدول زیر ایجاد می‌گردد.

$$\begin{array}{r|rrrr}
 & a_3 & a_2 & a_1 & a_0 \\
 +\alpha & 0 & p_3\alpha & p_2\alpha & p_1\alpha \\
 \hline
 & p_3 = a_3 & p_2 = a_2 + p_3\alpha & p_1 = a_1 + p_2\alpha & p_0 = a_0 + p_1\alpha
 \end{array} \quad (3.9)$$

پائین ترین عنصر آخرین ستون روند، باقیمانده را می دهد که مقدار چند جمله ای در  $z = \alpha$  خواهد بود. ضرائب چند جمله ای خارج قسمت به کمک  $p_1$ ،  $p_2$ ، و  $p_3$  بدست می آیند.

روند قبلی دارای همان گام های محاسبه ای است که ضرب تودرتو دارا است اما این طرح می تواند به تقسیم بر عامل درجه دوم توسعه داده شود، روند زمانی به کار می رود که زوج ریشه مزدوج - مختلط از ریشه ها در معادله چند جمله ای رخ دهد. تقسیم ترکیبی به کمک عامل درجه دوم  $z^2 + \alpha z + \beta$  دارای شکل

$$\begin{array}{r|rrrrr}
 & a_4 & a_3 & a_2 & a_1 & a_0 \\
 -\alpha & & -p_4\alpha & -p_3\alpha & -p_2\alpha & \\
 -\beta & & & -p_4\beta & -p_3\beta & -p_2\beta \\
 \hline
 & p_4 = a_4 & p_3 = a_3 - p_4\alpha & p_2 = a_2 - p_3\alpha - p_4\beta & p_1 = a_1 - p_2\alpha - p_3\beta & p_0 = a_0 - p_2\beta
 \end{array} \quad (3.10)$$

است. در این حالت، جمله باقیمانده عبارتست از  $p_1z + p_0$  و ضرائب چند جمله ای خارج قسمت  $p_4$ ،  $p_3$  و  $p_2$  می باشد. خواننده بایستی با روند تقسیم - طولانی این روند را کنترل نماید. یک مثال عددی در مثال ۳.۱ داده شده است.

### ۳.۲.۳ ■ محاسبه مشتق

فرمول بندی معادله (3.7) را برای نشان دادن تقسیم به  $z - \alpha$  در نظر می گیریم،

یعنی:

$$f_n(z) = (z - \alpha)f_{n-1}(z) + R \quad (3.11)$$

و از طرفین مشتق گرفته با توجه به اینکه  $R$  مقداری ثابت، داریم:

$$f'_n(z) = f'_{n-1}(z) + (z - \alpha)f'_{n-1}(z) \quad (3.12)$$

با جایگذاری مقدار  $z = \alpha$  جمله دوم طرف راست صفر خواهد شد و مشتق وسیله مقدار  $f'_{n-1}(\alpha)$  بدست می آید. این چند جمله ای به کمک روند تقسیم - ترکیبی تشکیل شده و در نقطه  $z = \alpha$  وسیله تقسیم - ترکیبی بیشتری یا با ضرب تودرتو می تواند محاسبه گردد، چون روند می تواند برای محاسبه  $f(x)$  و  $f'(x)$  به کار رود. روندهای توضیح داده شده در این فصل کاربرد روش نیوتن برای چند جمله ای را به طور ویژه ای خیلی ساده می کند. مثال عددی از این روند در مثال (۳.۱) آورده شده است.

### ۳.۳ ■ یافتن تقریبهای آغازی

در صورت امکان تعدادی عملیات مقدماتی در یک معادله، قبل از قرار دادن در برنامه کامپیوتری، انجام می‌گیرد آنگاه روشی که شامل مهارت و بصیرت حل‌کننده است می‌تواند به کار رود.

روش بدیهی عبارتست از رسم نمودار چند جمله‌ای و در صورت امکان، تخمین وضعیت ریشه‌ها (این مطلب در فصل ۲ بحث شده است) که کمک زیادی در تخمین مقدار تقریبی ریشه‌ها می‌کند و بعضی از اینها در اینجا معرفی شده‌اند.

#### ۳.۳.۱ ■ خواص مفید یک چند جمله‌ای

چند جمله‌ای به یکی از دو صورت زیر معرفی می‌شود.

$$f(z) = a_n z^n + a_{n-1} z^{n-1} + \cdots + a_0 \quad (3.13)$$

یا

$$f(z) = a_n (z - z_1)(z - z_2) \cdots (z - z_n) \quad (3.14)$$

که در آن  $z_r (r=1, 2, \dots, n)$  ریشه‌های معادله می‌باشند. اگر  $a_r (r=0, 1, 2, \dots, n)$  حقیقی باشند در این صورت تمام ریشه‌ها حقیقی یا بصورت زوجهای مزدوج - مختلط خواهند بود. بنابراین، اگر یک ریشه  $z = a + ib$  وجود داشته باشد همچنین ریشه دیگری به صورت مزدوج  $z = a - ib$  وجود خواهد داشت. از مقایسه معادلات (3.13) و (3.14) روابطی بین ضرایب  $a_r$  و حاصلضربهای ریشه‌ها بدست می‌آید. معادلاتی که بیشتر مورد توجه می‌باشند عبارتند از:

$$\sum_{r=1}^n z_r = -\frac{a_{n-1}}{a_n} \quad (3.15)$$

$$\sum_{r=1}^n \sum_{s=r+1}^n z_r z_s = \frac{a_{n-2}}{a_n} \quad (3.16)$$

و

$$\prod_{r=1}^n z_r = (-1)^n \frac{a_0}{a_n} \quad (3.17)$$

در صورتیکه تمام ریشه‌ها حقیقی باشند، معادله اول می‌تواند کران بالای ریشه‌ها را بدهد. توجه داریم که ماکزیمم ریشه  $x_{\max}$  در رابطه زیر صدق می‌کند.

$$\begin{aligned} x_{\max}^2 &\leq x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2 \\ &= (x_1 + x_2 + \cdots + x_n)^2 - 2(x_1 x_2 + x_1 x_3 + \cdots + x_1 x_n + x_2 x_3 + \cdots) \\ &= \left(\frac{a_{n-1}}{a_n}\right)^2 - 2\frac{a_{n-2}}{a_n} \end{aligned}$$

بدین معنی که

$$|x_{\max}| \leq \sqrt{\left[\left(\frac{a_{n-1}}{a_n}\right)^2 - 2\frac{a_{n-2}}{a_n}\right]} \quad (3.18)$$

در حالتیکه ریشه تکراری است کنترل مفید است چون ممکن است استفاده از روش ویژه‌ای را پیشنهاد کند. این امر بسهولت باتوجه به اینکه ریشه مورد نظر، ریشه مکرر مشتقات متوالی چند جمله‌ای است می‌تواند انجام گیرد. فرض می‌کنیم  $\alpha$  یک ریشه از مرتبه  $k$  باشد، بدین معنی که

$$f(x) = (x - \alpha)^k g(x) \quad (3.19)$$

آنگاه پس از مشتق‌گیری از  $f(x)$  ملاحظه می‌کنیم که  $\alpha$  نیز یک ریشه  $f'(x)$  خواهد بود.

$$f'(x) = k(x - \alpha)^{k-1}g(x) + (x - \alpha)^k g'(x) \quad (3.20)$$

بوسیله مشتق‌گیری از مراتب بالاتر ملاحظه می‌شود که تمام مشتقات تا  $f^{k-1}(x)$  نیز دارای ریشه  $x = \alpha$  بوده و این عمل قادر است که مرتبه تکرار یک ریشه را پیدا کند.

قانون بسیار ساده‌ای موسوم به قانون علائم دگارت موجود است، که بعضی مواقع اطلاعات مفیدی برای تعداد ریشه‌ها می‌دهد. روش دارای اشکالی است که ممکنست بعضی مواقع هیچ اطلاعی ندهد. اگر تمام ضرائب معادله (3.13) حقیقی باشند آنگاه تعداد ریشه‌های مثبت  $f(z)$  مساوی تعداد تغییرات علامت در دنباله  $a_0, a_1, \dots, a_n$  یا کمتر از این با تعداد زوج خواهد بود.

تعداد ریشه‌های منفی، با روش مشابه، به چند جمله‌ای مرتبط می‌شود که از قرار دادن  $-x$  در چند جمله‌ای  $f(x)$  محاسبه می‌گردد. تعداد ریشه‌های منفی  $f(x)$  مساوی تعداد تغییرات علامت در چند جمله‌ای  $f(-x)$  یا کمتر از این با تعداد زوج می‌باشد. بدین ترتیب، می‌توان دید که اگر تغییرات علامت در  $f(x)$  وجود نداشته باشد در اینصورت ریشه مثبت وجود ندارد. به هر حال زمانیکه ضرائب چندین بار تغییر علامت دهند، اطلاع بسیار کمی حاصل می‌گردد.

## ۳.۳.۲ ■ رشته‌های ستورم

جزئیات ریاضی تئوری رشته ستورم در کتاب Ralston (1965) آورده شده است. در اینجا ارائه جزئیات محاسبه‌ای کاربرد رشته ستورم به منظور یافتن ریشه‌های چندجمله‌ای کفایت خواهد شد.

در حالت ساده یک رشته از چند جمله‌ایها به صورت زیر ایجاد می‌گردد:

$f_0(x)$  چند جمله‌ای اصلی و  $f_1(x)$  مشتق این چند جمله‌ای می‌باشد. چند جمله‌ایهای بعدی عبارتند از باقیمانده حاصل تقسیم  $f_r(x)$  به  $f_{r+1}(x)$  با علامت منفی.

$$\begin{aligned} f_0(x) &= f(x) \\ f_1(x) &= f'(x) \\ f_0(x) &= f_1(x)q_1(x) - f_2(x) \\ f_1(x) &= f_2(x)q_2(x) - f_3(x) \\ &\dots\dots\dots \end{aligned} \quad (3.21)$$

در صورتیکه ریشه‌های تکراری وجود نداشته باشد دنباله با یک چند جمله‌ای  $f_k(x)$  ( $k=n$ ) که مقدار یست ثابت متوقف می‌گردد. زمانیکه ریشه‌ها تکراری باشند روند با یک چند جمله‌ای  $f_k(x)$  ( $k < n$ ) متوقف شده و  $n-k+1$  معرف تعداد ریشه‌های تکراری خواهد بود. فرض می‌کنیم، که ریشه‌های تکراری وجود نداشته باشد و دو مقدار  $a$  و  $b$  ( $a < b$ ) انتخاب شده و مقدار توابع رشته ستورم در این دو نقطه محاسبه گردد.

$N(a)$  را تعداد تغییرات علامت در رشته  $f_0(a), f_1(a), \dots, f_k(a)$  و  $N(b)$  را تعداد تغییرات علامت در رشته  $f_0(b), f_1(b), \dots, f_k(b)$  می‌گیریم. تعداد ریشه‌های بین  $a$  و  $b$  با  $N(a) - N(b)$  داده می‌شود. فرض شده است ریشه‌ای در  $a$  یا  $b$  وجود ندارد. اگر نقطه‌ای که انتخاب شده است ریشه‌ای از تابع باشد، این مقدار می‌تواند بلافاصله ثبت شده و رشته ستورم در نقطه دیگری محاسبه گردد. در صورتیکه باقیمانده در نقطه‌ای از دنباله توابع وجود نداشته باشد پیچیدگی بیشتری می‌تواند ظاهر گردد. در چنین حالتی یک ریشه تکراری وجود داشته و این به وسیله آخرین عنصر رشته  $f_k(x)$  ( $k < n$ ) داده می‌شود و تئوری رشته ستورم هنوز می‌تواند قابل اجرا باشد. می‌توان رشته جدیدی با تقسیم به عامل مشترک  $f_k(x)$  تشکیل داد.

$$\tilde{f}_r(x) = \frac{f_r(x)}{f_k(x)}, \quad r = 0, 1, \dots, k \quad (3.22)$$

آنگاه نمونه تغییرات علامتی، قبل از پیدا کردن موقعیت سایر ریشه‌ها می‌تواند به کار رود. مثالهای عددی رشته‌های ستورم در پایان فصل در مثالهای (۳.۳) و (۳.۴) داده شده‌اند.

### ۳.۴ ■ کلیه ریشه‌های یک چند جمله‌ای

#### ۳.۴.۱ ■ شیوه تقلیلی

روش حل ساده بوده اما برای رسیدن به دقت محاسبه ممکن است هر مشکلی پیش آید که ناچیز خواهد بود. می‌دانیم که چند جمله‌ای دارای  $n$  ریشه است، تعدادی حقیقی و سایرین اعداد مزدوج - مختلط می‌باشند. بنابراین، ریشه‌های مختلط می‌تواند

با یک عامل درجه دوم با ضرائب حقیقی معرفی گردد. یعنی :

$$(z - \alpha - i\beta)(z - \alpha + i\beta) = (z^2 - 2\alpha z + \alpha^2 + \beta^2) \quad (2.23)$$

نخست، انجام مطالعات مقدماتی به منظور پیدا کردن تقریب برای ریشه‌ها به کمک روشهایی که قبلاً در فصل ۲ بحث شده ضروری است. روش تکراری مناسبی برای پیدا کردن مقدار دقیقی برای ریشه به کار می‌رود. مشکلی بلافاصله ظاهر می‌شود، زیرا اتفاق می‌افتد که تکرار، به ریشه مطلوب همگرا نمی‌گردد. همچنین، در بعضی حالات ریشه‌های به روند تسلط داشته بنابراین روند تکراری در یک ناحیه وسیعی از مقادیر آغازی به این ریشه همگرا می‌گردد. در اینحالت، حذف این ریشه قبل از اینکه روش تکرار بتواند برای یافتن ریشه‌های بعدی به کار رود امریست ضروری. این عمل با روند تقلیلی انجام می‌گیرد که تقسیم ترکیبی را برای تقسیم به عامل دقیقی که پیدا شده به کار برده، و یک چند جمله‌ای جدید با یک ریشه کمتر به عنوان خارج قسمت می‌دهد. اگر ریشه‌ها مختلط باشند معمولاً به کار بردن روش تکراری برستو برای یک عامل درجه دوم ساده‌تر بوده چون از به کار بردن اعداد مختلط جلوگیری می‌کند. زمانیکه یک عامل درجه دوم بطور دقیق پیدا شود، روند تقسیم ترکیبی دوباره می‌تواند به کار رود و این عمل درجه چند جمله‌ای را به اندازه دو درجه تقلیل خواهد داد. این روند با یافتن یک ریشه به کمک تقلیل ادامه پیدا کرده تا آنکه تمام ریشه‌ها بدست آیند. مثالهای ۳۰۱ و ۳۰۲ روند تقلیلی، به ترتیب، برای یک عامل درجه اول و درجه دوم می‌باشد.

این رشته تقلیل و تکرارها متاسفانه می‌تواند خطاهای بزرگی در ریشه‌هاییکه بعداً در روند پیدا می‌شوند ایجاد نمایند. این خطاها به دو طریق می‌توانند می‌نیم گردند. اولاً "ریشه‌ها باید، در صورت امکان، به ترتیب افزایش اندازه آنها بدست آیند. بحث این قسمت همراه با رفتار مفید یافتن ریشه‌های چند جمله‌ای در کتاب Bareiss (1967) داده شده است. ثانیاً، معکوس کردن چند جمله‌ای و آنگاه یافتن ریشه‌های جدید آن به ترتیب افزایش مرتبه بزرگی که متناظر با کاهش مرتبه بزرگی مجموعه ریشه‌های اولیه است. امکان پذیر می‌باشد.

$$f(z) = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_n z^n \quad (2.24)$$

با تغییر متغیر  $z = 1/z$  تابع جدید تشکیل می‌شود.

$$\begin{aligned} f(z) &= a_0 + \frac{a_1}{z} + \frac{a_2}{z^2} + \dots + \frac{a_n}{z^n} \\ &= \frac{1}{z^n} [a_0 z^n + a_1 z^{n-1} + \dots + a_n z + a_n] \end{aligned} \quad (2.25)$$

چند جمله‌ای داخل کروشه دارای ریشه‌هایی عکس ریشه‌های اصلی و با اندازه معکوس مرتب شده است.

در اولین روند کوچکترین ریشه‌ها و در دومی معکوس بزرگترین ریشه‌ها خیلی دقیق خواهد بود.

جدول (۳۰۱) نتایجی از این دو نوع را نشان می‌دهد. در صورتیکه ریشه‌ها کاملاً دقیق باشد اعداد داخل جدول مقادیر  $f(z)$  برای هر دو جمله‌ای معمولی  $S$  و چند جمله‌ای معکوس  $I$  را نشان داده، البته، مقادیر بایستی، صفر باشند ناماد  $z_r$  ( $r = 1, 2, \dots, 7$ ) برای مقدار خیلی دقیق هر ریشه در جدول می‌باشد.

جدول ۳۰۱ خطاها در حل چند جمله‌ای اصلی و معکوس

	$z_1$	$z_2$	$z_3$	
$S$	$5.12 \times 10^{-12}$	$1.28 \times 10^{-11}$	$8.31 \times 10^{-11}$	
$I$	$2.81 \times 10^{-8}$	$8.93 \times 10^{-9}$	$6.15 \times 10^{-9}$	

	$z_4$	$z_5$	$z_6$	$z_7$
$S$	$9.23 \times 10^{-10}$	$1.83 \times 10^{-9}$	$4.81 \times 10^{-9}$	$2.13 \times 10^{-8}$
$I$	$4.51 \times 10^{-10}$	$3.56 \times 10^{-10}$	$9.05 \times 10^{-11}$	$8.54 \times 10^{-11}$

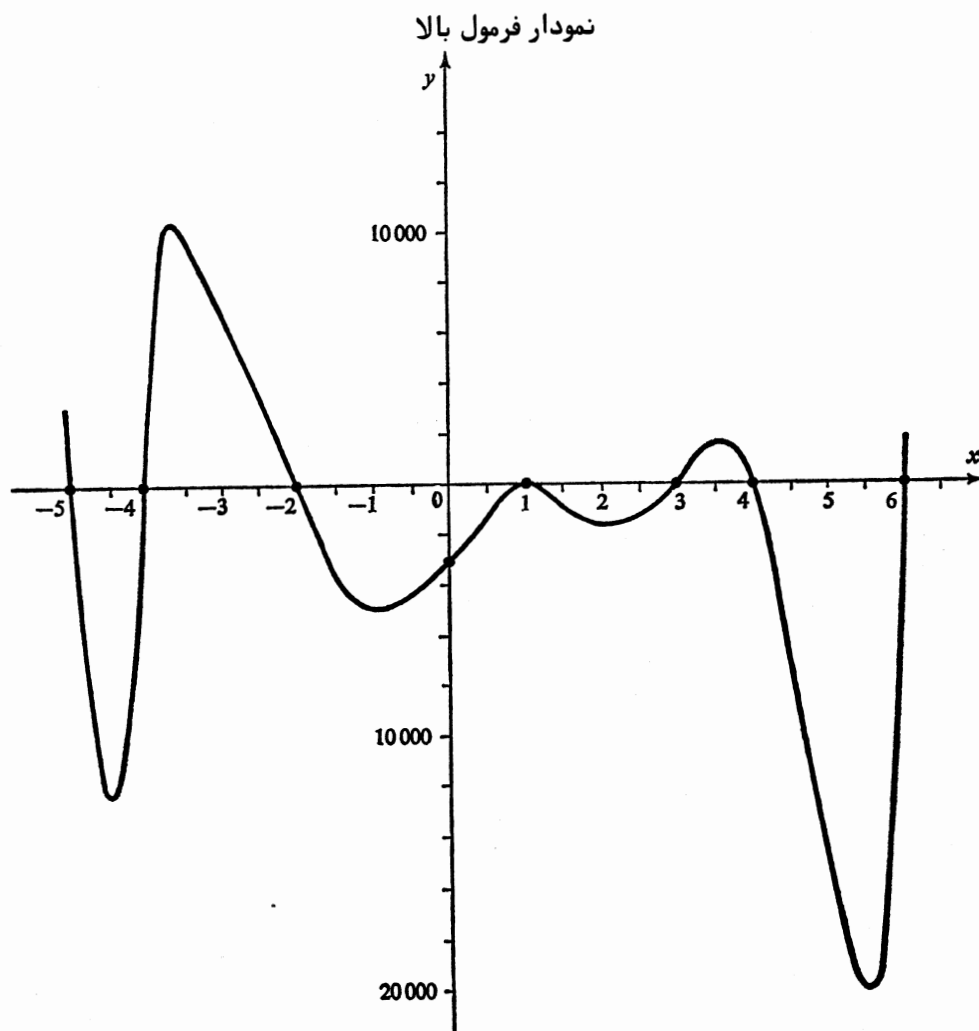
حال انتخاب روش‌های تکراری مناسب برای چند جمله‌ای را در نظر می‌گیریم. از آنجائیکه، مشتق یک چند جمله‌ای از درجه  $n$  دارای  $n-1$  ریشه می‌باشد. می‌توان دید، که یک چند جمله‌ای دارای تعداد قابل توجهی نقاط بازگشتی است که در شکل ۳۰۱ نشان داده شده است.

$$x^8 - 4x^7 - 46x^6 + 168x^5 + 553x^4 - 1988x^3 - 988x^2 + 5184x - 2880 \\ = (x+5)(x+4)(x+2)(x-1)^2(x-3)(x-4)(x-6)$$

روش نظیر روش نیوتن سریعاً در همسایگی ریشه همگرا می‌گردد اما در تابع نوسانی تند نظیر چند جمله‌ای با مرتبه بالا به مسائل همگرایی بستگی دارد. زمانیکه یک چند جمله‌ای را در نظر می‌گیریم روشی را به کار می‌بریم که اطمینان در همگرایی آن باشد، حتی اگر این سبب کاهش سرعت در گام نهایی تکرار شود. روش نابجایی روشی است ساده و مناسب برای یافتن یک ریشه حقیقی و روش برستو اغلب برای یافتن یک زوج

مزدوج-مختلط به کار می‌رود. توجیه تئوری روش برستودر (1967) McTernan و Balfour، به آسانی قابل درک برای آندسته که آشنائی با مشتقات جزئی دارند، آورده شده است. تنها گامهای محاسبه‌ای روند در اینجا داده شده است.





شکل ۳.۱ چند جمله‌ای نمونه‌ای

### ۳.۴.۲ روش برستو

بدواً، یک تقریب  $x^2 + p_0x + q_0$  برای عامل درجه دوم مورد نیاز است. روند یکی از روشهای تکراری است که برای پیدا کردن نمونه‌های  $\Delta p_r$  و  $\Delta q_r$  که تقریب را اصلاح می‌کند به کار می‌رود. رشته مقادیر

$$p_{r+1} = p_r + \Delta p_r, \quad q_{r+1} = q_r + \Delta q_r, \quad r = 0, 1, 2, \dots, \quad (3.26)$$

به کمک حل دستگاه معادلات دو مجهولی زیر بدست می‌آیند.

$$\begin{aligned} a_{11}\Delta p_r + a_{12}\Delta q_r &= b_1 \\ a_{21}\Delta p_r + a_{22}\Delta q_r &= b_2 \end{aligned} \quad (3.27)$$

گام‌های روند عبارتند از:

۱- چند جمله‌ای  $f(x)$  به تقریب جاری، عامل درجه دوم  $x^2 + p_r x + q_r$ ، تقسیم شده و خارج قسمت  $Q(x)$  و باقیمانده  $R_1 x + S_1$  را می‌دهد. زمانیکه روند همگرا باشد هر دو  $R_1$  و  $S_1$  صفر خواهند شد.

۲- آنگاه تابع  $xQ(x)$  به  $x^2 + p_r x + q_r$  تقسیم شده و باقیمانده  $R_2 x + S_2$  را می‌دهد.

۳- تابع  $Q(x)$  به  $x^2 + p_r x + q_r$  تقسیم شده باقیمانده  $R_3 x + S_3$  را می‌دهد. باید توجه داشت که این عمل شامل عملیات حسابی بیشتری نمی‌باشد چون اعداد مانند گام ۲ اما با ستون‌های مختلف می‌باشد.

۴- ضرائب در دستگاه معادلات دو مجهولی به وسیله

$$a_{11} = -R_2, a_{12} = -R_3, a_{21} = -S_2, a_{22} = -S_3, b_1 = -R_1, b_2 = -S_1.$$

داده شده‌اند.

۵- مقادیر جدید  $p_{r+1}$  و  $q_{r+1}$  بدست آمده و روند تا اینکه مقادیر  $p$  و  $q$  همگرا گردند تکرار می‌شود. سیمائی از این طرح نادیده گرفته شده، چون راه ساده‌ای برای آن نیست، مسئله نسبتاً مشکل یافتن تقریب آغازی عامل درجه دوم است. ممکن است عامل متناظر با سه جمله‌ای از کمترین درجه در معادله را به کار برد، اگرچه تضمینی برای همگرایی جوابها نخواهد بود. مثال ۳۰۵ جدول عددی می‌دهد که نشانگر آن است که چگونه روش برستو به کار می‌رود. روش دیگری که دارای جذابیتی قابل توجه و ایده‌آل می‌باشد روش لاگور است که با فرمول زیر تعریف می‌گردد.

$$x_{n+1} = x_n - \frac{nf(x_n)}{f'(x_n) \pm [H(x_n)]^{\frac{1}{n}}} \quad (3.28)$$

$$H(x_n) = (n-1)^2 [f'(x_n)]^2 - n(n-1)f(x_n)f''(x_n)$$

این روش دو مجموعه از تکرارها را می‌دهد که به نزدیکترین صفر بزرگتر از  $a$  و نزدیکترین صفر کمتر از  $a$  همگرا می‌گردد که در آن  $a$  عبارتست از اولین تقریب، اگر علامت ریشه دوم موافق  $f'(x_n)$  گرفته شود روش همگرا از مرتبه ۳ خواهد بود، اما این عمل مستلزم صرف محاسبه فوق‌العاده‌ای خواهد بود. جذابیت روش به علت آن است که تعدادی از صاحب‌نظران پیشنهاد می‌کنند که این روش خیلی شبیه روش نیوتن همگرا می‌گردد و این زمانیکه تقریب آغازی در همسایگی ریشه نباشد. روش برای

یک چند جمله‌ای خیلی عملی‌تر است تا برای یک  $f(x)$  کلی، چون مشتق دوم  $f''(x_n)$  به وسیله سه بار استفاده از روند تقسیم - ترکیبی می‌تواند محاسبه شود، که یک الگوریتم کامپیوتری ساده می‌باشد.

### ۳.۵ روشهای لازم برای یافتن تمام ریشه‌ها

در قسمت گذشته اشاره شد که مشکلات خطاهای ایجاد شده زمانی رخ می‌دهند که روند تکرار حاصل از تقلیل، به طور تکراری به کار رود. بنابراین شایان توجه خواهد بود که تمام ریشه‌های یک چند جمله‌ای را بطور همزمان پیدا کرد. متأسفانه این نوع روشها دارای نقاط ضعفی است. زمانیکه نتایج در همسایگی مقادیر واقعی هستند، سرعت همگرایی معمولاً خیلی کندتر از سرعت همگرایی روش برای یک تک ریشه است. استراتژی خوب روشی است که تمام ریشه‌ها را پیدا کرده و تقریبهای آغازی خوبی داده، و با یک روش سریعاً همگرا، برای بهتر کردن دقت تک تک ریشه‌ها، تلفیق شود.

#### ۳.۵.۱ الگوریتم تفاضل - خارج قسمت

این روش برای اولین بار بوسیله Rutishauser (1956) و بطور ساده در کتابهای (1964) Henrici، (1967) McTernan و Balfour بیان شده است. پیش‌نیاز لازم دانشی از توابع مختلط بوده بنابراین، خارج از حوصله این کتاب می‌باشد. بهر حال، به منظور اهمیت روش و شکل ساده محاسبات، فقط به ارائه گامهای کامپیوتری اکتفا می‌شود. برای چند جمله‌ای درجه  $n$ ، یک جدول با  $2n+1$  ستون رسم می‌گردد. دو ستون اولی و آخری جدول صفر هستند، باقیمانده ستونها در دو مجموعه ستونهای متناوب قرار دارند که به کمک دو قاعده محاسبه‌ای جداگانه، قاعده خارج‌قسمت و تفاضل، بدست می‌آیند. روش تولید جدول به بهترین وجه با ساختن از ستون صفر انتهاالیه سمت‌چپ بوسیله طرحی مبتنی بر روش برنولی برای یافتن ریشه‌ها، بسادگی بیان می‌گردد.

(این قسمت در این کتاب بحث نشده است). بهر حال، به منظور می‌نیم کردن خطاهای ایجاد شده، ترجیح داده می‌شود که جدول سطر به سطر تولید گردد، این نیازمند به روشی از ایجاد دو سطر اول که نسبتاً برای خواننده اختیاری است می‌باشد. در صورت لزوم در (1964) Henrici پیش‌نیاز قابل توجهی برای این قوانین موجود می‌باشد. جدول ۳.۲ برای یک معادله درجه سوم داده شده است.

	$q_0^{(1)}$	$q_1^{(2)}$	$q_2^{(3)}$	
0	$\varepsilon_0^{(1)}$	$\varepsilon_1^{(2)}$		0
	$q_1^{(1)}$	$q_0^{(2)}$	$q_1^{(3)}$	
0	$\varepsilon_1^{(1)}$	$\varepsilon_0^{(2)}$		0
	$q_2^{(1)}$	$q_1^{(2)}$	$q_0^{(3)}$	
0	$\varepsilon_2^{(1)}$	$\varepsilon_1^{(2)}$		0
	$q_3^{(1)}$	$q_2^{(2)}$	$q_1^{(3)}$	
	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	

جدول ۳.۲

جدول تفاضل - خارج قسمت

ضمناً اندیس‌های هر ستون و قطر پیشرو ثابت می‌باشند. برای یک طرح کلی از درجه  $n$  روند با محاسبه عناصر دو سطر اول مطابق ذیل شروع می‌شود.

$$\begin{aligned} q_0^{(1)} &= -a_{n-1}/a_n \\ q_{i-r}^{(r)} &= 0, \quad r=2, 3, \dots, n \\ \varepsilon_{i-r}^{(r)} &= a_{r-1}/a_r, \quad r=n-1, n-2, \dots, 1 \end{aligned} \quad (3.29)$$

عناصر آنگاه به سمت راست روی سطرها و پائین روی ستون‌ها محاسبه می‌گردند و چهار مقدار به شکل رئوس لوزی مطابق ذیل بدست می‌آید.

$$\begin{array}{ccc} & \alpha_j & \\ \beta_{j+1} & & \beta_j \\ & \alpha_{j+1} & \end{array}$$

در صورتیکه  $\alpha_j$  عناصر واقع در ستون  $q$  باشد آنگاه  $\alpha_j + \beta_j = \beta_{j+1} + \alpha_{j+1}$  اگر  $\alpha_j$  عناصر واقع در ستون  $\varepsilon$  باشد آنگاه  $\alpha_j \times \beta_j = \beta_{j+1} \times \alpha_{j+1}$  را داریم. با حل سطر به سطر، تمام مقادیر  $\alpha_j$ ،  $\beta_j$  و  $\beta_{j+1}$  معلوم شده و مجهول  $\alpha_{j+1}$  وسیله یکی از معادلات زیر بدست می‌آید.

$$q_{j+1}^{(r)} = q_j^{(r)} + \varepsilon_j^{(r)} - \varepsilon_{j+1}^{(r-1)} \quad (3.30)$$

$$\varepsilon_{j+1}^{(r)} = \varepsilon_j^{(r)} \cdot \frac{q_j^{(r+1)}}{q_{j+1}^{(r)}} \quad (3.31)$$

بایستی توجه داشت در صورتیکه هر مقدار  $q_j^{(r)}$  مساوی صفر گردد ممکن است طرح به‌طور کامل بهم بخورد، چون در اینصورت تقسیم نمی‌تواند ادامه پیدا کند. الگوریتم فوق زمانیکه ریشه‌های چندجمله‌ای  $z_r$  ( $r=1, 2, \dots, n$ ) در رابطه  $|z_1| > |z_2| > \dots > |z_n|$  صدق کند خیلی مفید است. در این حالت می‌توان ثابت کرد که

$$\lim_{j \rightarrow \infty} q_j^{(r)} = z_r, \quad r=1, 2, \dots, n \quad (3.32a)$$

$$\lim_{j \rightarrow \infty} \varepsilon_j^{(r)} = 0, \quad r=1, 2, \dots, n \quad (3.32b)$$

بدین ترتیب، اگر تمام ریشه‌ها از حیث قدر مطلق نامساوی باشند طرح به کمک مطالعه رفتار ستون‌های  $\varepsilon$  آشکار خواهد شد. اگر تعدادی از ریشه‌ها دارای قدرمطلقهای مساوی باشند یعنی  $|z_1| \geq |z_2| \geq \dots \geq |z_n|$  آنگاه شرایط زیر برقرار می‌گردد.

$$1 - \text{برای هر } r \text{ طوریکه: } |z_{r-1}| > |z_r| > |z_{r+1}|$$

داریم

$$\lim_{j \rightarrow \infty} q_j^{(r)} = z_r \quad (3.33a)$$

۲- برای هر  $r$  طوریکه:  $|z_r| > |z_{r+1}|$

داریم

$$\lim_{j \rightarrow \infty} \varepsilon_j^{(r)} = 0 \quad (3.33b)$$

بدین ترتیب، جدول به گروههایی از ستونهای  $q$  متناظر با ریشههایی از حیث قدرمطلق مساوی و ستونهای  $\varepsilon$  که به صفر میل می کنند تقسیم می گردد.

بیشترین حالت عمومی عبارتست از ریشههاییکه از حیث قدرمطلق مساوی اند، و این زمانی رخ می دهد که یک معادله با ضرائب حقیقی دارای یک زوج ریشه مزدوج-مختلط باشد. دو ستون  $q$ ، جدا شده به کمک ستون  $\varepsilon$  که به سمت صفر میل می کند، وجود خواهد داشت و دو ریشه مورد نیاز  $z_{r+1}$  و  $z_{r+2}$  جوابهای معادله درجه دوم

$$z^2 - A_r z + B_r = 0$$

خواهد بود که در آن

$$\begin{aligned} \lim_{j \rightarrow \infty} (q_j^{(r+1)} + q_j^{(r+2)}) &= A_r \\ \lim_{j \rightarrow \infty} (q_j^{(r+1)} q_j^{(r+2)}) &= B_r \end{aligned} \quad (3.34)$$

برای مثالهای پیچیده تر می توان به کتابهای ذکر شده مراجعه کرد. نتایج عددی در مثال (۳.۶) داده شده است.

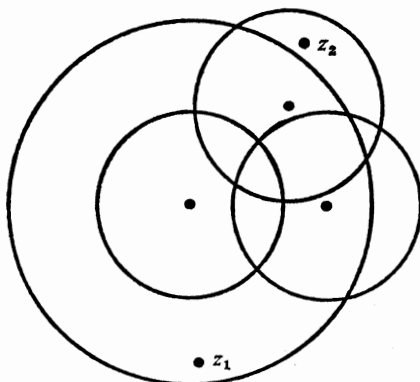
## ۳.۵.۲ روش لمر-شور

اگرچه روش همیشه همگرا است، اما فوق العاده پر زحمت و خیلی کند همگرا می گردد. البته برای پیدا کردن تقریبهای آغازی مناسب می باشد. روش مبتنی بر رشتهای از محاسبات می باشد که بررسی می کند آیا یک ریشه از معادله در دایره داده شده قرار می گیرد یا نه. یک رشته دوایر آزمون که بتواند برای تحقیق تمام صفحه مختلط به کار رود. "اولاً"، آزمون برای بیان اینکه آیا یک ریشه در داخل دایره به مرکز مبدا مختصات و شعاع واحد قرار می گیرد یا نه به کار می رود. اگر این آزمون موفقیت آمیز نباشد یک انتقال از معادله اصلی قادر خواهد بود یک بررسی در یک دایره با شعاع دو برابر شعاع دایره اصلی انجام گیرد. در صورتیکه هنوز موفقیت آمیز نباشد، انتقال بعدی بررسی در داخل دایره ای به شعاع چهار برابر شعاع دایره اصلی را می دهد. این روند تا اینکه یک ریشه در حلقه  $R < |z| < 2R$  قرار گیرد ادامه پیدا می کند. سطحی که در آن ریشه قرار می گیرد ۸ دایره متقاطع به شعاع  $4R/5$  با مراکز

$$z = \frac{3R e^{2\pi i k/8}}{2 \cos(\pi/8)}, \quad k = 0, 1, \dots, 7 \quad (3.35)$$

میباشد.

یکی از این دوائر بایستی شامل یک ریشه باشد. همچنین تشخیص اینکه بیشتر از یک دایره ممکن است شامل یک ریشه باشد حائز اهمیت بوده، چون دوائر متقاطع سطح وسیعتری از دوائر متحدالمرکز را می‌پوشاند و همچنین بعضی سطوح دوباره پوشیده



شکل ۳۰۲ روش لمر - شور

می‌شوند. حال دایره‌ای که شامل یک ریشه می‌باشد وجود دارد، بنابراین یک بررسی در دوائر متوالی که هر کدام دارای شعاع نصف اندازه شعاع قبلی است که حلقه ایجاد می‌کند حاوی یک ریشه بوده و آنگاه روند می‌تواند یک بار دیگر تکرار گردد.

تفصیلات ریاضی و الگوریتم کامل این روش در (Ralston (1965 یا مقاله اصلی Lehmer (1961 وجود دارد، اما توصیه می‌شود اگر برنامه معمولی مشخصی در کامپیوتر موجود است بهتر است که به کار گرفته شود. مشکلات اساسی روش زمانی است که چندین ریشه در یک سطح تحقیق قرار گیرد یا زمانی که یک ریشه جدا از حلقه بیان شده بررسی گردد. این مطلب به سادگی به کمک شکل (۳۰۲) دیده می‌شود که نشان می‌دهد روش یک ریشه  $z_1$  که تدریجا "به ریشه دیگر  $z_2$  همگرا می‌گردد را پیدا می‌کند.

### ۳.۵.۳ روش مربع سازی ریشه گریف

این روش در ساده‌ترین شکلش به صورت معادله‌ایست که ریشه‌هایش از حیث قدر مطلق نامساوی بوده و از این معادله، معادله دومی نتیجه می‌شود که ریشه‌هایش مربع ریشه‌های معادله اصلی می‌گردد. روند تا زمانی که ریشه‌های جدید،  $2^m$  برابر ریشه‌های اصلی شود ادامه پیدا می‌کند. برای  $m$  به اندازه کافی بزرگ اندازه ریشه‌های اصلی با یک محاسبه ساده می‌تواند بیان گردد.

روش به علت روند مربع کردن که جداسازی ریشه‌ها را افزایش می‌دهد و منجر به سادگی روند دریافتن ریشه شده، جذاب می‌گردد. آنالیز خطا نشان می‌دهد که بدست آوردن مقادیر دقیق برای ریشه‌ها زمانی که خیلی بهم نزدیک هستند مشکل است. اگرچه در ساده‌ترین شکلش برای حالتی که ریشه‌ها از حیث اندازه مساوی هستند قادر نمی‌باشد اما تغییر و تبدیلی برای این روش وجود دارد که پس از آن، روش قادر به اعمال خواهد بود. فرض می‌کنیم ضرائب چند جمله‌ایهای متعدد با  $a_r^{(j)}$  که در آن  $a_r^{(0)} = a_r$  مطابق مثال (۳.۱) تعریف شده است. ضرائب چند جمله‌ای جدید به صورت زیر بدست می‌آیند.

$$\begin{aligned} a_n^{(1)} &= [a_n^{(0)}]^2 \\ a_{n-1}^{(1)} &= -[a_{n-1}^{(0)}]^2 + 2a_n^{(0)}a_{n-2}^{(0)} \\ a_{n-2}^{(1)} &= [a_{n-2}^{(0)}]^2 - 2a_{n-1}^{(0)}a_{n-3}^{(0)} + 2a_n^{(0)}a_{n-4}^{(0)} \end{aligned} \quad (3.36)$$

و با یک قانون مشابه با اندیسه‌های مختلف عناصر بیشتری از دنباله ایجاد خواهد شد. یک رابطه معمولی بین ضرائب چند جمله‌ای و مجموع حاصلضربهای ریشه‌های  $Z_r$  موجود است. برای مثال:

$$\begin{aligned} \frac{a_{n-1}}{a_n} &= - \sum_{r=1}^n Z_r \\ \frac{a_{n-2}}{a_n} &= \sum_{r=1}^n \sum_{s=r+1}^n Z_r Z_s \\ \frac{a_0}{a_n} &= (-1)^n Z_0 \cdot Z_1 \cdots Z_n \end{aligned} \quad (3.37)$$

که در آن جمع روی تمام ترکیبات مقادیر  $Z_r$  و  $Z_s$  بین ۱ و  $n$  انجام گرفته است. در حالت مورد بحث، بعلت عملیات توان روی ریشه‌ها، بیشتر جمله‌ها قابل اغماض می‌گردند. بنابراین، تقریبهای زیر برای چند جمله‌ایها با مرتبه، به اندازه کافی بالا در رشته‌گیری می‌تواند به کار رود. برای سهولت فرض می‌کنیم:

$$|Z_1| > |Z_2| > \cdots > |Z_n|$$

$$\begin{aligned} Z_1^{2j} &\approx -a_{n-1}/a_n \\ Z_1^{2j} Z_2^{2j} &\approx a_{n-2}/a_n \\ &\dots\dots\dots \\ Z_1^{2j} Z_2^{2j} \cdots Z_n^{2j} &\approx (-1)^n (a_0/a_n) \end{aligned} \quad (3.38)$$

و با فرض ریشه مناسب، مقادیر ریشه‌های متعدد  $Z_r$  می‌توانند پیدا گردند. علامت  $Z_r$  با جایگذاری در دنباله اصلی پیدا می‌شود، نباید فریب بیان ساده روند‌گیری ذکر شده در فوق را خورد. مشکلات با ریشه‌های مساوی از حیث قدر مطلق ایجاد می‌گردد و همگرایی ضعیف در روند را قبل از اینکه یک برنامه کامپیوتری مناسب به کار رود بایستی در نظر گرفت. برای مطالعه قویا "فصل نوشته شده توسط Bareiss در Wilf و Ralston جلد

دو سال (1967) توصیه می‌شود که مقدار زیادی از بحث ارزشمند در مسئله حل چند جمله‌ای را داده و همچنین تفصیل نمودار گردشی برای روند مربع‌سازی ریشه، شیوه‌ای پیش‌رفته را می‌دهد.

برنامه‌نویسی این روش توصیه نمی‌گردد مگر در صورتیکه نیاز مبرم به حل مشکل کامپیوتری که باید برطرف گردد، باشد.

### ۳.۶ ■ مقایسه روشها

رضایت بخش‌ترین برنامه با هدف معمولی وسیله (1967) Bareiss بیان شده‌است. این روش همگرایی خیلی سریع‌تر نسبت به روش لمر - شور را نشان می‌دهد، هم‌چنین شامل عملیات خیلی پیچیده‌تری می‌باشد. ساده‌ترین گرایش عبارتست از نوشتن برنامه خصوصی و به کاربردن الگوریتم تفاضل - خارج قسمت به منظور بدست آوردن تقریبهایی برای ریشه‌ها، و کاربرد روشهایی با خواص همگرایی خوب به منظور اصلاح ریشه نظیر روش نیوتن برای ریشه‌های متمایز و برستو برای ریشه‌های مختلط - مزدوج. اگر برنامه کامپیوتری استاندارد برای روش لمر - شور موجود باشد به جای الگوریتم تفاضل - خارج قسمت به کار می‌رود. یافتن کلیه ریشه‌های یک چند جمله‌ای ساده نبوده و جاییکه یک برنامه کامپیوتری معتبر موجود باشد به کار خواهد رفت. بهر حال، باید تشخیص داد که هنوز چند جمله‌ایهایی موجود هستند که با روشهای عددی معمولی قابل حل نبوده و برای بدست آوردن جوابهای با معنی محتاج به تجزیه و تحلیلی دقیق ریاضی می‌باشد.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱ - مطلوبست تعیین مقدار چند جمله‌ای  $x^4 - 2x^3 + 5x^2 - 15x + 15$  و مشتق آن در نقطه  $x = 2$  با به کار بردن قضیه باقیمانده و روند تقسیم - ترکیبی.

باقیمانده تقسیم چند جمله‌ای بر  $x - 2$  مقدار چند جمله‌ای در نقطه  $x = 2$  را می‌دهد. باقیمانده حاصل تقسیم خارج قسمت به  $x - 2$ ، مقدار مشتق را می‌دهد.

$$\begin{array}{r|rrrrr} 2 & 5 & -2 & 0 & 1 & -1 \\ & 0 & 10 & 16 & 32 & 66 \\ \hline & 5 & 8 & 16 & 33 & 65 = f(2) \\ 2 & 0 & 10 & 36 & 104 \\ \hline & 5 & 18 & 52 & 137 = f'(2) \end{array}$$

۲ - دو ریشه از معادله  $x^4 + 2x^3 - 6x^2 - 22x - 15$  عبارتند از زوج مزدوج - مختلط  $-2+i$  و  $-2-i$  که متناظر با ریشه‌های عامل درجه دوم  $x^2 + 4x + 5$  هستند.



تقسیم ترکیبی به عامل درجه دوم ، چند جمله‌ای را آماده برای یک حل تکراری بعدی می‌کند .

$$\begin{array}{r|rrrrr} & 1 & 2 & -6 & -22 & -15 \\ -4 & 0 & -4 & 8 & 12 & 0 \\ -5 & 0 & 0 & -5 & 10 & +15 \\ \hline & 1 & -2 & -3 & 0 & 0 \end{array}$$

باقیمانده تائید می‌کند که  $x^2 + 4x + 5$  یک عامل از چند جمله‌ای است ، و عامل دیگر  $3 - 2x - x^2$  است .

۳ - مطلوبست تعیین محل تقریبی یکی از ریشه‌های  $x^3 - 3x^2 + 2x - 1$  با به کار بردن روش رشته‌ستورم .

$$f_0(x) = x^3 - 3x^2 + 2x - 1$$

$$f_1(x) = 3x^2 - 6x + 2$$

$$f_2(x) = 2x/3 + \frac{1}{3}$$

$$f_3(x) = -\frac{2^3}{4}$$

دو تابع آخری به کمک دو جدول تقسیم ترکیبی زیر داده می‌شوند .

$$\begin{array}{r|rrrr} & 1 & -3 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & 2 & -2 & 0 \\ -\frac{2}{3} & 0 & 0 & -\frac{2}{3} & +\frac{2}{3} \\ \hline & 1 & -1 & -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \\ & 3 & -6 & 2 & \\ -\frac{1}{2} & 0 & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} & \\ \hline & 3 & -\frac{15}{2} & \frac{2}{2} & \end{array}$$

علائم این توابع در نقاط مختلف ، در جدول زیر آورده شده است .

$x$	$-\infty$	0	$\infty$	1	2	3
$f_0(x)$	-	-	+	-	-	+
$f_1(x)$	+	+	+	-	+	+
$f_2(x)$	-	+	+	+	+	+
$f_3(x)$	-	-	-	-	-	-
	2	2	1	2	2	1

بدین ترتیب ، ریشه بین  $x=2$  و  $x=3$  قرار می‌گیرد .

۴ - مطلوبست تعیین محل تقریبی ریشه‌های چند جمله‌ای  $x^4 - 9x^2 + 4x + 12$  با به کار بردن روش رشته‌ستورم .

جدول ستورم به صورت زیر بسط داده می‌شود :

$$f_0(x) = x^4 - 9x^2 + 4x + 12$$

$$f_1(x) = 4x^3 - 18x + 4$$

$$f_2(x) = 18x^2/4 - 3x - 12$$

$$f_3(x) = 50x/9 - 199$$

زمانیکه این عامل به  $f_2(x)$  تقسیم گردد ، باقیمانده‌ای که دلالت به ریشه تکراری به

صورت عامل  $f_3(x)$  یعنی  $x-2$  باشد نخواهد داشت. بسط رشته ستورم به وسیله تقسیم به این عامل بدست می‌آید.

$$f_0^*(x) = x^3 + 2x^2 - 5x - 6$$

$$f_1^*(x) = 4x^2 + 8x - 2$$

$$f_2^*(x) = 18x/4 + 6$$

$$f_3^*(x) = \frac{59}{9}$$

جدول زیر موقعیت ریشه‌ها را نشان می‌دهد.

$x$	$-\infty$	$-4$	$-2$	$0$	$\infty$
$f_0^*(x)$	-	-	+	-	+
$f_1^*(x)$	+	+	-	-	+
$f_2^*(x)$	-	-	-	+	+
$f_3^*(x)$	+	+	+	+	+
	3	3	2	1	0

یک ریشه بین  $-4$  و  $-2$ ، یک ریشه بین  $-2$  و  $0$ ، و یک ریشه بین  $0$  و  $\infty$  وجود دارد. ریشه آخری یک ریشه مضاعف در  $x=2$  بوده که قبلاً پیدا شده است. بدین ترتیب، موقعیت تقریبی تمام ریشه‌ها معلوم می‌گردد.

۵- مطلوبست تعیین یک عامل درجه دوم از چند جمله‌ای زیر به روش برستو.

$$P(x) = 2x^6 + 15x^5 + 43x^4 + 51x^3 + 41x^2 + 108x + 160$$

سه ضریب آخری برای پیشنهاد اولین تقریب  $x^2 + 3x + 4$  به کار می‌رود. در روش برستو، تقسیم ترکیبی را برای تقسیم  $P(x)$ ،  $Q(x)$  و  $xQ(x)$  به عامل آزمایشی به کار می‌بریم.

$$P(x) = Q(x)(x^2 + 3x + 4) + R_1x + S_1$$

$$Q(x) = B(x)(x^2 + 3x + 4) + R_3x + S_3$$

$$xQ(x) = C(x)(x^2 + 3x + 4) + R_2x + S_2$$

نمونها برای ضرائب از معادلات

$$-R_2 \Delta p_0 - R_3 \Delta q_0 = -R_1$$

$$-S_2 \Delta p_0 - S_3 \Delta q_0 = -S_1$$

پیدا شده و تقریبهای بعدی عبارتند از  $3 + \Delta p_1$  و  $4 + \Delta q_1$ . برای سهولت تمام علائم منفی می‌تواند حذف گردند. روند فوق آنگاه با عامل درجه دوم تکرار می‌گردد.

	2	15	43	51	41	108	160
-3	0	-6	-27	-24	27	-108	0
-4	0	0	-8	-36	-32	36	-144
	2	9	8	-9	36	36	16

بنابراین

$$Q(x) = 2x^4 + 9x^3 + 8x^2 - 9x + 36, \quad R_1 = 36, \quad S_1 = 16$$

$$\begin{array}{r|rrrrrr} -3 & 2 & 9 & 8 & -9 & 36 & 0 \\ -4 & 0 & -6 & -9 & 27 & -18 & 0 \\ & 0 & 0 & -8 & -12 & 36 & -24 \\ \hline Q(x) & 2 & 3 & -9 & 6 & 72 & \\ xQ(x) & & & & 6 & 54 & -24 \end{array}$$

$$R_2 = 54, \quad S_2 = -24, \quad R_3 = 6, \quad S_3 = 72$$

لهذا، دو دستگاه معادله بصورت:

$$\begin{aligned} 54\Delta p_0 + 6\Delta q_0 &= 36 \\ -24\Delta p_0 + 72\Delta q_0 &= 16 \\ \Delta p_0 &= 0.6, \quad \Delta q_0 = 0.4 \end{aligned}$$

در می آید.

باید توجه داشت، که به کاربردن دقت بالا زمانیکه مقادیر هنوز دقیق نباشند در قدمهای اولیه تکرار غیر ضروری است. تعداد ارقام به کار رفته در محاسبه افزایش پیدا کرده بطوریکه تقریبهای نزدیکتر بدست می آید.

تقریب جدید برای عامل درجه دوم عبارتست از  $x^2 + 3.6x + 4.4$  و دنباله محاسبات فوق تکرار می گردد.

$$\begin{array}{r|rrrrrrr} -3.6 & 2 & 15 & 43 & 51 & 41 & 108 & 160 \\ -4.4 & 0 & -7.2 & -28.08 & -22.03 & 19.26 & -120.02 & 0 \\ & 0 & 0 & -8.80 & -34.32 & -26.92 & 23.53 & -146.69 \\ \hline & 2 & 7.8 & 6.12 & -5.35 & 33.34 & 11.51 & 13.31 \end{array}$$

$$Q(x) = 2x^4 + 7.8x^3 + 6.12x^2 - 5.35x + 33.34, \quad R_1 = 11.51, \quad S_1 = 13.31$$

$$\begin{array}{r|rrrrrr} -3.6 & 2 & 7.80 & 6.12 & -5.35 & 33.34 & 0.00 \\ -4.4 & 0.00 & -7.20 & -2.16 & 17.42 & -33.94 & 0.00 \\ & 0.00 & 0.00 & -8.80 & -2.64 & 21.29 & -41.49 \\ \hline & 2 & 0.60 & -4.84 & 9.43 & 54.63 & \\ & & & & 9.43 & 20.69 & -41.49 \end{array}$$

$$R_2 = 20.69, \quad S_2 = -41.49, \quad R_3 = 9.43, \quad S_3 = 54.63$$

آنگاه دستگاه دو معادله زیر حل می گردد.

$$\begin{aligned} 20.69\Delta p_1 + 9.43\Delta q_1 &= 11.51 \\ -41.49\Delta p_1 + 54.63\Delta q_1 &= 13.31 \\ \Delta p_1 &= 0.33, \quad \Delta q_1 = 0.49 \end{aligned}$$

عامل درجه دوم جدید عبارتست از  $x^2 + 3.93x + 4.89$  که بدستگاه معادلات زیر

$$\begin{aligned} 15.981\Delta p_2 + 6.366\Delta q_2 &= 1.782 \\ -31.129\Delta p_2 + 40.999\Delta q_2 &= 2.337 \end{aligned}$$

با جوابهای  $\Delta p_2 = 0.068$  و  $\Delta q_2 = 0.108$  منجر می گردد.

عامل درجه دوم جدید  $x^2 + 3.998x + 4.998$  به دستگاه معادلات

$$\begin{aligned} 16.8943\Delta p_3 + 5.0654\Delta q_3 &= 0.0438 \\ -25.3168\Delta p_3 + 37.1457\Delta q_3 &= -0.0226 \end{aligned}$$

با جوابهای  $\Delta p_3 = 0.0020$  و  $\Delta q_3 = 0.0019$  ، و عامل جدید

$$x^2 + 4.0000x + 4.9999$$

منجر می‌گردد . دستگاه معادلات :

$$\begin{aligned} 17.00281 \Delta p_4 + 4.99900 \Delta q_4 &= 0.00045 \\ -24.99450 \Delta p_4 + 36.99881 \Delta q_4 &= 0.00365 \end{aligned}$$

جوابهای  $\Delta p_4 = 0.00000$  و  $\Delta q_4 = 0.00009$  و عامل ،  $x^2 + 4.00000x + 4.99999$  را می‌دهد .

تقسیم به این عامل درجه دوم باقیمانده  $0.00000x + 0.00032$  را داده و بدین ترتیب روند به طور واقعی به عامل صحیح همگرا شده است . بعد از تقسیم به این عامل یک معادله درجه دوم نتیجه می‌شود و کاربرد بیشتر روش برستو دو عامل باقیمانده را ایجاد می‌نماید .

۶ - جدول صفحه ۸۴ نتایج بدست آمده از کاربرد الگوریتم تفاضل - خارج قسمت برای چند جمله‌ای زیر را نشان می‌دهد .

$$P(x) = (x+2)(x+1)(x-1)(x-2)(x-4) = x^5 - 4x^4 - 5x^3 + 20x^2 + 4x - 16$$

ریشه  $x = 4.0$  به‌طور وضوح بین دو ستون صفر نشان داده شده است . دو زوج از ریشه‌های مساوی از حیث قدرمطلق ایجاد پنج ستون می‌کند که دو تا از ستونهای طرفین صفر بوده و ستونهای ردیف ۲ و ۴ مقادیر مورد نیاز برای محاسبه ریشه‌ها را می‌دهد .  
داریم .

$$\begin{aligned} A &= \lim_{j \rightarrow \infty} (q_j^{(r+1)} + q_j^{(r+2)}) = 0 \\ B &= \lim_{j \rightarrow \infty} (q_j^{(r+1)} q_j^{(r+2)}) = -4 \end{aligned}$$

ریشه‌ها عبارتند از جوابهای معادله

$$x^2 - 4 = 0$$

که ریشه‌های  $x = \pm 2$  را می‌دهد .  
متشابهاً " با زوج دوم دارای

$$A = 0, \quad B = -1$$

ریشه‌های  $x = \pm 1$  را می‌دهد .

۷ - با استفاده از برنامه کامپیوتری و به کمک روش نیوتن و ضرب تودرتو ریشه مثبت معادله زیر را با دقت  $10^{-7}$  پیدا کنید .

$$x^5 - 3.7x^4 + 7.4x^3 - 10.8x^2 + 10.8x - 6.8 = 0$$

0-00000	4-00000	1-25000	0-00000	-4-00000	0-00000	0-20000	0-00000	-4-00000	0-00000	0-00000
0-00000	5-25000	-1-25000	-5-25000	3-20000	4-20000	-0-20000	-4-20000	3-80952	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-25000	-0-80000	-3-20000	0-80000	0-04762	-0-19048	-3-80952	0-19048	0-00000
0-00000	4-25000	-0-25000	-4-25000	3-04762	4-04762	-0-04762	-4-04762	3-76471	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-05952	-0-95238	-3-04762	0-95238	0-01176	-0-23529	-3-76471	0-23529	0-00000
0-00000	4-05952	-0-05952	-4-05952	3-01176	4-01176	-0-01176	-4-01176	3-75367	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-01471	-0-98824	-3-01176	0-98824	0-00293	-0-24633	-3-75367	0-24633	0-00000
0-00000	4-01471	-0-01471	-4-01471	3-00293	4-00293	-0-00293	-4-00293	3-75092	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00367	-0-99707	-3-00293	0-99707	0-00073	-0-24908	-3-75092	0-24908	0-00000
0-00000	4-00367	-0-00367	-4-00367	3-00073	4-00073	-0-00073	-4-00073	3-75023	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00092	-0-99927	-3-00073	0-99927	0-00018	-0-24977	-3-75023	0-24977	0-00000
0-00000	4-00092	-0-00092	-4-00092	3-00018	4-00018	-0-00018	-4-00018	3-75006	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00023	-0-99982	-3-00018	0-99982	0-00005	-0-24994	-3-75006	0-24994	0-00000
0-00000	4-00023	-0-00023	-4-00023	3-00005	4-00005	-0-00005	-4-00005	3-75001	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00006	-0-99995	-3-00005	0-99995	0-00001	-0-24999	-3-75001	0-24999	0-00000
0-00000	4-00006	-0-00006	-4-00006	3-00001	4-00001	-0-00001	-4-00001	3-75000	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00001	-0-99999	-3-00001	0-99999	0-00000	-0-25000	-3-75000	0-25000	0-00000
0-00000	4-00001	-0-00001	-4-00001	3-00000	4-00000	-0-00000	-4-00000	3-75000	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	0-00000	-1-00000	-3-00000	1-00000	0-00000	-0-25000	-3-75000	0-25000	0-00000
0-00000	4-00000	-0-00000	-4-00000	3-00000	4-00000	-0-00000	-4-00000	3-75000	4-00000	0-00000
0-00000	4-00000	-0-00000	-1-00000	-3-00000	1-00000	0-00000	-0-25000	-3-75000	0-25000	0-00000

ابتدا الگوریتم نیوتن و ضرب تودرتو را در نظر گرفته آنگاه برنامه کامپیوتری را می‌آوریم .

\* الگوریتم (۳۰۱) نیوتن و ضرب تودرتو

$m = 0, 1, \dots$

برای

$z = x_m, b_n = a_n, c_n = b_n$

قرار می‌دهیم

$k = n - 1, \dots, 1$

برای

قرار می‌دهیم

$b_k = a_k + zb_{k+1}$

$c_k = b_k + zc_{k+1}$

$b_0 = a_0 + zb_1$

$x_{m+1} = x_m - b_0/c_1$

برنامه کامپیوتری فوق در الگوریتم (۳۰۱) و نتایج در جدول (۳۰۳) آمده است .

### ALGORITHM 3.1

#### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 7

```

C      NEWTONS METHOD FOR FINDING A REAL ROOT OF A POLY-
C      NOMIAL P(X) = 0
      DIMENSION A(10)
      DATA (A(I), I = 1,6)/ -6.8, 10.8, -10.8,7.4, -3.7,1./
      READ (5,3) X
      WRITE (6,4)
      DO 2 J = 1,20
        B = A(6)
        C = A(6)
        DO 1 I = 1,4
          K = 6 - I
          B = A(K) + X*B
1       C = B + X*C
          B = A(I) + X*B
          WRITE (6,5) J,X,B , C
          DELTAX = B/C
          IF(ABS(DELTAX) .LT. 1.E-7 .AND. ABS(B) .LT.
11.E-7) STOP
2       X = X - DELTAX
          WRITE (6,6)
          STOP
3       FORMAT(E20.8)
4       FORMAT(34H1NEWTONS METHOD FOR FINDING A REAL
      *21H ROOT OF A POLYNOMIAL//4X1H11OX1HX14X4HB(0)
      *13X4HC(1)/)
5       FORMAT(I5, 3(1PE17.7))
6       FORMAT(36H0FAILED TO CONVERGE IN 20 ITERATIONS)
      END

```

جدول (۳۰۳)

## COMPUTER RESULTS FOR EXAMPLE 7

I	X	B(0)	C(1)
1	1.5000000E 00	-1.0625001E-00	3.7124998E 00
2	1.7861953E 00	7.2393334E-01	9.6004875E 00
3	1.7107894E 00	8.0013633E-02	7.5470622E 00
4	1.7001875E 00	1.3663173E-03	7.2905675E 00
5	1.7000000E 00	4.7683716E-07	7.2861013E 00
6	1.7000000E 00	-1.1920929E-07	7.2860994E 00
7	1.7000000E 00	-5.9604645E-08	7.2860998E 00

# ■ مسائل

۱- مطلوبست محاسبه چند جمله‌ای  $4x^4 - 2x^3 + 5x - 3$  در نقطه  $x = -2$  به وسیله روش ضرب تو در تو.

۲- محل تقریبی یک ریشه از  $x^3 - 3x^2 + x - 1$  را با به کار بردن رشته ستورم تعیین کنید.

۳- با به کار بردن روش برستو دو عامل درجه دوم از  $2x^4 + 7x^3 + 5x^2 - 4x + 32$  را تعیین کنید.

برای اولین تقریب سه جمله آخر معادله را به کار ببرید.

۴- الگوریتمی بنویسید که به کمک فرمول نیوتن و با استفاده از ضرب تودرتو بتوان ریشه‌های حقیقی یک چندجمله‌ای را یافت، آنگاه به کمک الگوریتم اخیر کلیه ریشه‌های حقیقی معادله  $x^3 - x - 1 = 0$  را با دقت  $10^{-4}$  محاسبه نمایید.

۵- با استفاده از الگوریتم مسئله ۴ ریشه‌های حقیقی مثبت معادلات زیر را پیدا کنید (با دقت  $10^{-4}$ ).

(a)  $x^4 + 6x^2 - 1 = 0$

(b)  $3x^5 - 2x^3 + x - 2 = 0$

(c)  $x^{12} - 11x^{11} + 8x^7 - 2 = 0$

(d)  $x^4 + 2.8x^3 - 0.38x^2 - 6.3x - 4.2 = 0$

۶- با استفاده از قضیه ستورم تعداد و محل تقریبی ریشه‌های معادله زیر را پیدا کنید.

$$x^6 + 5x^5 + 4x^4 + 3x^3 + 2x^2 + x + 1 = 0$$

ثانیا به کمک برنامه کامپیوتری کلیه ریشه‌های معادله فوق را با دقت  $10^{-6}$  محاسبه نمایید.

۷- با استفاده از روش برستو کلیه ریشه‌های معادله زیر را پیدا کنید. (با مقادیر اولیه متفاوت).

$$x^3 - 6x^2 + 11x - 6 = 0$$

$$(p_0, q_0) = (4, -3)$$

$$(p_0, q_0) = (5, -6)$$

$$(p_0, q_0) = (3, -2)$$

۸- با استفاده از روش برستو یک ریشه موهومی معادله زیر را پیدا کنید. (دقت محاسبه  $10^{-7}$ ).

$$x^5 + 0.597x^4 - 0.062701x^3 + 0.0834x^2 - 0.127x - 0.367 = 0$$

۹- مطلوبست محاسبه ریشه‌های موهومی معادلات زیر به کمک روش برستو.



- (a)  $x^4 + 3x^2 + 1 = 0$   
 (b)  $x^4 + 2x^3 + 6x^2 - 13x + 48 = 0$   
 (c)  $x^4 + 2x^2 + x + 1 = 0$

۱۰- برای نشان دادن خطرات در یافتن ریشه‌های چندجمله‌ای با رتبه بالا معادله زیر را در نظر می‌گیریم.

$$x^7 - 28x^6 + 322x^5 - 1960x^4 + 6763x^3 - 13132x^2 + 13068x - 5040 = 0$$

ریشه‌های واقعی عبارتند از: 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7

با استفاده از برنامه کامپیوتری، به کمک روش نیوتن و ضرب تودرتو، ریشه‌های معادله فوق را به ترتیب صعودی، با انتخاب مقادیر اولیه 4.9، 5.9، 6.9، 3.9، 2.9، 1.9، 0.9 و معیار دقت  $10^{-7}$  و آنگاه ریشه‌ها را به ترتیب نزولی یافته و در دو ستون چاپ نمائید.

ثانیا: با تغییر ضریب 13132- به 13133- نتایج قسمت فوق را یافته و پس از چاپ جوابها نتایج را توجیه نمائید.

۱۱- چندجمله‌ای  $x^8 - 170x^6 + 739x^4 - 39712x^2 + 51200 = 0$  مفروض است. معادله فوق دارای ریشه‌های  $\pm\sqrt{2}$ ،  $\pm 2$ ،  $\pm 8$  و  $\pm 10$  می‌باشد.

با استفاده از الگوریتم نیوتن و ضرب تودرتو و با انتخاب مقادیر اولیه برای هریک مساوی % 10 ریشه‌های واقعی، ریشه‌های فوق را به ترتیب صعودی و آنگاه به ترتیب نزولی یافته و در ستون سوم پس از تغییر ضریب  $x^2$  به 39710- ریشه‌ها را به ترتیب محاسبه و نتایج را توجیه نمائید.

۱۲- الگوریتم لمر- شور را برای  $4x^3 - 8x^2 + 9x - 18 = 0$  به کار ببرید.

۱۳- قضیه ستورم را برای یافتن تعداد ریشه‌های حقیقی معادله زیر به کار ببرید.

$$x^6 + 4x^5 + 4x^4 - x^2 - 4x - 4 = 0$$

۱۴- با استفاده از روش مربع سازی، ریشه‌های معادله زیر را پیدا کنید.

$$x^4 - 3x^3 - 54x^2 - 150x - 100 = 0$$

۱۵- با استفاده از الگوریتم تفاضل - خارج قسمت ریشه‌های معادلات زیر را پیدا کنید.

- (a)  $x^3 - 9x^2 + 26x - 24 = 0$   
 (b)  $x^3 - 7x^2 + 10x - 2 = 0$

(4.1)

علامت اندیس مضاعف کاملاً ساده بوده، اگر در نظر بگیریم اندیس اولی مربوط به سطری است که عنصر در آن ظاهر می‌گردد و اندیس دوم مربوط به شماره ستون می‌باشد. اکثراً با شکل ماتریسی که مجموعه‌ای از ضرائب  $a_{ij}$  ( $i, j = 1, 2, \dots, n$ ) را با ماتریس  $A$  و عناصر  $x_j$  ( $j = 1, 2, \dots, n$ ) را به صورت بردار  $X$  نمایش می‌دهد آشنائی دارند. با به کار بردن قوانین جبر ماتریسی، مجموعه معادلات را می‌توان به صورت

$$AX=B \quad (4.2)$$

نمایش داد.

از نظر ریاضی، در صورتیکه  $\det(A)$  مخالف صفر باشد این معادلات دارای جوابی یکتا خواهد بود. از نقطه نظر عددی، از آنجائیکه مفهوم صفر در کامپیوتر نسبتاً صریح نمی‌باشد، در این مورد مشکلی وجود دارد. نتیجه یک محاسبه که پاسخ آن باید صفر گرفته شود ممکن است مقدار  $10^{-50}$  بدست آید، برای مثال نتیجه‌ای از داده، یا خطای گرد شده را می‌توان در نظر گرفت. بطور وضوح مقدار خیلی کوچکی برای دترمینان می‌تواند به اندازه یک مقدار صفر مشکل آفرین باشد چون ممکن است این دو مقدار غیر قابل تشخیص باشد.

چنین مجموعه‌هائی از معادلات بد وضع نامیده می‌شوند. در حقیقت با تغییر جزئی در مقادیر ثابت آنها تغییرات خیلی بزرگ در جواب ایجاد می‌گردد. مثلاً، در مجموعه‌های زیر از معادلات به ازای 1% تغییر در ضرائب تقریباً 200% تغییر در جواب مشاهده می‌شود.

$x + 100y = 3$	$x + 101y = 3$	$x + 100y = 3$	(4.3)
$x + 100y = 6$	$x + 100y = 6$	$x + 101y = 6$	
No solution	$y = -3$	$y = 3$	
	$x = 306$	$x = -297$	

به کمک نمودار، می‌توان دید که خطوط تقریباً موازی بوده بنابراین تغییر خیلی کوچکی در شیب موجب تفاوت قابل توجهی در نقطه برخورد آنها خواهد بود.

دو نوع روش برای حل معادلات (4.1) مورد بحث قرار خواهد گرفت. روشهای مستقیم مبتنی بر روشهای حذف که خیلی شبیه به روشهائی است که در دبیرستان برای حل دستگاه معادله بررسی می‌شود. روشهای غیر مستقیم یا تکراری، که مبتنی بر محاسبه رشته‌ای از تقریبها بوده که احتمالاً به یک مقدار، به اندازه کافی نزدیک به مقدار واقعی همگرا می‌گردد. برای استفاده کننده حائز اهمیت است که خواص این نوع روشها را درک کرده بطوریکه با انتخاب مناسبی از روش، در موقعیت ویژه‌ای بتواند به کار برد. فایده روشهای مستقیم عبارتست از اینکه مقدار محاسبات ثابت بوده و قبلاً قابل بیان

می باشد، اما در روشهای تکراری، محاسبه باید به طور نامحدود ادامه یابد تا اینکه جوابها به مقداری با دقت کافی همگرا گردند.

پارامتر بعدی که باید در نظر گرفت عبارتست از تعداد ضرایبی که دارای مقدار صفر می باشند. برای مثال، در بیشتر مسائلی که در حل معادلات دیفرانسیل و معادلات با مشتقات جزئی پیش می آید، مجموعه ای بزرگ از دستگاه معادلات تولید می گردد که هر یک دارای فقط چند ضریب غیر صفر می باشند. چنین ماتریسی، ماتریس تنک نامیده می شود. این مطلب بعداً نیز دیده خواهد شد که به طور قابل توجهی باعث افزایش جذابیت روشهای تکراری می شود، چون کاری که انجام می شود متناسب با تعداد عناصر غیر صفر است.

بهر حال در حالتیکه تعدادی از معادلات تنک دارای ساختمانهای خیلی ساده و معینی باشند، باید یک کلمه احتیاط را نیز به کار برد. در این حالت طرح روش مستقیمی که مقدار محاسبه به کار رفته مستقیماً متناسب با تعداد عناصر غیر صفر باشد ضروری است. در این صورت مزیت روشهای تکراری از دست رفته و طبیعت متناهی روش مستقیم این مطلب را خیلی مناسبتر می سازد.

## ۴.۲ ■ روشهای مستقیم

### ۴.۲.۱ ■ حذف به طریق گاوس

اساس روش مستقیم مبتنی بر حذف ساده مجهولات بوده، در مثالهای دبیرستان برای خیلی ها آشنا می باشد. در محاسبه دستی پیدا کردن ساده ترین ترتیب حذف مجهولات با توجه به مهارت شخص عمل کننده تعیین می گردد. در اینجا دو نقطه ضعف وجود دارد، برای مثال، ترتیب اتفاقی اعمال برای محاسبه در یک کامپیوتر مناسب نبوده، و ترتیب اصولی محاسبات ضروری بوده، بنابراین اگر در محاسبات وقفه ای ایجاد گردد شناسائی دلیل ایجاد وقفه امکان پذیر خواهد بود. جایگذاری که در آن محاسبه دستی با پاسخ  $0=0$  مشخص می گردد و آیا در اینجا مسئله اصلی، نادرست فرموله شده، یا اینکه گامهای محاسبه بطور نادرست انجام گرفته اند روشن می باشد. ابتدا روند ساده حذف به طریق گاوس توضیح داده خواهد شد، اما باید به خاطر داشت برای روندی که از نظر محاسباتی دقیق باشد، باید شامل روالهایی برای مقیاس ماتریس و محورگیری جزئی در اثناء حذف باشد. این موضوع بعداً در این قسمت بحث می گردد. در این رفتار ساده فرض خواهیم کرد که تمام خرجها مخالف صفر هستند. معادلاتیکه حل می گردند عبارتند از:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ &\dots\dots\dots \end{aligned} \quad (4.4)$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n$$

اولین معادله برای بعد ذخیره شده و متغیر  $x_1$  از  $n-1$  معادله باقیمانده وسیله تفریق مضرب مناسبی از اولین معادله از هریک از سایر معادلات حذف می‌گردد. فرض می‌کنیم ضرائب اصلی با علائم زیر نشان داده شده باشند.

$$a_{ij}^{(1)} = a_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots, n \quad (4.5)$$

$$b_i^{(1)} = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (4.6)$$

ضرائب جدید پس از به کار بردن مضارب بدست آمده،

$$m_{i1} = a_{i1}^{(1)} / a_{11}^{(1)}, \quad i = 2, 3, \dots, n \quad (4.7)$$

و تشکیل عناصر جدیدی را می‌دهند.

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - m_{i1}a_{1j}^{(1)}, \quad i = 2, 3, \dots, n, \quad j = 1, 2, \dots, n \quad (4.8)$$

$$b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - m_{i1}b_1^{(1)}, \quad i = 2, 3, \dots, n \quad (4.9)$$

می‌توان دید که عناصر در ستون اول،  $j=1$ ، دارای مقادیر

$$a_{i1}^{(2)} = a_{i1}^{(1)} - \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}} \cdot a_{11}^{(1)} = 0 \quad (4.10)$$

بوده بنابراین اولین متغیر  $x_1$  در  $n-1$  معادله بعدی حذف شده است. در صورتیکه از اولین سطر صرفنظر گردد معادلات دارای همان شکل معادلات (4.4) بوده اما با یک سطر و ستون کمتر.

روند قبلی،  $n-1$  دفعه تواما "تکرار می‌گردد تا اینکه معادله باقیمانده فقط دارای یک مجهول گردد که می‌تواند به سادگی حل شود. در هر مرحله از روند زمانیکه متغیر  $x_k$  حذف می‌گردد ضرائب بصورت زیر تشکیل می‌شوند.

$$m_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}, \quad i = k+1, k+2, \dots, n \quad (4.11)$$

و عناصر جدید به صورت زیر تشکیل می‌شوند.

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik}a_{kj}^{(k)} \quad i = k+1, k+2, \dots, n, \quad j = k, k+1, \dots, n \quad (4.12)$$

$$b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik}b_k^{(k)} \quad i = k+1, k+2, \dots, n \quad (4.13)$$

نتیجه این روند حذف، یک دستگاه بالامثلثی از معادلات داده شده وسیله معادلات زیر است.

$$\begin{array}{rcl} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + \cdots + a_{1n}^{(1)}x_n & = & b_1^{(1)} \\ 0 & & a_{22}^{(2)}x_2 + \cdots + a_{2n}^{(2)}x_n = b_2^{(2)} \\ & & \dots\dots\dots \\ & & a_{nn}^{(n)}x_n = b_n^{(n)} \end{array} \quad (4.14)$$

که در آن عناصر زیر قطر صفر می باشند. حل این معادلات به وسیله جایگذاری پسرو ساده می باشد. آخرین معادله دارای جواب

$$x_n = b_n^{(n)} / a_{nn}^{(n)}$$

بوده و این مقدار می تواند در پائین ترین معادله پس از جایگذاری، مقدار  $x_{n-1}$  را بدهد و الی آخر.

با به کار بردن معادلات قبلی مقادیر تمام متغیرها قابل محاسبه می باشند. جدولی از نتایج حذف به طریق گاوس در مثال (۴.۱) داده شده است.

## ۴.۲.۲ ■ طرفهای سمت راست متعدد

بسیار اتفاق می افتد که چندین معادله با مجموعه ضرائب یکسان در ماتریس A با طرفهای سمت راست مختلف بایستی حل شوند. در این حالت برگزاری صحیح روش، از زمان لازم کامپیوتر به میزان قابل توجهی کم می کند. اگر معادلات (4.7)، (4.8)، (4.11) و (4.12) که گام های محاسبه ای برای تقلیل به شکل بالا مثلثی، می باشد مورد آزمایش قرار گیرند می توان دید که این محاسبات مستقل از جملات طرف دوم می باشند. بعد از آنکه این روند تقلیلی یک مرتبه انجام گرفت، مشروط بر آنکه ضرائب  $m_{ij}$  ذخیره گردند نیازی به تکرار نخواهد بود. اگر تمام طرفهای سمت راست از ابتدا معلوم باشند امکان اینکه تمام اینها به مجرد اینکه تبدیل به بالا مثلثی انجام شد، عملیات لازم انجام گیرد موجود است به عبارت دیگر، ذخیره ضرائب منجر به حل دستگاه با طرفهای سمت راست دیگر با حداقل زحمت می گردد.

معادلات باقیمانده (4.9) و (4.13) فقط به جملات  $b_i$  و ضرائب  $m_{ij}$  که هنگام تبدیل مثلثی در اولین رفتار ذخیره شده است بستگی دارد. بنابراین، فقط محاسبات در معادلات (4.9) و (4.13) برای طرفهای سمت راست بعدی ادامه پیدا می کند جالب است که تعداد عناصر صفر تولید شده درست مساوی تعداد ضرائب  $m_{ij}$  است، بنابراین به عوض ذخیره کردن مقدار صفر در فضای ذخیره های کامپیوتر مقدار  $m_{ij}$  ذخیره می گردد. برای مثال، در اولین ستون ضربی که در سطر  $i$  ذخیره می گردد به صورت  $m_{i1}$  و معمولاً "محل  $i, j$  شامل  $m_{ij}$  برای  $i < j$  خواهد بود.

### ۴.۲.۳ ■ یافتن معکوس

حالت ویژه‌ای از یک مجموعه معادلات با چندین طرف راست زمانی رخ می‌دهد که عکس ماتریس غیر منفرد  $A$  مورد نیاز است. این وسیله جواب  $X$  از معادله  $AX=I$  بدست می‌آید که در آن  $A$  دارای ضرائب طرف سمت چپ معادله (4.4) و طرف سمت راست عبارتست از:

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & & 0 \\ 0 & 1 & 0 & & 0 \\ \vdots & 0 & 1 & & \vdots \\ \vdots & \vdots & 0 & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (4.15)$$

از حل به نوبت دستگاهها با این طرفهای سمت راست، ستونهای ماتریس معکوس  $A^{-1}$  بدست می‌آید. باید توجه داشت که فقط در حالات نادر، یافتن ماتریس  $A^{-1}$  ضروری است چون برای حل یک دستگاه معادلات نیازی به آن نیست، بهترین روش کم‌زحمت حذف به طریق گاوس می‌باشد. شاید جای آن باشد که اشاره شود روش دترمینان کرامر برای حل معادلات و فرمول  $A^{-1} = \text{Adj } A / \det(A)$  برای کاربرد کامپیوتر کاملاً نامناسب می‌باشد. دترمینان یک ماتریس کاملاً، به سادگی انجام یک ضرب در روند حذف گاوس محاسبه می‌گردد. اگر روند مطابق توضیح فوق ادامه یابد، آنگاه دترمینان عبارتست از حاصلضرب عناصر قطری ماتریس مثلثی که در روند جایگذاری پسر به کار می‌رود.

### ۴.۲.۴ ■ محورگیری جزئی

برای ماتریسهای بزرگ می‌توان دید که حذف گاوس مشتمل بر تعداد اعمال حسابی قابل توجهی است، و در هر مرحله از روند، محاسبات، اعداد محاسبه شده در مرحله قبلی را به کار می‌برد. این موقعیتی است کلاسیک که خطای بزرگی می‌تواند ایجاد گردد و بنابراین حائز اهمیت است که تمام سعی خود را به منظور می‌نیم کردن خطاهای ساخته شده به کار گیریم.

از معادلات (4.12) و (4.13) می‌توان دید عملی که بیشتر اوقات رخ می‌دهد عبارتست از ضرب بوسیله  $m_{ij}$ . در ضرب عدد هر خطایی که موجود باشد، در  $m_{ij}$  ضرب خواهد شد، بنابراین، بایستی این ضرائب به هر اندازه که ممکن است کوچک گردد، و محققاً تا مقدار کمتر از واحد، بطوری که خطاها به وسیله ضرب بزرگ نشوند.

این عمل بسادگی انجام می‌گیرد. در صورتیکه عنصر، محوری،  $a_{kk}^{(k)}$  بزرگترین عنصر  $a_{ik}^{(k)}$  در همان ستون برای  $i \geq k$  باشد از اینرو داریم.

$$|m_{ij}| \leq 1, \quad \begin{matrix} i = 1, 2, \dots, n \\ j < i \end{matrix} \quad (4.16)$$

برای ایفاء این پیشنهاد، به گام اضافی که شامل محاسبه بسیار کمی است نیازمند می‌باشیم. در این مرحله از روند که در آن متغیر بعدی  $x_k$  موردنظر حذف می‌باشد در ستون موردنظر تحقیقی روی عناصر زیرقطر انجام گرفته، و عنصریکه از لحاظ قدر مطلق بزرگترین است مشخص می‌گردد. آنگاه سطر شامل این عنصر با سطر محوری عوض شده بنابراین اکنون بزرگترین عنصر در محل محوری قرار می‌گیرد.

این عمل مضارب کوچکتر از واحد از لحاظ قدر مطلق را می‌دهد. عمل فوق در هر مرحله از روند انجام گرفته و هر کجا که ضرورت داشته باشد تعویض انجام می‌گیرد همچنین روند تعویض در صورتیکه یک عنصر محوری  $a_{kk}^{(k)}$  صفر باشد نیز انجام می‌گیرد جز زمانیکه ماتریس منفرد، یا تقریباً "منفرد"، باشد روند تحقیق حداقل یک عنصر غیر صفر در هر ستون را پیدا خواهد کرد، بنابراین تقسیم به صفر رخ نخواهد داد. بایستی توجه داشت که روند محورگیری جزئی برای تامین دقت در صورتیکه مسئله بطور کلی بد وضع باشد اساسی است.

همچنین توسعه این ایده و به‌کار بردن محورگیری کامل برای ماتریس امکان‌پذیر است.

این روند شامل تحقیق تمام زیرماتریسهای باقیمانده است که در آن بزرگترین قدرمطلق عناصر در محل محورگیری قرار گیرد. این عمل ممکن است نه تنها منجر به تغییر ترتیب سطرها بلکه به تغییر ترتیب متغیرها در معادلات گردد، و نسبت به محورگیری جزئی دارای برنامه‌نویسی پیچیده‌تری می‌باشد. از آنجائیکه بدست آوردن دقت به وسیله محورگیری کامل خیلی قابل توجه نیست لذا استراتژی محورگیری کامل اغلب به کار نمی‌رود.

## ۴.۲.۵ ■ مقیاس کردن

با توجه مختصر می‌توان دید که استراتژی محورگیری جزئی به تنهایی کافی نمی‌باشد. اگر دو معادله زیر را در نظر بگیریم.

$$\begin{aligned} 4x + 3y &= 10 \\ 3x - 2y &= 12 \end{aligned} \quad (4.17)$$

آنگاه عنصر محوری قبلاً "بزرگترین عنصر از لحاظ قدرمطلق می‌باشد. معهذا عمل ساده ضرب معادله دوم در عدد ۲ بدین معنی است که دو معادله محتاج به تعویض و قرار دادن بزرگترین عنصر از لحاظ قدرمطلق در محل محور است. بنابراین انتخاب



سطر محور اختیاری است .

مشخص شده که خاصیت اختیاری انتخاب سطر محور مانعی برای توسعه بیشتر روندهای دقیق حذفی می باشد . برای این مسئله ، راه حل عبارتست از مقیاس کردن ماتریس طوری که سطرها بیشتر به طریقی که تعریف می شود قابل مقایسه باشند . این عمل معمولاً " با نرمال کردن به یکی از دو طریق زیر انجام می گیرد . سطرها می توانند به عنصریکه از لحاظ قدرمطلق بزرگترین است تقسیم شده ، بنابراین بزرگترین عنصر جدید واحد خواهد بود ، یا اینکه عناصر هر سطر به

$$d_i = \sqrt{\left( \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \right)}$$

تقسیم گردد . همچنین مقیاس کردن می تواند تفاوتی در دقت جوابها ایجاد کند ، روش متعارفی از مقیاس کردن که جامع و قابل قبول باشد وجود ندارد . آندسته که علاقمند باشند می توانند به کار Bauer (1963) و Wilkinson (1961) که در این موضوع می باشد مراجعه کنند .

### ۴.۲.۶ ■ بدوضعی III-conditioning

البته ، امکان اینکه حتی در صورتیکه محورگیری جزئی به کار گرفته شود روش متوقف گردد وجود دارد اما روش حذف گاوس نشانی از یک نوع بدوضعی که مسئله از آن ناشی شده است را خواهد داد . این مطلب می تواند بوسیله معادلات ساده دو متغیره زیر نشان داده شود .

$$\begin{array}{rcl} 2x + 3y = 10 & 2x + 3y = 10 & \\ 4x + 6y = 20 & 4x + 6y = 22 & \\ \hline 0 = 0 & 0 = 2 & \end{array} \quad (4.18)$$

در اولین مثال ، روند حذفی عنصر خیلی کوچکی را نشان خواهد داد که نه فقط در محل محورگیری است بلکه همچنین در طرف سمت راست نیز قرار می گیرد . این مطلب دلالت می کند که دستگاه  $n$  معادله به طور خطی مستقل از هم هستند . در حالت دوم طرف سمت راست نزدیک به صفر نمی باشد . این مطلب دلالت می کند که معادلات ناسازگار بوده و باید اشتباهی در فرمول مسئله رخ داده باشد . بدیهی است که در هر مرحله ، عنصر محوری باید بررسی شده و در صورتیکه اندازه عنصر محوری از مقدار کوچک انتخابی کمتر گردد تصمیم مناسبی اتخاذ شود .

### ۴.۲.۷ ■ اصلاح جواب

مانند یک پیش بینی مقدماتی ، زمانیکه جواب مجموعه معادلات پیدا شود برای

اینکه بدانیم آنها تاچه اندازه در دستگاه صدق می‌کنند باید مقادیر در معادلات اصلی گذاشته شوند. در صورتیکه خطاهای بزرگ وجود داشته باشند آنگاه بطور وضوح جوابها رضایت‌بخش نمی‌باشند. متأسفانه، در معادلات بد وضع حتی اگر جوابهای محاسبه شده از جوابهای واقعی اختلاف قابل‌توجهی داشته باشد ممکن است پس از جایگذاری خطاهای کاملاً "کوچک پیدا شود.

فرض می‌کنیم جوابهای محاسبه شده به صورت

$$\mathbf{X}^{(0)} \equiv [x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}]^T \quad (4.19)$$

باشند.

باقیمانده‌ها را با دقت مضاعف با جایگذاری در معادله (4.4) تشکیل می‌دهیم.

$$\mathbf{R}^{(0)} \equiv [r_1^{(0)}, r_2^{(0)}, \dots, r_n^{(0)}]^T \quad (4.20)$$

به صورت ماتریسی داریم

$$\mathbf{A}\mathbf{X}^{(0)} - \mathbf{B} = \mathbf{R}^{(0)} \quad (4.21)$$

باقیمانده‌های  $\mathbf{R}^{(0)}$  زمانیست که جوابها غیر قابل قبول باشند، اما آنها منجر به روشی برای اصلاح جواب که کاملاً "موثر می‌باشد خواهد شد. از آنجائیکه، جواب واقعی در

$$\mathbf{A}\mathbf{X} - \mathbf{B} = \mathbf{0} \quad (4.22)$$

صدق می‌کند، آنگاه تفاضل معادله (4.21) از معادله (4.22) معادله

$$\mathbf{A}(\mathbf{X} - \mathbf{X}^{(0)}) = -\mathbf{R}^{(0)} \quad (4.23)$$

را می‌دهد.

مقدار  $\mathbf{X} - \mathbf{X}^{(0)}$  مقداریست که بایستی به اولین جواب محاسبه شده به منظور بدست آوردن جواب درست اضافه گردد. در صورتیکه این  $\mathbf{X}^{(0)}$  درست محاسبه گردد مسئله به طور کامل حل می‌شود. در حقیقت،  $\mathbf{X} - \mathbf{X}^{(0)}$  مانند قبل به وسیله حل دستگاه معادلات خطی پیدا می‌گردد. باید توجه داشت که به هر حال زمان لازم به‌طور قابل توجهی کاهش یافته و این به دلیل تقلیل به صورت مثلثی و ذخیره ضرائب است. حل معادله (4.23) و به‌کار بردن این جواب برای اصلاح  $\mathbf{X}^{(0)}$  این مطلب را مشخص می‌کند که اغلب دقت را بطور قابل توجهی افزایش داده و حداقل یک اصلاح از این نوع در حالتی که در آن دقت مورد توجه باشد توصیه می‌گردد.  $\mathbf{E}^{(0)}$  را جواب  $\mathbf{AE} = -\mathbf{R}^{(0)}$  می‌گیریم و تقریب جدید برای جواب وسیله  $\mathbf{X}^{(1)} = \mathbf{X}^{(0)} + \mathbf{E}^{(0)}$  داده می‌شود.

اصلاحات بیشتری با تشکیل باقیمانده‌های

$$\mathbf{A}\mathbf{X}^{(p)} - \mathbf{B} = \mathbf{R}^{(p)} \quad (4.24)$$

به صورت دقت مضاعف و آنگاه حل مکرر معادلات

$$\mathbf{AE} = -\mathbf{R}^{(p)}, \quad p = 1, 2, \dots \quad (4.25)$$

می تواند ساخته شود.

جوابهای  $E^{(p)}$  این معادلات تقریبهای جدیدی برای جوابها را می دهند.

$$X^{(p+1)} = X^{(p)} + E^{(p)} \quad (4.26)$$

این روند معمولا "بیش از یک یا دوبار انجام نمی گیرد، چون دفعات بیشتر اصلاحات مختصری ایجاد می نماید.

## ۴.۲.۸ ■ سایر روشهای مستقیم

در کتابهای متعدد چندین نوع از حذف به طریق گاوس توضیح داده شده، برای مثال طرحی که برای کار با ماشین رومیزی معمول است عبارتست از حذف جردن. در این نوع شکل ماتریس آخری، بعد از حذف، قطری است. هر معادله دارای فقط یک متغیر بوده، بنابراین، روند جایگذاری پسرو به کار نمی رود و مقادیر متغیرها می توانند مستقیما " بدست آیند. روش خیلی شبیه به روش حذف گاوس ادامه پیدا کرده اما در هر مرحله متغیر  $x_k$  نه تنها از معادلات بعدی بلکه همچنین از تمام معادلات قبلی حذف می گردد. معادلات (4.12) و (4.13) برای تمام مقادیر  $i \neq k$  به کار می روند. حذف جردن تقریبا " تعداد  $n^3/2$  عمل در مقایسه با  $n^3/3$  عمل در حذف گاوس احتیاج دارد، بنابراین برای کاربرد عمومی توصیه نمی گردد.

گروه دیگری از روشها می تواند تحت عنوان تجزیه مثلثی توضیح داده شوند، اینها شامل روشهای مختلف Crout، Doolittle و Choleski می باشند. روش محاسبه به گونه ای متفاوت با حذف گاوس ارائه می شود اگرچه روشها خیلی شبیه اند. این روشها مبتنی بر یک سری از ضرائب است که به وسیله روند جایگذاری پسرو ماتریس را به صورت مثلثی تبدیل می کند. این روش نسبت به حذف گاوس برای آن دسته از کامپیوترها که دارای امکان جمع کردن حاصلضربهایی به صورت  $\sum_{j=1}^n a_j b_j$  در طول مضاعف است دارای مزیتی می باشد. جذابیت این امکان عبارتست از اینکه جریمه زمانی کار با طول مضاعف معمولی را ندارد. ضرب یک عدد در کامپیوتر همیشه مشتمل بر تولید عددی با طول - مضاعف، قبل از قطع کردن، و ادامه عملیات می باشد.

ماشینهاییکه موردنظر ما هستند برش به طول معمولی بعد از اینکه جمع حاصلضربها انجام گرفت صورت می گیرد از آنجائیکه حذف گاوس مجموع حاصلضربها را معرفی نمی کند روش تجزیه مثلثی جائیکه امکان جمع با طول - مضاعف باشد ترجیح داده می شود.

فرض شده است که تجزیه مثلثی از نظر تئوری امکان پذیر بوده، یعنی ماتریس می تواند به صورت حاصلضرب دو ماتریس نوشته شود.

$$A = L \cdot U \quad (4.27)$$

که در آن  $U$  ماتریس بالا مثلثی  $L$  ماتریس پائین مثلثی می باشد. به محض اینکه این ماتریس ها پیدا شوند مجموعه معادلات در دو مرحله حل می شوند. هریک از اینها شامل حل یک مجموعه معادلات با یک ماتریس مثلثی بوده، این عمل باعث سادگی می شود و به وسیله جایگذاری پیشرو و پسرو انجام می گیرد. معادله به صورت

$$L.U.X=B \quad (4.28)$$

درآمده و بردار  $Y$  را طوری می یابیم که  $L.Y=B$  بوده و آنگاه معادلات  $U.X=Y$  را حل می کنیم. معرفی محورگیری مانند حذف گاوس امکان پذیر بوده، و این عمل معمولاً انجام می گیرد. اگرچه وسیله (Wilkinson (1961 برای یک ماتریس مثبت متقارن نشان داده شده است که خطاها وسیله حذف محورگیری جزئی به طور قابل توجهی اضافه نمی گردد.

این روش را وسیله مجموعه معادلات سه متغیره ای تشریح می کنیم. ضرائب را باید طوری پیدا کنیم که

$$\begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \quad (4.28)$$

یک عنصر آزادی در انتخاب مقادیر  $L$  و  $U$  وجود دارد و در این حالت، برای سهولت عناصر قطری ماتریس  $U$  مساوی واحد در نظر گرفته شده اند.

ضرائب  $L$  و  $U$  با مساوی هم قراردادن ضرائب طرفهای راست و چپ معادله (4.28) قابل محاسبه می باشند. معادلات مربوط به ستون اول  $A$  مقادیر  $l_{31}, l_{21}, l_{11}$  را مستقیماً می دهد.

$$l_{11} = a_{11}, \quad l_{21} = a_{21}, \quad l_{31} = a_{31} \quad (4.30)$$

معادلات مربوط به ستون دوم می تواند برای مقادیر  $l_{32}, l_{22}, u_{12}$  حل گردند.

$$l_{11}u_{12} = a_{12}, \quad l_{21}u_{12} + l_{22} = a_{22}, \quad l_{31}u_{12} + l_{32} = a_{32} \quad (4.31)$$

و معادلات مربوط به ستون سوم می توانند مقادیر  $l_{33}, u_{23}, u_{13}$  را بدهد.

$$\begin{aligned} l_{11}u_{13} &= a_{13} \\ l_{21}u_{13} + l_{22}u_{23} &= a_{23} \\ l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + l_{33} &= a_{33} \end{aligned} \quad (4.32)$$

شکل کلی این الگوریتم در (Isaacson و Keller (1966 توضیح داده شده است. تعداد عملیات مانند حذف گاوس بوده و از نقطه نظر امکان جمع حاصلزربها به صورت طول مضاعف، روشی است که برای بیشتر کاربردهای عمومی که روش مستقیم مورد احتیاج باشد توصیه می گردد.

روش تجزیه مثلثی در فصل مربوط به یافتن مقادیر ویژه دوباره اشاره می‌گردد که در آن اساس روش، یافتن تمام مقادیر ویژه یک ماتریس می‌باشد. یک مثال عددی در (۴.۴) داده شده است.

شکلی از ماتریس که بطور فراوان ظاهر می‌گردد عبارتست از ماتریس سه قطری که دارای شکل

[illegible]

بعداً" ملاحظه خواهد شد که این شرط، کاربرد روشهای تکراری که در فصل بعد به کار می‌رود را مطمئن می‌سازد. همچنین، از آنجائیکه این روشهای تکراری به ویژه برای ماتریسها با تعداد بزرگی از عناصر صفر مناسب می‌باشند، ممکن است روشهای تکراری را برای این نوع معادله به کار برد. در حقیقت، به علت اینکه عناصر خیلی نزدیک به قطر متمرکز شده‌اند، امکان بکارگیری نوعی از حذف گاوس که فقط عناصر غیر صفر را محاسبه کرده و از موقعیت تنکی به طور کامل استفاده شود وجود دارد. از آنجائیکه کار لازم در روش تکراری بستگی به تعداد تکرارها دارد روش مستقیم در این حالت ترجیح داده می‌شود.

اگر معادله ماتریسی به صورت  $AX = V$  باشد آنگاه معادلاتی برای گاهش به صورت مثلثی در این الگوریتم که به الگوریتم توماس Thomas موسوم است تشکیل می‌گردد.

$$\alpha_1 = a_1 \quad \gamma_1 = c_1/\alpha_1 \quad u_1 = v_1/\alpha_1 \quad (4.34)$$

$$\begin{aligned} \alpha_i &= a_i - b_i \gamma_{i-1}, & i &= 2, 3, \dots, n \\ u_i &= (v_i - b_i u_{i-1})/\alpha_i, & i &= 2, 3, \dots, n \\ \gamma_i &= c_i/\alpha_i & i &= 2, 3, \dots, n-1 \end{aligned} \quad (4.35)$$

و جواب جایگذاری پسرو با

$$\begin{aligned} x_n &= u_n, \\ x_i &= u_i - \gamma_i x_{i+1}, \quad i = n-1, n-2, \dots, 1 \end{aligned} \quad (4.36)$$

داده می شود .

نتایج عددی برای این روش در مثال (۴.۵) داده شده است .

برای قوت فرموله کردن محاسبه در این روش می توان نشان داد که برای مجموعه های معینی از  $a_i$ ،  $b_i$ ، و  $c_i$  که عموماً " رخ می دهند ، ضرائب  $\gamma_i$  دارای قدر مطلق کوچکتر از واحد با همان تاثیر در حذف گاوس معمولی وسیله محورگیری می باشند . این مطلب در Isaacson و Keller (1966) مورد بحث قرار گرفته است . حقیقت قابل توجه درباره الگوریتم فوق عبارتست از اینکه تعداد عملیات مورد نیاز تقریباً " مساوی  $5n$  در مقام مقایسه با  $n^3/3$  حذف گاوس برای  $n$  بزرگ در یک ماتریس کامل می باشد . همچنین بایستی توجه داشت که می توان روش مشابهی برای ماتریسهایی که عناصر آنها پیرامون قطر متمرکز شده اند و در آن عرض توار بزرگتر از ۳ باشد طراحی کرد .

صورت دیگری از ماتریس که عموماً " رخ می دهد عبارتست از ماتریس بلوکی سه قطری که در حل تفاضل - متناهی معادلات با مشتقات جزئی رخ می دهد . این صورت شبیه معادله (4.33) بوده اما در این حالت عناصر به صورت ماتریس می باشند . معادلات (4.34) ، (4.35) و (4.36) مشروط بر آنکه کمیت ماتریسی  $\alpha_i^{-1}$  جایگزین خارج قسمت  $\alpha_i$  گردد . برای تبدیل به صورت مثلثی می توانند به کار روند . روند شامل محاسبه معکوس یک ماتریس بوده اما این عمل وسیله حذف گاوس می تواند ارزانتر انجام گیرد . این روش به طور قابل توجهی خیلی موثرتر از تکرار ساده یا حذف گاوس کامل می باشد . توضیحات بیشتر در Smith (1965) موجود می باشد .

### ۴.۳ ■ روشهای تکراری

#### ۴.۳.۱ ■ روش ژاکوبی Jacobi

در فصل ۲ دیدیم که به کار بردن یک روش تکراری که جواب را تا حصول همگرایی بهتر کند امکان پذیر است . این ایده به سهولت می تواند برای دستگاه معادلات خطی ، همانطوریکه وسیله مثال زیر نشان داده شده است ، به کار رود .

معادلات زیر را در نظر می‌گیریم :

$$\begin{aligned} 10x_1 + x_2 + x_3 &= 24 \\ -x_1 + 20x_2 + x_3 &= 21 \\ x_1 - 2x_2 + 100x_3 &= 300 \end{aligned} \quad (4.37)$$

به صورت زیر داریم :

$$\begin{aligned} x_1 &= \frac{1}{10}(24 - x_2 - x_3) \\ x_2 &= \frac{1}{20}(21 + x_1 - x_3) \\ x_3 &= \frac{1}{100}(300 - x_1 + 2x_2) \end{aligned} \quad (4.38)$$

در صورتیکه تقریب اولیه به صورت  $(0, 0, 0)$  باشد آنگاه تکرار دیگر  $(2.4, 1.05, 3.00)$  بوده و تکرارهای متوالی مقادیر  $(1.995, 1.02, 2.997)$  و  $(1.9983, 0.9999, 2.99955)$  می‌باشند. جایگذاری مقادیر  $(2, 1, 3)$  نشان می‌دهد که روند سریعاً به جواب واقعی همگرا می‌گردد.

محققاً "روشن است که تکرار می‌تواند روش خیلی مفیدی برای حل باشد. حال نشان می‌دهیم که این روش تحت شرایط معینی می‌تواند روش خیلی ناپایداری باشد. معادلات  $(4.37)$  در ترتیب دیگری می‌تواند معادلات زیر را بدهد.

$$\begin{aligned} x_1 &= 300 + 2x_2 - 100x_3 \\ x_2 &= 24 - 10x_1 - x_3 \\ x_3 &= 21 + x_1 - 20x_2 \end{aligned} \quad (4.39)$$

با به کار بردن مقادیر  $(0, 0, 0)$  به عنوان اولین تقریب، تقریبهای متوالی  $(300, 24, 21)$  و  $(-1752, -2997, -3879)$  را داده و امکان اینکه این رشته به مقادیر  $(2, 1, 3)$  همگرا گردد وجود نخواهد داشت. بدست آوردن شرایطی که همگرایی را مطمئن سازد امریست ضروری. این موضوع بعداً در این فصل توضیح داده می‌شود.

روش فوق که به روش ژاکوبی موسوم است خیلی به ندرت به کار می‌رود زیرا نیازمند به اصلاحات متعددی است که بتواند سرعت همگرایی را بالا ببرد. اگرچه، تحت شرایط معینی سایر روش‌ها ممکن است همگرا نباشند و احتمالاً "روش ژاکوبی ممکن است مناسب باشد.

## ۴.۳.۲ روش گاوس-سایدل

در مطالعه مثال ساده فوق خواننده ممکن است تعجب کند که چرا یک دسته از مقادیر پیدا شده و همگی در معادلات جایگذاری می‌گردند. منطقی به نظر می‌رسد که به

به منظور دست یافتن به طریقه‌ای که در آن روشهای مختلف کار می‌کند مناسب است که ضرائب به سه گروه تقسیم شوند، یعنی، مجموعه عناصر قطری، عناصر بالا و پائین قطر اصلی. ساده‌ترین راه بیان این روشها به کار بردن صورت ماتریسی است. ماتریس A به سه قسمت، متناظر با سه مجموعه از ضرائب بحث شده فوق، تجزیه می‌شود. معادله

۵

$$(\mathbf{L} + \mathbf{D} + \mathbf{U})\mathbf{X} = \mathbf{B}$$

(4.40)

**تبدیل می شود .**

برای سهولت معادلات را با تقسیم به عناصر قطری مقیاس کرده بنابراین D تبدیل به ماتریس واحد I خواهد شد.

روش ژاکویی از انتقال تمام جمل به استثنای جملات قطری، با به کار بردن عمل تکرار به طریق زیر نتیجه می‌گردد.

$$\mathbf{X}^{(r+1)} = (-\mathbf{L} - \mathbf{U})\mathbf{X}^{(r)} + \mathbf{B}, \quad r = 0, 1, \dots \quad (4.41)$$

به هر حال روش گاوس - سایدل عناصر  $x_1^{(r+1)}$ ,  $x_2^{(r+1)}$  و غیره را به محض محاسبه شدن در سمت راست قرار می دهد. بدین ترتیب معادلات تکراری به صورت

$$\mathbf{X}^{(r+1)} = -\mathbf{L} \cdot \mathbf{X}^{(r+1)} - \mathbf{U} \mathbf{X}^{(r)} + \mathbf{B}$$

L

$$(\mathbf{I} + \mathbf{L})\mathbf{X}^{(r+1)} = -\mathbf{U}\mathbf{X}^{(r)} + \mathbf{B} \quad (4.42)$$

درمی آید .

با نوشتن کامل این معادلات داریم .

$$\begin{aligned} x_1^{(r+1)} &= -(a_{12}x_2^{(r)} + a_{13}x_3^{(r)} + \dots + a_{1n}x_n^{(r)}) + b_1 \\ x_2^{(r+1)} &= -(a_{21}x_1^{(r+1)} + a_{23}x_3^{(r)} + \dots + a_{2n}x_n^{(r)}) + b_2 \\ x_3^{(r+1)} &= -(a_{31}x_1^{(r+1)} + a_{32}x_2^{(r+1)} + \dots + a_{3n}x_n^{(r)}) + b_3 \\ &\dots\dots\dots \\ x_n^{(r+1)} &= -(a_{n1}x_1^{(r+1)} + a_{n2}x_2^{(r+1)} + \dots + a_{n,n-1}x_{n-1}^{(r+1)}) + b_n \end{aligned} \quad (4.43)$$

زمانیکه هر دو روش ژاکوبی و گاوس - سایدل همگرا شوند می توان نشان داد که روش گاوس - سایدل نسبت به روش ژاکوبی سریعتر همگرا است . مثال (۴.۳) نتایج روش ژاکوبی و گاوس - سایدل را نشان می دهد ، روش فوق تخفیف در زیر مورد بحث قرار می گیرد . اختلاف در سرعت همگرایی کاملاً " تمیز داده می شود .



### ۴.۳.۳ ■ فوق تخفیف

در فصل ۱ نشان داده شد که اگر یک روند تکراری به کندی همگرا گردد، بعضی مواقع انتخاب گامهای بزرگتر از مقدار محاسبه شده امکان پذیر بوده، بدین ترتیب همگرایی تسریع می گردد. این شیوه تقریباً "همیشه برای دستگاه معادلات خطی که در حل معادلات دیفرانسیل بیضوی ظاهر می گردد به کار می رود. این معادلات در شرایطی که همگرایی را تضمین کند صدق کرده اما سرعت همگرایی، به ویژه برای یک دستگاه بزرگ، خیلی کند است. بنابراین مقادیر محاسبه شده از روند گاوس-سایدل در حکم مقادیر میانی هستند و معادله زیر برای یافتن مقادیر پیراسته به کار می رود.

$$\mathbf{X}^{(r+1)} = \mathbf{X}^{(r)} + \omega(\tilde{\mathbf{X}}^{(r+1)} - \mathbf{X}^{(r)}) \quad (4.44)$$

$\tilde{\mathbf{X}}^{(r+1)}$  مقدار محاسبه شده به وسیله روند گاوس-سایدل می باشد. از معادله می توان دید که مقدار جدید با ضرب نمو حاصل از تقریب آخری در عامل  $\omega$  بدست می آید. زمانیکه  $\omega > 1$  روش فوق - تخفیف را داریم و در صورتیکه  $\omega < 1$  گفته می شود که دستگاه معادلات تحت تخفیف قرار گرفته است برای معادلات بیضوی مقدار  $\omega$  معمولاً در نامساوی  $1 < \omega < 2$  صدق می کند به بیان ماتریسی معادله به صورت زیر درمی آید.

$$\begin{aligned} \mathbf{X}^{(r+1)} &= \mathbf{X}^{(r)} + \omega(-\mathbf{L}\mathbf{X}^{(r+1)} - \mathbf{U}\mathbf{X}^{(r)} + \mathbf{B} - \mathbf{X}^{(r)}) \\ &= [-\omega\mathbf{U} + (1-\omega)\mathbf{I}]\mathbf{X}^{(r)} - \omega\mathbf{L}\mathbf{X}^{(r+1)} + \omega\mathbf{B} \end{aligned} \quad (4.45)$$

آشکارا، در به کار بردن روش فوق - تخفیف انتخاب  $\omega$  مشکل اصلی می باشد. البته، ماتریسهایی که در حل معادلات با مشتقات جزئی ظاهر می شوند اغلب دارای شکلهای ساده و ویژه ای بوده و برای بعضی از اینها محاسبه موثرترین  $\omega$  امکان پذیر می باشد. به خصوص بیشتر تخمین زدن به کمتر تخمین زدن آن ترجیح دارد. برای یک ماتریس خیلی کلی، به کار بردن روش فوق - تخفیف، در صورتیکه یک سری تجربیات با پارامترهای مختلف تخفیف برای بیان بیشتر مقادیر مناسب امکان پذیر باشد، میسر خواهد بود.

### ۴.۳.۴ ■ همگرایی روشهای تکراری

به منظور بررسی روشهای متعدد، معادلات فوق را به صورت کلی زیر می نویسم.

$$\mathbf{X}^{(r+1)} = \mathbf{P}\mathbf{X}^{(r)} + \mathbf{C} \quad (4.46)$$

جواب آخری  $\mathbf{X}$  به وسیله معادله

$$\mathbf{X} = \mathbf{P}\mathbf{X} + \mathbf{C} \quad (4.47)$$

مشخص می شود، بنابراین خطای  $\mathbf{E}^{(r)} = \mathbf{X} - \mathbf{X}^{(r)}$  به وسیله

$$\begin{aligned} \mathbf{X} - \mathbf{X}^{(r+1)} &= \mathbf{P}(\mathbf{X} - \mathbf{X}^{(r)}) \\ \mathbf{E}^{(r+1)} &= \mathbf{P}\mathbf{E}^{(r)} \\ &= \mathbf{P}^{r+1}\mathbf{E}^{(0)} \end{aligned} \quad (4.48)$$

داده می‌شود.

بدیهی است که همگرایی تنها زمانی انجام می‌گیرد که ماتریس  $P$  متوالیا " منجر به تقلیل خطای  $E^{(r)}$  شود، شرطی که وضوحاً " ضروری است عبارتست از اینکه تمام مقادیر ویژه  $P$  دارای قدر مطلق کوچکتر از واحد باشند. به عبارت دیگر اگر  $|\lambda_i| > 1$  و  $v_i$  یک بردار ویژه متناظر آن باشد آنگاه با قراردادن  $E^{(0)} = v_i$

$$\begin{aligned} E^{(r+1)} &= P^{r+1} v_i \\ &= \lambda_i^{r+1} v_i \end{aligned} \quad (4.49)$$

که با افزایش  $r$  بدون کران افزایش می‌یابد. شرط  $|\lambda_i| < 1$  همچنین یک شرط کافی بوده و بنابراین، اطلاع از مقادیر ویژه بیان خواهد کرد که آیا تکرار همگرا خواهد شد یا نه. تعریف مقدار ویژه و بردار ویژه در فصل ۹ داده شده است.

تعیین مقادیر ویژه به نوبه خود مشکل بوده و اما شرایط متعددی وجود دارد که می‌توان کنترل کرد که کدامیک، کران فوقانی برای قدر مطلق مقادیر ویژه خواهد بود. در صورتیکه یک چنین کران بالایی کمتر از واحد باشد روند همگرا خواهد شد. اگر این کرانهای بالا بزرگتر از واحد باشند آنگاه هنوز امکان اینکه مقادیر ویژه دارای قدر مطلقهای کوچکتر از واحد باشد وجود دارد، بنابراین شرط کران بالایی برای همگرایی شرط لازم نیست.

در اولین دو روند تکراری مورد نظر فوق، ماتریس  $p$  دارای شکلهای

$$-L - U \quad \text{ژاکوبی} \quad (4.50)$$

$$(I + L)^{-1}(-U) \quad \text{گاو-سایدل} \quad (4.51)$$

می‌باشد.

می‌توان نشان داد که شرط غالب قطری ماتریس  $A$  یک شرط کافی برای اطمینان همگرایی روند در ماتریسهای فوق می‌باشد. (برای مثال به Isaacson و Keller (1966) مراجعه شود). ماتریسی اکیدا " غالب قطری گفته می‌شود که داشته باشیم:

$$d_r < 1 \quad \text{برای } r = 1, 2, \dots, n \quad (4.52)$$

که در آن:

$$d_r = \frac{\sum_{j=1}^n |a_{rj}|}{|a_{rr}|} \quad (4.53)$$

علامت، دلالت می‌کند که مقدار  $a_{rr}$  از مجموع حذف گردیده است. اگر  $d_r \leq 1$  برای  $r = 1, 2, \dots, n$ ، و برای حداقل یک مقدار از  $r$  داشته باشیم  $d_r < 1$  آنگاه ماتریس به‌طور ضعیف غالب قطری گفته می‌شود. این شرط برای همگرایی روند تکراری یک شرط کافی می‌باشد. شرط دیگری که همگرایی را تضمین خواهد کرد زمانی است که ماتریس  $A$  معین

مثبت باشد. چنین ماتریسهایی اغلب در مسائل فیزیکی و در حل مسائل کمترین مربعات رخ می دهند. ماتریس در صورتی معین مثبت گفته می شود که برای هر بردار غیر صفر داشته باشیم  $X^TAX > 0$ . از آنجائیکه بررسی این خاصیت خیلی مشکل است، خاصیت غالب قطری بیشتر برای بررسی اینکه آیا همگرایی تضمین می شود یا نه به کار می رود. برای همگرایی روش فوق - تخفیف در روشهای معین باشکلهای ویژه نتایج معلومی را می توان گرفت. خواننده مشتاق را به کتاب Varga (1962) که در آن این مسائل به گونه ای دقیق و مفصل بحث شده ارجاع می دهیم.

#### ۴.۴ ■ ماتریسهای تنک

کلمه تنک برای بیان ماتریسی که دارای تعداد زیادی از عناصر صفر است به کار می رود. برای این نوع ماتریس، مقدار زمان محاسبه ای برای روشهای گوناگون یا طرحهای تکراری از الگوی معمولی تبعیت نمی کند. یک روش تکراری معمولاً  $mn^2$  عمل برای حل احتیاج داشته که در آن  $m$  تعداد تکرارها و  $n$  تعداد معادلات می باشد. به هر حال، اگر روشی برای محاسباتیکه فقط دارای عناصر غیر صفر می باشد برنامه نویسی گردد، آنگاه مقدار زمان محاسبه ای متناسب با تعداد عناصر غیر صفر می باشد. این مطلب می تواند زمان محاسبه ای را به سطحی که روشهای تکراری را از روشهای مستقیم بیشتر اقتصادی نماید تبدیل کند. بنابراین، برای یک ماتریس به طور تصادفی تنک با ساختمان غیریژه احتمالاً یک روش تکراری به کار خواهد رفت. دو موقعیت وجود دارد که در آن این حالت نخواهد بود، مثلاً اگر ماتریس غالب قطری نباشد آنگاه بایستی یک روش مستقیم برای جلوگیری از مشکلات همگرایی به کار رود، یا اگر ماتریس دارای یک ترکیب ویژه ای باشد آنگاه اغلب الگوریتمهای ویژه می تواند برای بهره برداری این طرح به کار رود. در حالت تنک تصادفی که در آن تعداد عناصر غیر صفر ماتریس در ابتدا کوچک بوده، مانند 5% و یا 10%، بعضی دگرگونیهای جالب در روش حذفی گاوس وجود دارد. مسئله ای که در روش متعارف ظاهر می گردد عبارتست از اینکه هر تفاضلی از سطرها، عناصر غیر صفر بیشتری تولید می نماید، و برای ماتریس بدواً "خیلی تنک امکان دارد که سریعاً" پر گردد. در برنامه استراتژیهای متعددی برای تقلیل ظاهر شدن این اعضای غیر صفر در نظر گرفته شده که فقط برای محاسبه عناصر غیر صفر طرح ریزی می گردد.

یک استراتژی ساده که نتایج تجربی خوبی داده است عبارتست از به کار بردن نوع جدیدی از استراتژی محورگیری. در هر مرحله از روند، سطر محور، مانند سطری با کوچکترین عددی از عناصر غیر صفر که دارای عنصر رضایت بخش، در محل محور، نیز هست انتخاب می گردد. البته، کوچک نبودن عنصر در محل محورگیری مهم بوده، چون

با استراتژی خلاصه شده در اینجا عنصر محوری معمولا" مانند آنچه که قبلا" در روش گاوس اشاره شد بزرگترین نخواهد بود .

استثنای دیگر زمانی است که ماتریس دارای یک شکل ساده بوده ، و اجازه می دهد که شکل موثرتری از روش گاوس اتخاذ گردد ، بنابراین زمان محاسبه ای متناسب با  $n^3/3$  باقی نمی ماند . این مطلب بامثالی به وسیله الگوریتم توماس نشان داده شده است که یک فرمول بندی از طرح حذفی گاوس بوده که در یک ماتریس سه قطری به کار رفته است ، یعنی ،

$$\begin{bmatrix} a_1 & c_1 & & & \\ b_2 & a_2 & c_2 & & \\ & & & & \\ & 0 & b_{n-1} & a_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & b_n & a_n \end{bmatrix} \quad (4.54)$$

این مطلب در قسمت (۴.۲) توضیح داده شده است .

#### ۴.۵ ■ مقایسه روشها

در هر روش مقدار زمان محاسبه ای لازم مسئله مهمی است و تفصیلات شمارشهای عملی برای روشهای متعدد در جدول (۴.۱) داده شده اند . در بیشتر کامپیوترها زمان لازم برای ضرب و تقسیم خیلی طولانی تر از جمع و تفریق می باشد ، بنابراین ، شمارش عملی فقط برای ضرب و تقسیم ها در نظر گرفته می شود .

تعداد عملیات در روشهای متعارف

---

حذفی گاوس تجزیه مثلثی	$\left\{ \begin{array}{l} \frac{n^3}{3} + n^2 - \frac{n}{3} \end{array} \right.$
معکوس و ضرب ماتریس	$n^3 + n^2$
حذف جردن	$\frac{n^3}{2} + n^2 - \frac{n}{2}$
با طرف سمت راست اضافی	$n^2$
برای تمام روشهای فوق	
حل سه قطری به وسیله الگوریتم توماس	$5n - 4$
با سمت راست اضافی	$3n - 2$
روشهای تکراری	$r \cdot n^2$
باطرف سمت راست اضافی	$rn^2$

---

» عبارتست از تعداد معادلات

ر عبارتست از تعداد تکرارهای لازم برای معیارهای مشخص همگرایی.

بدیهی است در رده روشهای مستقیم روشهایی که ترکیب ویژه‌ای را در ماتریس به اتمام میرساند نسبت به روشهای متعارف اقتصادی‌تر است. برای یک ماتریس عمومی که وسیله روشهای مستقیم حل می‌شود حذف گاوس یا تجزیه مثلثی به کار خواهد رفت. در صورتیکه کامپیوتری با امکانات جمع حاصلضربها با طول - مضاعف وجود داشته باشد آنگاه الگوریتم تجزیه مثلثی نتایج خیلی دقیق خواهد داد. زمانیکه ماتریس متقارن باشد روش تجزیه مثلثی مفید خواهد بود، چون در اینصورت کاهش شماره عملیات و ذخیره به 50% امکان‌پذیر می‌گردد.

روشهای تکراری برای ماتریسهای تنک تصادفی به کار می‌روند که در آن سرعت همگرایی خوب می‌باشد. اگر روش برای مسئله‌ای بکندی همگرا گردد ممکن است ترجیح داده شود که روشهای مستقیم را به کار برد، اگرچه ماتریس تنک باشد. روش محورگیری متناظر به سطر با کوچکترین تعداد عناصر غیر صفر دارای نتایج تجربی مشوقی است، اگرچه خطری وجود دارد، که خطاها ممکن است در اثر پیراستن روند محورگیری نرمال جمع شوند.

در غیاب هرکدام از سایر روندها، روند تکراری که معمولاً "به کار می‌رود عبارتست از روش گاوس - سایدل، چون این روش معمولاً دارای سرعت همگرایی سریعتر از روش ژاکوبی می‌باشد. اگر ماتریس دارای شکل ویژه‌ای باشد، مانند آنهاییکه در بعضی معادلات با مشتقات نسبی ظاهر می‌شوند، آنگاه ممکن است امکان محاسبه یک عامل مناسب فوق - تخفیف وجود داشته باشد که در این صورت به منظور سرعت بخشیدن به همگرایی به کار خواهد رفت. برای یک ماتریس عمومی انتخاب عامل فوق - تخفیف مشکل بوده، اما ممکن است در صورتیکه سرعت همگرایی آهسته باشد و چندین محاسبه شبیه هم وجود داشته باشد ارزنده گردد. یک سری از محاسبات با مقادیر آزمایشی انجام گرفته و آنگاه یک مقدار مناسب انتخاب می‌گردد.

در صورتیکه روش گاوس - سایدل برای همگرایی شکست بخورد آنگاه روش دیگری مانند ژاکوبی امکان‌پذیر می‌باشد.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱- جدول اعداد صفحه ۱۱۰ طرح حذف گاوس را برای ۴ معادله با چهار مجهول نشان می‌دهد، ضرائب، یک ماتریس پایین مثلثی تشکیل داده که می‌تواند در محلهائی که عناصر بوسیله روند حذف گاوس تولید می‌گردند ذخیره شوند. در ماتریس بالا

مثلی، جایگذاری پسر و به کار رفته و بادر نظر گرفتن بالاترین سطر هر یک از مجموعه معادلات تشکیل می‌گردد. آخرین سطر اعداد، مقادیر  $x_4, x_3, x_2, x_1$  که بوسیله روند جایگذاری پسر بدست می‌آیند را می‌دهد.

هر مجموعه از معادلات همانطوریکه در قسمت ۴.۲.۱ اشاره شد بوسیله کاهش مضرب مناسبی از معادله اولی از بقیه معادلات بدست می‌آید. این عمل مجموعه جدیدی از معادلات با یک بعد کمتر از مجموعه قبلی ایجاد می‌کند.

۲- مثالی از یک ماتریس بدو ضلع، قطعه‌ای از ماتریس هیلبرت می‌باشد.

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} \end{bmatrix}$$

نتایج معکوس این ماتریس با 6 رقم با معنی و با 3 رقم با معنی در مثال (۷.۶) داده شده است.

۳- جدول نتایج مندرج در صفحات ۱۱۱ و ۱۱۲ یک مقایسه جالب بین روشهای تکراری مختلف برای حل دستگاه معادلات خطی را می‌دهد. معادله ماتریسی که باید حل گردد عبارتست از  $AX = B$  که در آن

$$A = \begin{bmatrix} 1.0 & -0.7 & 0.0 \\ -0.7 & 1.0 & -0.7 \\ 0.0 & -0.7 & 1.0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} -4 \\ 34 \\ -44 \end{bmatrix}$$

مقدار بزرگترین قدر مطلق مقادیر ویژه، سرعت همگرایی را بیان می‌کند. به طور ایده‌آل این مقدار باید اساساً "کمتر از واحد باشد، اگرچه شرط تئوری به سادگی نیازمند یک مقدار کمتر از واحد هست.

مقدار این کمیت شعاع طیفی (the spectral radius) برای روش ژاکوبی 0.9898 برای روش گاوس - سایدل 0.98، برای روش فوق تخفیف 0.755 با می نیم عامل فوق تخفیف 1.755 می‌باشد. می‌توان دید که روش ژاکوبی بعد از 500 تکرار هنوز نسبتاً "دور از جواب واقعی بوده، در صورتیکه روش فوق - تخفیف در 70 تکرار همگرایی رضایت بخشی دارا می‌باشد.

## مثال حل شده شماره ۱

طرف سمت راست

Multipliers	1.400 000 000 0	0.350 000 000 0	0.980 000 000 0	0.029 224 000 0	0.006 633 000 0	2.639 600 000 1
0.250 000 000 0	0.350 000 000 0	0.980 000 000 0	0.029 224 000 0	0.006 633 000 0	0.002 887 000 0	0.669 855 000 0
0.700 000 000 0	0.980 000 000 0	0.029 224 000 0	0.006 633 000 0	0.002 887 000 0	0.000 935 000 0	0.189 451 000 0
0.020 874 285 7	0.029 224 000 0	0.006 633 000 0	0.002 887 000 0	0.000 935 000 0		0.056 897 000 0

Multipliers	0.892 500 000 0	-0.215 776 000 0	-0.000 673 000 0	0.009 955 000 0
-0.241 765 826 3	-0.215 776 000 0	-0.679 367 000 0	-0.017 569 800 0	-1.658 269 000 1
-0.000 754 061 6	-0.000 673 000 0	-0.017 569 800 0	0.000 324 969 9	0.001 797 235 4

Multiplier	-0.731 534 263 0	-0.017 732 508 4	-1.655 862 221 3
0.024 240 161 1	-0.017 732 508 4	0.000 324 462 4	0.001 804 742 1

-0.000 754 301 3	0.041 943 109 2
------------------	-----------------

$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$
55.605 249 316 4	0.915 666 845 0	0.274 460 797 7	0.015 126 719 1

*Jacobi's method*

Iteration number	$x_1$	$x_2$	$x_3$	Iteration number	$x_1$	$x_2$	$x_3$
0	0-0000	0-0000	0-0000	300	10-4830	19-0341	-29-5170
1	-4-0000	34-0000	-44-0000	301	9-3239	20-6761	-30-6761
2	19-8000	0-4000	-20-2000	302	10-4733	19-0534	-29-5267
3	-3-7200	33-7200	-43-7200	303	9-3374	20-6626	-30-6626
4	19-6040	0-7920	-20-3960	304	10-4638	19-0723	-29-5362
5	-3-4456	33-4456	-43-4456	305	9-3506	20-6494	-30-6494
6	19-4119	1-1762	-20-5881	306	10-4546	19-0909	-29-5454
7	-3-1767	33-1767	-43-1767	307	9-3636	20-6364	-30-6364
8	19-2237	1-5526	-20-7763	308	10-4455	19-1091	-29-5545
9	-2-9132	32-9132	-42-9132	309	9-3763	20-6237	-30-6237
100	13-6417	12-7166	-26-3583	400	10-1759	19-6482	-29-8241
101	4-9016	25-0984	-35-0984	401	9-7538	20-2462	-30-2462
102	13-5689	12-8623	-26-4311	402	10-1724	19-6553	-29-8276
103	5-0036	24-9964	-34-9964	403	9-7587	20-2413	-30-2413
104	13-4975	13-0050	-26-5025	404	10-1689	19-6622	-29-8311
105	5-1035	24-8965	-34-8965	405	9-7635	20-2365	-30-2365
106	13-4275	13-1449	-26-5725	406	10-1655	19-6689	-29-8345
107	5-2014	24-7986	-34-7986	407	9-7682	20-2318	-30-2318
108	13-3590	13-2820	-26-6410	408	10-1622	19-6755	-29-8378
109	5-2974	24-7026	-34-7026	409	9-7729	20-2271	-30-2271
200	11-3262	17-3476	-28-6738	490	10-0709	19-8583	-29-9291
201	8-1433	21-8567	-31-8567	491	9-9008	20-0992	-30-0992
202	11-2997	17-4007	-28-7003	492	10-0694	19-8611	-29-9306
203	8-1805	21-8195	-31-8195	493	9-9028	20-0972	-30-0972
204	11-2737	17-4526	-28-7263	494	10-0681	19-8639	-29-9319
205	8-2169	21-7831	-31-7831	495	9-9047	20-0953	-30-0953
206	11-2482	17-5036	-28-7518	496	10-0667	19-8666	-29-9333
207	8-2525	21-7475	-31-7475	497	9-9066	20-0934	-30-0934
208	11-2232	17-5535	-28-7768	498	10-0654	19-8693	-29-9346
209	8-2875	21-7125	-31-7125	499	9-9085	20-0915	-30-0915

*Gauss-Seidel method*

0	0-0000	0-0000	0-0000	200	10-1436	20-2010	-29-8593
1	-4-0000	31-2000	-22-1600	201	10-1407	20-1970	-29-8621
2	17-8400	30-9760	-22-3168	202	10-1379	20-1930	-29-8649
3	17-6832	30-7565	-22-4705	203	10-1351	20-1892	-29-8676
4	17-5295	30-5414	-22-6211	204	10-1324	20-1854	-29-8702
5	17-3789	30-3305	-22-7686	205	10-1298	20-1817	-29-8728
6	17-2314	30-1239	-22-9133	206	10-1272	20-1781	-29-8754
7	17-0867	29-9214	-23-0550	207	10-1246	20-1745	-29-8779
8	16-9450	29-7230	-23-1939	208	10-1221	20-1710	-29-8803
9	16-8061	29-5285	-23-3300	209	10-1197	20-1676	-29-8827
100	11-0826	21-5157	-28-9390	290	10-0233	20-0326	-29-9772
101	11-0610	21-4853	-28-9603	291	10-0223	20-0320	-29-9776
102	11-0397	21-4556	-28-9811	292	10-0224	20-0313	-29-9781
103	11-0189	21-4265	-29-0014	293	10-0219	20-0307	-29-9785
104	10-9986	21-3980	-29-0214	294	10-0215	20-0301	-29-9789
105	10-9786	21-3700	-29-0410	295	10-0211	20-0295	-29-9794
106	10-9590	21-3426	-29-0602	296	10-0206	20-0289	-29-9798
107	10-9398	21-3158	-29-0790	297	10-0202	20-0283	-29-9802
108	10-9210	21-2895	-29-0974	298	10-0198	20-0278	-29-9806
109	10-9026	21-2637	-29-1154	299	10-0194	20-0272	-29-9810



*Successive over-relaxation*

$\omega = 1.75$

Iteration				Iteration			
number	$x_1$	$x_2$	$x_3$	number	$x_1$	$x_2$	$x_3$
0	0.0000	0.0000	0.0000	35	10.0969	20.1232	-29.9238
1	-7.0000	50.9250	-14.6169	36	10.0782	20.0967	-29.9387
2	60.6331	77.6762	29.1159	37	10.0598	20.0759	-29.9530
3	42.6784	89.1910	10.4220	38	10.0481	20.0595	-29.9623
4	70.2502	91.4302	27.1854	39	10.0369	20.0467	-29.9711
5	52.3143	88.3146	10.7963	40	10.0295	20.0366	-29.9769
6	61.9496	82.3778	15.8156	41	10.0227	20.0287	-29.9822
7	47.4506	75.2177	3.2800	42	10.0181	20.0225	-29.9858
8	49.5538	67.8081	3.6049	43	10.0139	20.0176	-29.9891
9	38.8996	60.7120	-5.3315	44	10.0111	20.0138	-29.9913
10	38.1974	54.2268	-6.5736	45	10.0086	20.0108	-29.9933
11	30.7797	48.4824	-12.6788	46	10.0068	20.0085	-29.9947
12	29.3062	43.5067	-14.1952	47	10.0052	20.0066	-29.9959
13	24.3161	39.2681	-18.2502	48	10.0042	20.0052	-29.9967
14	22.8664	35.7037	-19.5753	49	10.0032	20.0041	-29.9975
15	19.5872	32.7369	-22.2159	50	10.0026	20.0032	-29.9980
16	18.4122	30.2879	-23.2354	51	10.0020	20.0025	-29.9985
17	16.2935	28.2802	-24.9302	52	10.0016	20.0019	-29.9988
18	15.4231	26.6437	-25.6638	53	10.0012	20.0015	-29.9991
19	14.0712	25.3163	-26.7397	54	10.0010	20.0012	-29.9993
20	13.4590	24.2440	-27.2464	55	10.0007	20.0009	-29.9994
21	12.6046	23.3808	-27.9237	56	10.0006	20.0007	-29.9995
22	12.1881	22.6883	-28.2641	57	10.0005	20.0006	-29.9996
23	11.6521	22.1340	-28.6877	58	10.0004	20.0004	-29.9997
24	11.3751	21.6916	-28.9120	59	10.0003	20.0003	-29.9998
25	11.0408	21.3391	-29.1756	60	10.0002	20.0003	-29.9998
26	10.8598	21.0588	-29.3213	61	10.0002	20.0002	-29.9999
27	10.6522	20.8363	-29.4846	62	10.0001	20.0002	-29.9999
28	10.5353	20.6599	-29.5782	63	10.0001	20.0001	-29.9999
29	10.4069	20.5202	-29.6791	64	10.0001	20.0001	-29.9999
30	10.3321	20.4098	-29.7387	65	10.0001	20.0001	-30.0000
31	10.2529	20.3226	-29.8008	66	10.0000	20.0001	-30.0000
32	10.2055	20.2538	-29.8385	67	10.0000	20.0000	-30.0000
33	10.1568	20.1996	-29.8767	68	10.0000	20.0000	-30.0000
34	10.1269	20.1568	-29.9004	69	10.0000	20.0000	-30.0000

۴- ماتریس زیر را به صورت حاصلضرب LU یک ماتریس مثلثی پایین و بالا تجزیه کنید.

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -3 & 5 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 6 \end{bmatrix}$$

نشان دهید این تجزیه چگونه قادر به حل معادله  $AX=B$  خواهد شد که در آن

$$B^T = [0, -5, -5, 3]$$

چون  $LU=A$  داریم.

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ 0 & 1 & u_{23} & u_{24} \\ 0 & 0 & 1 & u_{34} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -3 & 5 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 6 \end{bmatrix}$$

$$l_{11} = 4$$

$$l_{11}u_{12} = 2$$

$$l_{11}u_{13} = -1$$

$$l_{11}u_{14} = 0$$

$$l_{11} = 4$$

$$u_{12} = 0.5$$

$$u_{13} = -0.25$$

$$u_{14} = 0$$

$$l_{21} = 1$$

$$l_{21}u_{12} + l_{22} = -2$$

$$l_{21}u_{13} + l_{22}u_{23} = 3$$

$$l_{21}u_{14} + l_{22}u_{24} = 1$$

$$l_{21} = 1$$

$$l_{22} = -2.5$$

$$u_{23} = -1.3$$

$$u_{24} = -0.4$$

$$l_{31} = 2$$

$$l_{31}u_{12} + l_{32} = -3$$

$$l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + l_{33} = 5$$

$$l_{31}u_{14} + l_{32}u_{24} + l_{33}u_{34} = 0$$

$$l_{31} = 2$$

$$l_{32} = -4$$

$$l_{33} = 0.3$$

$$u_{34} = -2.0$$

$$l_{41} = -1$$

$$l_{41}u_{12} + l_{42} = 2$$

$$l_{41}u_{13} + l_{42}u_{23} + l_{43} = -1$$

$$l_{41}u_{14} + l_{42}u_{24} + l_{43}u_{34} + l_{44} = 6$$

$$l_{41} = -1$$

$$l_{42} = 2.5$$

$$l_{43} = 2.0$$

$$l_{44} = 11.0$$

لذا، معادله زیر را حل می‌نمائیم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -2.5 & 0 & 0 \\ 2 & -4 & 0.3 & 0 \\ -1 & 2.5 & 2.0 & 11.0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -5 \\ -5 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$y_1 = 0, \quad y_2 = 2, \quad y_3 = 10, \quad y_4 = -2$$

آنگاه شکل بالامثلثی حل می‌گردد.

$$\begin{bmatrix} 1 & 0.5 & -0.25 & 0 \\ 0 & 1 & -1.3 & -0.4 \\ 0 & 0 & 1 & -2.0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 10 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$x_4 = -2, \quad x_3 = 6, \quad x_2 = 9, \quad x_1 = -3$$

با قرار دادن این نتایج در معادله اصلی می‌توان دید که جوابهای واقعی بدست

آمده‌اند.

۵- مطلوبست حل مجموعه معادلات سه قطری زیر:

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & -2 & -3 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & -4 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 5 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$

الگوریتم توماس که بوسیله معادلات (4.34), (4.35), و (4.36) داده شده به کار می رود.

$$\begin{aligned}\alpha_1 &= 2 & \gamma_1 &= \frac{1}{2} \\ & & &= 0.5 \\ \alpha_2 &= -2 - 3 \times 0.5 & \gamma_2 &= -3/(-3.5) \\ &= -3.5 & &= 0.857142 \\ \alpha_3 &= -4 - 4 \times 0.857143 & \gamma_3 &= 2/(-7.428572) \\ &= -7.428572 & &= -0.269231 \\ \alpha_4 &= 3 + 1 \times (-0.269231) & \gamma_4 &= 2/2.730769 \\ &= 2.730769 & &= -0.732394 \\ \alpha_5 &= 7.661970 \\ u_1 &= \frac{3}{2} \\ &= 1.5 \\ u_2 &= (2 - 3 \times 1.5)/(-3.5) \\ &= 0.714286 \\ u_3 &= (1 - 4 \times 0.714286)/(-7.428572) \\ &= 0.25 \\ u_4 &= (0 + 1 \times 0.25)/2.730769 \\ &= 0.091549 \\ u_5 &= (-1 - 5 \times 0.091549)/7.661970 \\ &= -0.190257\end{aligned}$$

جواب با جایگذاری پسرو عبارتست از:

$$\begin{aligned}x_5 &= -0.190257 \\ x_4 &= 0.091549 + 0.732394 \times (-0.190257) = -0.047794 \\ x_3 &= 0.25 + 0.269231 \times (-0.047794) = 0.237132 \\ x_2 &= 0.714286 - 0.857143 \times 0.237132 = 0.511030 \\ x_1 &= 1.5 - 0.5 \times 0.511030 = 1.244485\end{aligned}$$

این جوابها را می توان در معادلات اصلی قرار داده صحت محاسبات را کنترل کرد.

✱ برنامه های کامپیوتری

الگوریتم های روش های حذفی

برای حل دستگاه  $AX = B$  ماتریس  $W$  از رتبه  $n \times (n+1)$  که شامل عناصر ماتریس  $A$  و بردار  $B$  می باشد را در نظر می گیریم.

$$W = (w_{ij}): \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \dots & a_{nn} & b_n \end{bmatrix}$$

و  $P$  بردار محورگیری می باشد.

$$p = (p_i)$$

$$p_i = i, i = 1, \dots, n.$$

### \* الگوریتم (۴.۱) جایگذاری پُسر و (SUBST)

با داشتن  $n$  ستون آخری ماتریس  $W$  و بردار  $n$  بعدی  $P$  الگوریتم جایگذاری پُسر به صورت زیر خواهد شد :

برای  $k = 1, \dots, n$

قرار می دهیم

$$\tilde{b}_k = b_{p_k} - \sum_{j=1}^{k-1} w_{p_k j} \tilde{b}_j$$

$k = n, n-1, \dots, 1$

برای

قرار می دهیم

$$x_k = \frac{\tilde{b}_k - \sum_{j=k+1}^n w_{p_k j} x_j}{w_{p_k k}}$$

زیر برنامه الگوریتم فوق در برنامه کامپیوتری (۴.۱) آورده شده است .

### ALGORITHM 4.1

```

SUBROUTINE SUBST(W,B,X,IPIVOT,N)
  DIMENSION W(N,N),B(N),X(N),IPIVOT(N)
  IF (N .GT. 1) GO TO 10
  X(1) = B(1)/W(1,1)
  RETURN

10 IP = IPIVOT(1)
  X(1) = B(IP)
  DO 15 K = 2,N
    IP = IPIVOT(K)
    KM1 = K - 1
    SUM = 0.
    DO 14 J = 1,KM1
      SUM = W(IP,J)*X(J) + SUM
    15 X(K) = B(IP) - SUM

C
  X(N) = X(N)/W(IP,N)
  K = N

  DO 20 NP1MK = 2,N
    KP1 = K
    K = K - 1
    IP = IPIVOT(K)
    SUM = 0.
    DO 19 J = KP1,N
      SUM = W(IP,J)*X(J) + SUM
    19 X(K) = (X(K) - SUM)/W(IP,K)

  RETURN

END
  
```

### \* الگوریتم (۴.۲) حذف گاوس با محورگیری جزئی مقیاس شده (FACTOR)

این الگوریتم برای ماتریس  $A$  از مرتبه  $N \times N$  یک ماتریس  $W$  از مرتبه  $N \times N$  و محورگیری

را به صورت بردار IPIVOT با بعد N ذخیره کرده و آماده برای استفاده از زیربرنامه SUBST می‌گردد. همچنین باید یک بردار اضافی N بعدی مانند D برای ذخیره کردن اندازه سطرهای ماتریس A به کار برد. زیربرنامه الگوریتم فوق تحت SUBST به صورت برنامه کامپیوتری (۴.۲) آورده شده است.

## ALGORITHM 4.2

```

SUBROUTINE FACTOR(A,W,IPIVOT,D,N,IFLAG)
  DIMENSION A(N,N),W(N,N),IPIVOT(N),D(N)
  IFLAG = 1
C  INITIALIZE W, IPIVOT, D
  DO 10 I = 1,N
    IPIVOT(I) = I
    ROWMAX = 0.
    DO 9 J = 1,N
      9 ROWMAX = AMAX1(ROWMAX,ABS(W(I,J)))
      IF (ROWMAX .EQ. 0.) GO TO 999
    10 D(I) = ROWMAX
C  GAUSS ELIMINATION WITH SCALED PARTIAL PIVOTING.
  NM1 = N - 1
  IF (NM1 .EQ. 0) RETURN
  DO 20 K = 1,NM1
    J = K
    KPI = K + 1
    IP = IPIVOT(K)
    COLMAX = ABS(W(IP,K))/D(IP)
    DO 11 I = KPI,N
      IP = IPIVOT(I)
      AWIKOV = ABS(W(IP,K))/D(IP)
      IF (AWIKOV .LE. COLMAX) GO TO 11
      COLMAX = AWIKOV
    11 J = I
  11 CONTINUE
  IF (COLMAX .EQ. 0.) GO TO 999
C
  IPK = IPIVOT(J)
  IPIVOT(J) = IPIVOT(K)
  IPIVOT(K) = IPK
  DO 20 I = KPI,N
    IP = IPIVOT(I)
    W(IP,K) = W(IP,K)/W(IPK,K)
    RATIO = -W(IP,K)
    DO 20 J = KPI,N
      20 W(IP,J) = RATIO*W(IPK,J) + W(IP,J)
    IF (W(IP,N) .EQ. 0.) GO TO 999
  999 IFLAG = 2
  RETURN
END

```

ع - با استفاده از برنامه کامپیوتری و به کمک حذف گاوسی و عمل محورگیری جزئی مقیاس شده معکوس ماتریس زیر را پیدا کنید.

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 4 & 4 & -3 \\ -2 & 3 & -1 \end{bmatrix}$$

معکوس A به کمک زیربرنامه‌های FACTOR و SUBST و همچنین نمونه داده‌ها و ماتریس به کمک برنامه کامپیوتری ۴۰۳ بدست می‌آید.

مرتبه N ماتریس A باید جزئی از داده‌ها باشد بنابراین امکان اینکه در حین اجرای برنامه بعد درست ماتریس A مشخص گردد وجود ندارد. به عبارت دیگر زیربرنامه‌های FACTOR و SUBST ماتریس‌های A یا W از مرتبه  $N \times N$  را می‌گیرد. بنابراین برای سهولت در برنامه فرتن زیرماتریس A به صورت یک‌بعدی ذخیره می‌گردد. این به این منظور است که عنصر (I, J) از دوبعدی (N, M) معادل  $(J-1) * N + 1$  از یک‌بعدی می‌باشد.

همچنین برای ذخیره کردن ستون Jام ماتریس  $A^{-1}$  از بردار یک‌بعدی AINV استفاده می‌گردد. زیربرنامه SUBST عنصر  $(J-1) * N + 1$  از AINV را می‌دهد که مساوی اولین عنصر بردار X در SUBST می‌شود. جواب دستگاه به صورت  $AX = I_j$  ذخیره می‌گردد.

### ALGORITHM 4.3

```

IBEG = 1
DO 30 J = 1,N
  B(J) = 1.
  CALL SUBST(A,B,AINV(IBEG),IPIVOT,N)
  B(J) = 0.
30 IBEG = IBEG + N
  WRITE (6,630)
630 FORMAT(24H1THE COMPUTED INVERSE IS //)
  DO 31 I = 1,N
    31 WRITE (6,631) I,(AINV(J),J = 1,NSQ,N)
    631 FORMAT(5H0ROW I2,8E15.7/(7X8E15.7))
  GO TO 1
END

```

### SAMPLE INPUT

```

3
2.    3.    -1.
4.    4.    -3.
-2.   3.    -1.

```

### RESULTING OUTPUT

THE COMPUTED INVERSE IS

```

ROW 1  0.2500000E 00    0.0          -0.2499999E 00
ROW 2  0.5000000E 00   -0.1999998E 00    0.9999996E -01
ROW 3  0.1000000E 01   -0.6000000E 00   -0.2000000E 00

```

# **FORTAN PROGRAM FOR CALCULATING THE INVERSE OF A GIVEN MATRIX**

```

      DIMENSION A(900),AINV(900),B(30),IPIVOT(30)
      1 READ (5,501) N
      501 FORMAT(I2)
C     READ IN MATRIX ROW BY ROW.
      NSQ = N*N
      DO 10 I = 1,N
      10 READ (5,510) (A(J),J = I,NSQ,N)
      510 FORMAT(5E15.7)
C
      CALL FACTOR(A,A,IPIVOT,B,N,IFLAG)
                                     GO TO (20,11),IFLAG
      11 WRITE (6,611)
      611 FORMAT(19H1MATRIX IS SINGULAR)
                                     GO TO 1
C
      20 DO 21 I = 1,N
      21 B(I) = 0.

```

۷ - با استفاده از برنامه کامپیوتری به طریق حذفی دستگاه سه قطری زیر را حل کنید .

$$\begin{aligned}
 2x_1 - x_2 &= 1 \\
 -x_{i-1} + 2x_i - x_{i+1} &= 0 \quad i = 2, \dots, n-1 \\
 -x_{n-1} + 2x_n &= 0
 \end{aligned}$$

$n = 10$ . برای

ابتدا الگوریتم زیر را در نظر می گیریم آنگاه زیربرنامه تحت TRID را برای حل مسئله فوق به کار می بریم . برنامه کامپیوتری با جواب دستگاه به صورت الگوریتم ۴۰۴ آورده شده است .

## **الگوریتم (۴۰۴) حل دستگاه سه قطری ( TRID )**

برای دستگاه سه قطری داده شده به صورت :

$$a_i x_{i-1} + d_i x_i + c_i x_{i+1} = b_i \quad i = 1, \dots, n \text{ (with } a_1 = c_n = 0)$$

داریم .

$$k = 2, \dots, n$$

برای

اگر  $d_{k-1} = 0$  عمل حذف با شکست مواجه شده

باید برنامه را متوقف کرد .

در غیر اینصورت قرار می دهیم

$$m = \frac{a_k}{d_{k-1}}$$

و ادامه عملیات

$$\begin{aligned}d_k &= d_k - m * c_{k-1} \\b_k &= b_k - m * b_{k-1}\end{aligned}$$

اگر  $d_n = 0$  عمل حذف با شکست مواجه شده باید برنامه را متوقف کرد.  
در غیر این صورت

$$x_n = \frac{b'_n}{d'_n}$$

و ادامه عملیات

$$k = n - 1, \dots, 1,$$

$$x_k = \frac{b'_k - c_k x_{k+1}}{d'_k}$$

برنامه فرتن زیر به صورت (SUB, DIAG, SUP, B, N) TRID  
که در آن SUB, DIAG, SUP و بردارهای N بعدی هستند که دستگاه فوق را به  
صورت زیر می توان نشان داد.

$$\text{SUB}(i)x_{i-1} + \text{DIAG}(i)x_i + \text{SUP}(i)x_{i+1} = B(i) \quad i = 1, \dots, N$$

که (1) SUB و (N) SUP صرف نظر شده اند.

زیر برنامه محتویات بردار DIAG را پس از تغییر دادن به صورت بردار B جواب دستگاه  
برمی گرداند.

جواب این برنامه از کامپیوتر IBM 360 بدست آمده است.

#### ALGORITHM 4.4

##### FORTAN PROGRAM FOR EXAMPLE 7

```

DIMENSION A(10),D(10),C(10),B(10)
N = 10
DO 10 I = 1,N
  A(I) = -1.
  D(I) = 2.
  C(I) = -1.
10 B(I) = 0.
  B(1) = 1.
  CALL TRID(A,D,C,B,N)
  WRITE (6,10) (I,B(I),I = 1,N)
610 FORMAT(16H1THE SOLUTION IS /(15,E15.7))
  STOP
END
SUBROUTINE TRID(SUB,DIAG,SUP,B,N)
  DIMENSION SUB(30),DIAG(30),SUP(30),B(30)
  IF (N .GT. 1) GO TO 10
  B(1) = B(1)/DIAG(1)
  RETURN
10 DO 11 K = 2,N
  RATIO = -SUB(K)/DIAG(K - 1)
```



```

DIAG(K) = DIAG(K) + RATIO*SUP(K - 1)
11 B(K) = B(K) + RATIO*B(K - 1)
   B(N) = B(N)/DIAG(N)
   K = N
   DO 12 NP1MK = 2,N
   K = K - 1
12 B(K) = (B(K) - SUP(K)*B(K + 1))/DIAG(K)
RETURN
END

```

# OUTPUT

## THE SOLUTION IS

```

1 0.9090915E 00
2 0.8181832E 00
3 0.7272751E 00
4 0.6363666E 00
5 0.5454577E 00
6 0.4545485E 00
7 0.3636391E 00
8 0.2727295E 00
9 0.1818197E 00
10 0.9090990E-01

```

۸ - با استفاده از برنامه کامپیوتری به روش گاوس - سایدل دستگاه خطی زیر را برای  $n = 20$  با معیار دقت داده شده و مقدار اولیه  $x^{(0)} = 0$  بدست آورید .  
معیار دقت  $10^{-6}$

$$\frac{\|x^{(m)} - x^{(m-1)}\|}{\|x^{(m)}\|} < 10^{-6}$$

$$2x_1 - x_2 = 1$$

$$-x_{i-1} + 2x_i - x_{i+1} = 0 \quad i = 2, \dots, n-1$$

$$-x_{n-1} + 2x_n = 1$$

برای  $n = 10$

ماتریس ضرایب دستگاه فوق تنگ و سه قطری می باشد . برنامه زیر تحت نام GSTRI برای حل دستگاه فوق به صورت برنامه کامپیوتری ۴۰۵ و نتایج در جدول ۴۰۵ آورده شده است .

## ALGORITHM 4.5

### FORTAN PROGRAM FOR EXAMPLE 9

```

DIMENSION AL(20),AD(20),AR(20),B(20),X(20)
DO 10 J = 1,20
AL(J) = -1.
AD(J) = 2.

```

```

AR(J) = -1.
B(J) = 0.
10 X(J) = 0.
   B(1) = 1.
   B(20) = 1.
C
   CALL GSTRI(20,AL,AD,AR,B,X,1.E-6)
   PRINT 600, (J,X(J),J = 1,20)
600 FORMAT (16H1THE SOLUTION IS/(15,E20.8))
   STOP
   END
C
   SUBROUTINE GSTRI(N,AL,AD,AR,B,X,EPS)
C
C   TO SOLVE A TRIDIAGONAL LINEAR SYSTEM OF THE FORM
C       AD(1)*X(1) + AR(1)*X(2) = B(1)
C       AL(I)*X(I-1) + AD(I)*X(I) + AR(I)*X(I+1) = B(I), I = 2, ...,
C       N-1, AL(N)*X(N-1) + AD(N)*X(N) = B(N)
C   BY GAUSS-SEIDEL ITERATION. STARTING WITH THE GIVEN X,
C   THE ITERATION IS CARRIED OUT UNTIL EITHER MORE THAN
C   1000 STEPS HAVE BEEN TAKEN OR ELSE THE RELATIVE CHANGE
C   IN X DURING AN ITERATION STEP IS LESS THAN THE GIVEN
C   EPS.
C
   DIMENSION AL(1),AD(1),AR(1),B(1),X(1)
   DO 10 J = 1,N
   IF (AD(J) .EQ. 0.) GO TO 999
   AL(J) = AL(J)/AD(J)
   AR(J) = AR(J)/AD(J)
10  B(J) = B(J)/AD(J)
C
   DO 30 ITER = 1,1000
   I = 1
   DIFMAX = 0.
   XMAX = 0.
C
   XNEW = B(1) - AR(1)*X(2) GO TO 13
11 XNEW = B(N) - AL(N)*X(N-1) GO TO 13
12 XNEW = B(I) - AL(I)*X(I-1) - AR(I)*X(I+1)
C
13 DIFF = XNEW - X(I)
   X(I) = XNEW
   XMAX = AMAX1(XMAX,ABS(XNEW))
   DIFMAX = AMAX1(DIFMAX,ABS(DIFF))
C
   I = I + 1
   IF (I - N) 12,11,19
C
19 TEST = DIFMAX/XMAX
   IF (TEST .LT. EPS) RETURN
30 CONTINUE
999 PRINT 600
600 FORMAT (23H ITERATION UNSUCCESSFUL)
   RETURN
   END

```

$m$	$x_1^{(m)}$	$x_{10}^{(m)}$	$\frac{\ x^{(m)} - x^{(m-1)}\ _\infty}{\ x^{(m)}\ _\infty}$	$r_{\min}^{(m)}$	$r_{\max}^{(m)}$
30	0.89844144	0.34722738	1.63 (-2)	0.963 . . .	0.988 . . .
100	0.97746982	0.86366559	3.15 (-3)	0.977969 . . .	0.977976 . . .
140	0.99082111	0.94448888	1.27 (-2)	0.97778708 . . .	0.97779869 . . .
...	.....	.....	.....	.....	.....
200	0.99761522	0.98557816	3.28 (-4)	0.97778641 . . .	0.97778660 . . .
...	.....	.....	.....	.....	.....
300	0.99974774	0.99847447	3.47 (-5)	0.97778640 . . .	0.97778640 . . .
400	0.99997332	0.99983863	3.67 (-6)	0.97778640 . . .	0.97778640 . . .
455	0.99999224	0.99995309	1.07 (-6)	0.97778640 . . .	0.97778640 . . .
456	0.99999275	0.99995615	9.60 (-7)	0.97778640 . . .	0.97778640 . . .

# ■ مسائل

۱- مطلوبست محاسبه  $A^{-1}$  به وسیله تجزیه مثلثی

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 8 \\ 6 & 10 & 17 \\ 8 & 17 & 25 \end{bmatrix}$$

۲- مطلوبست حل مجموعه معادلات  $AX=B$  که در آن

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 12 & 2 \\ 5 & 10 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

۳- با استفاده از خط کش مهندسی مطلوبست حل دستگاه زیر بکمک روش گاوس-سایدل .

$$\begin{aligned} 9x_1 - 2x_2 &= 4.1 \\ 18x_2 - 2x_3 &= 1.3 \\ 2.1x_1 - 15x_3 &= 3.2 \end{aligned}$$

۴- ماتریس  $A$  را به صورت  $L.L^T$  در آورید .

$$A = \begin{bmatrix} 9 & -18 & 3 \\ -18 & 61 & 34 \\ 3 & 34 & 81 \end{bmatrix}$$

۵- مطلوبست تجزیه ماتریس زیر به ماتریسهای بالا مثلثی و پایین مثلثی .

$$\begin{bmatrix} 1 & 7 & 5 \\ 4 & 29 & 24 \\ 10 & 64 & 29 \end{bmatrix}$$

۶- مطلوبست حل دستگاه معادلات زیر با به کار بردن روش گاوس-سایدل با مقادیر اولیه تقریب

$$x_1 = 2.0, \quad x_2 = 0, \quad x_3 = 2.0$$

$$\begin{aligned} 3x_1 + 2x_2 - \frac{1}{2}x_3 &= 6 \\ x_1 - 4x_2 + x_3 &= 4 \\ -x_1 + 2x_3 &= 2 \end{aligned}$$

همچنین ، دستگاه را با روش ژاکوبی حل کرده و سرعت همگرایی دو روش را مقایسه کنید .

۷ - دستگاه زیر را به روش حذفی گاوس و با به کار بردن محورگیری جزئی حل کنید و کلیه محاسبات را تا ۲ رقم اعشار گرد کنید و دقت جوابها را پیدا کنید .

$$\begin{aligned} 0.20x_1 + 0.32x_2 + 0.12x_3 + 0.30x_4 &= 0.94 \\ 0.10x_1 + 0.15x_2 + 0.24x_3 + 0.32x_4 &= 0.81 \\ 0.20x_1 + 0.24x_2 + 0.46x_3 + 0.36x_4 &= 1.26 \\ 0.60x_1 + 0.40x_2 + 0.32x_3 + 0.20x_4 &= 1.52 \end{aligned}$$

۸ - با استفاده از زیر برنامه TRID دستگاه زیر را حل کنید .

$$\begin{aligned} -2(1 + h^2)x_1 + x_2 &= 1 \\ x_{i-1} - 2(1 + h^2)x_i + x_{i+1} &= 0 \quad i = 2, 3, \dots, n-1 \\ x_{n-1} - 2(1 + h^2)x_n &= 1 \end{aligned}$$

$$h = 0.1 \quad n = 30 \quad \text{برای}$$

۹ - دستگاه زیر داده شده است .

$$\begin{aligned} 0.1410 \cdot 10^{-2}x_1 + 0.4004 \cdot 10^{-1}x_2 &= 0.1142 \cdot 10^{-1} \\ 0.2000 \cdot 10^0x_1 + 0.4912 \cdot 10^1x_2 &= 0.1428 \cdot 10^1 \end{aligned}$$

در صورتیکه کلیه اعمال محاسباتی را با حساب مانتیس ۴ رقمی انجام دهیم دستگاه فوق را :

الف : بدون محورگیری جزئی

ب : با محورگیری جزئی

حل کرده و آنگاه نتایج را با مقدار واقعی دستگاه  $x_1 = 1.000$  ,  $x_2 = 0.2500$  مقایسه کنید .

۱۰ - دستگاه زیر داده شده است :

$$\begin{aligned} 0.0003x_1 + 1.566x_2 &= 1.569 \\ 0.3454x_1 - 2.436x_2 &= 1.018 \end{aligned}$$

در صورتیکه کلیه اعمال محاسباتی را با حساب مانتیس ۴ رقمی انجام دهیم دستگاه فوق را در حالات زیر حل کنید .

الف : با محورگیری جزئی

ب : بدون محورگیری جزئی

ج : معادله اول دستگاه را در  $10^m$  ضرب سپس حل کنید .

د : نتایج الف تا ب را توجیه نمایید .

(m عددی است صحیح)

۱۱ - دستگاه ذیل را با محورگیری جزئی حل کرده و سپس در صورت نیاز یک بار عمل تصحیح را به روش حذفی گاوس انجام دهید . کلیه اعمال محاسباتی را تا ۴ رقم اعشار انجام دهید .

$$\begin{aligned} 4.01x_1 + 1.23x_2 + 1.43x_3 - .73x_4 &= 5.94 \\ 1.23x_1 + 7.41x_2 + 2.41x_3 + 3.02x_4 &= 14.07 \\ 1.43x_1 + 2.41x_2 + 5.79x_3 - 1.11x_4 &= 8.52 \\ -.73x_1 + 3.02x_2 - 1.11x_3 + 6.41x_4 &= 7.59 \end{aligned}$$

۱۲- با استفاده از برنامه کامپیوتری دستگاه زیر را به روش گاوس حل کنید .

$$\begin{aligned}x_1 + 2x_2 + x_3 - x_4 - x_5 + 2x_6 + x_7 - x_8 &= 2 \\2x_1 + 4x_2 + 3x_3 - x_4 - x_5 + 5x_6 + 3x_7 - x_8 &= 1 \\-x_1 - x_2 + 2x_4 + 2x_5 - x_6 + 2x_8 &= -3 \\x_2 + 2x_3 + 3x_4 - 4x_5 - 3x_6 - 2x_7 - x_8 &= 0 \\x_1 + x_2 + 3x_3 - 6x_4 + 2x_5 + x_6 + 5x_7 + 2x_8 &= 3 \\-2x_1 - 2x_2 + 2x_3 + 5x_5 - 2x_6 - 3x_7 &= 0 \\5x_1 + 7x_2 + 5x_3 - 3x_4 + x_5 + 4x_6 + 11x_7 + 2x_8 &= 12 \\4x_1 + 6x_2 - 4x_4 + 10x_6 + 5x_7 - 4x_8 &= 11\end{aligned}$$

۱۳- دستگاه زیر را با استفاده از برنامه کامپیوتری از روش گاوس - سایدل حل کنید .

$$\begin{aligned}x + \cos y &= 0.90710678 \\x^2 + \tan y - e^z &= 0.67212056 \\y + 5z &= -4.21460184\end{aligned}$$

۱۴- دستگاه زیر داده شده است .

$$\begin{aligned}1.012x_1 - 2.132x_2 + 3.104x_3 &= 1.984 \\-2.132x_1 + 4.096x_2 - 7.013x_3 &= -5.049 \\3.104x_1 - 7.013x_2 + .014x_3 &= -3.895\end{aligned}$$

این دستگاه را ، به روش گاوس ، در حالات زیر حل کنید .

الف : بدون محورگیری

ب : با محورگیری جزئی

ج : محورگیری کامل

د : جوابها را با جواب واقعی ( $\frac{1}{4}$  و  $\frac{1}{3}$  و  $\frac{1}{2}$ ) مقایسه و توجیه نمایید .

کلیه اعمال محاسباتی را بعد از هر عمل تا ۴ رقم با معنی انجام دهید .

۱۵- ثابت کنید ، برای دستگاه :

$$\begin{aligned}2x_1 - x_2 + x_3 &= 1 \\x_1 + x_2 + x_3 &= 6 \\x_1 + x_2 - 2x_3 &= 0\end{aligned}$$

روش گاوس - سایدل همگرا بوده و ژاکوبی واگرا .

۱۶- دستگاه معادلات خطی زیر را به روش حذفی گاوس حل کنید .

( با حساب مانتیس ۳ رقمی )

$$\begin{aligned}\text{a) } x_1 + \frac{1}{2}x_2 + \frac{1}{3}x_3 &= \frac{11}{6} \\5x_1 + \frac{10}{3}x_2 + \frac{5}{2}x_3 &= \frac{65}{6} \\\frac{100}{3}x_1 + 25x_2 + 20x_3 &= \frac{235}{3}\end{aligned}$$

( با حساب مانتیس ۴ رقمی )

$$\begin{aligned} \checkmark \text{ b) } 1.003x_1 + 58.09x_2 &= 68.12 \\ 5.550x_1 + 321.8x_2 &= 377.8 \end{aligned}$$

( با حساب مانتیس ۲ رقمی )

$$\begin{aligned} \text{c) } 3.9x_1 + 1.6x_2 &= 5.5 \\ 6.8x_1 + 2.9x_2 &= 9.7 \end{aligned}$$

( با دقت ساده )

$$\begin{aligned} \text{d) } \frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{3}x_2 + \frac{1}{6}x_3 &= 9 \\ \frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{3}x_3 &= 8 \\ \frac{1}{2}x_1 + x_2 + 2x_3 &= 8 \end{aligned}$$

( با حساب مانتیس ۲ رقمی )

$$\checkmark \text{ e) } 4.56x_1 + 2.18x_2 = 6.74$$

$$2.79x_1 + 1.38x_2 = 4.13$$

۱۷ - نشان دهید دستگاههای زیر بدوضع می باشند .

( با حساب مانتیس ۵ رقمی )

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1.0001 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3.0001 \end{bmatrix}$$

( با حساب مانتیس ۶ رقمی )

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1.00001 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3.00003 \end{bmatrix}$$

۱۸ - دستگاههای زیر را به روش ژاکوبی و گاوس - سایدل با دقت  $10^{-6}$  حل کنید .

$$\text{a) } 10x_1 - x_2 + 2x_3 = 6,$$

$$-x_1 + 11x_2 - x_3 + 3x_4 = 25,$$

$$2x_1 - x_2 + 10x_3 - x_4 = -11,$$

$$3x_2 - x_3 + 8x_4 = 15,$$

$$\text{b) } 2x_1 - x_2 + 10x_3 = -11,$$

$$3x_2 - x_3 + 8x_4 = -11,$$

$$10x_1 - x_2 + 2x_3 = 6,$$

$$-x_1 + 11x_2 - x_3 + 3x_4 = 25.$$

$$c) \begin{bmatrix} 4 & -1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 4 & -1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 4 & 0 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 0 & 4 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & -1 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 5 \\ 0 \\ 6 \\ -2 \\ 6 \end{bmatrix}$$





# فصل پنجم

## حل معادلات دیفرانسیل معمولی

### ۵.۱ ■ مقدمه

سرعت تغییر یک متغیر کرارا" در مسائل فیزیکی و معادلات ریاضی مربوط به یک مسئله، که اغلب برحسب مشتقات متغیر فرمول‌بندی می‌شوند، ظاهر می‌شود. به عنوان مثالی ساده، بیشتر خوانندگان با معادلات حرکت مرتبط با فاصله  $x$ ، سرعت  $dx/dt$  و شتاب  $d^2x/dt^2$  آشنائی دارند. برای تعدادی از این معادلات بدست آوردن جواب بوسیله آنالیز ریاضی امکان‌پذیر می‌باشد، اما دو مسئله ممکن است از این عمل‌مانعت نماید. اولاً اگرچه بعضی مسائل به وسیله آنالیز نسبتاً ساده‌ای قابل حل هستند اما معادلات دیفرانسیل زیادی وجود دارند که حل آنها نیازمند به مهارت بالائی از دانش ریاضی می‌باشد. ثانیاً، آشنائی گسترده‌ای با مسائل فیزیکی فوراً نشان می‌دهد که معادلات دیفرانسیل زیادی وجود دارند که جواب آنها را نمی‌توان با یک صورت ساده ریاضی ارائه کرد. روشهای تقریبی حل آنها تنها راه دسترسی به جواب می‌باشد. اما، مشکلات زیادی در کاربرد روشهای عددی وجود دارد، در صورتیکه آنالیز ریاضی فرمولی صریح برای حل آنها بیان کند نباید با عجله متوسل به یک روش عددی شد. حتی اگر مسئله دارای فرمولی صریح نباشد ممکن است بهتر باشد که وسیله آنالیز ریاضی مسئله را به صورت مناسبتری برای محاسبه عددی آماده کرد.

روند انتگرال‌گیری، اعداد ثابت دلخواه معرفی می‌کند که وسیله شرایط اضافی معلوم در تابع یا مشتق آن قابل تعیین می‌باشند، برای مثال، معادله دیفرانسیل مرتبه سوم به سه شرط اضافی برای تعیین سه ثابت دلخواه که ظاهر می‌شود نیاز دارد. بعنوان مثالی ساده، در صورتیکه از  $dy/dx = 2$  انتگرال بگیریم، جواب  $y = 2x + A$  بدست می‌آید، اگر شرط  $y = 4$  به ازای  $x = 0$  را در نظر بگیریم آنگاه  $A = 4$ . مطابق با روشی که این شرایط مشخص می‌گردند دو نوع مسئله وجود دارد. اگر تمام

شرایط مورد نیاز تنها در یک نقطه داده شوند در اینصورت یک مسئله مقدار-آغازی داریم، و روش حل از نقطه معلوم شروع شده و گام به گام در طول مجموعه مقادیر انتگرال گیری حرکت می نماید. به هر حال، اگر شرایط داده شده در بیش از یک نقطه باشد برای شروع محاسبه، تنها اطلاعات در هر نقطه کافی نبوده و روش محاسبه شامل حل یک دستگاه معادلات، یا به کارگیری مقادیر تخمینی در هر نقطه می باشد. سپس این مقادیر تخمینی، همچنانکه محاسبات پیش می رود، بوسیله تکرار تصحیح می شوند. این مسئله نوع دوم به مسئله مقدار-مرزی موسوم بوده و آندسته که به طور جدی این نوع از مسئله را در نظر می گیرند محتاج به مطالعه پیش نیاز ریاضی قابل توجهی می باشند. قسمتهای بعدی فقط به مسئله مقدار-آغازی اختصاص خواهد داشت.

## ۵.۲ ■ مسئله مقدار-آغازی

شکل عمومی مسئله مقدار-آغازی وسیله مشخص کردن معادلهای برای مشتق و شرطی روی تابع در تنها یک نقطه داده می شود، یعنی

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y) \quad (5.1a)$$

$$y(a) = s \quad (5.1b)$$

تذکر:  $f(x, y)$  نمایشگر رابطه ایست که شامل  $y$  و  $x$  می باشد، مانند:

$$\sin x + \sin y, \quad x^2 + y^2 \quad \text{و غیره.}$$

در اولین نظر ممکن است این معادلات برای کاربرد کلی خیلی مقدماتی به نظر آید اما با توسیع علامت، توسعه قابل توجه حیطه عمل آنها امکان پذیر می باشد.

$$\frac{d^2y}{dx^2} + \sin x \cdot \frac{dy}{dx} + \cos x \cdot y = 3 \quad (5.2a)$$

$$y(a) = 1, \quad \left(\frac{dy}{dx}\right)_{x=a} = -1 \quad (5.2b)$$

با قرار دادن  $z = dy/dx$  می توان معادلات را به صورت زیر نوشت.

$$\frac{dz}{dx} = -\sin x \cdot z - \cos x \cdot y + 3 \quad (5.3a)$$

$$\frac{dy}{dx} = z \quad (5.3a)$$

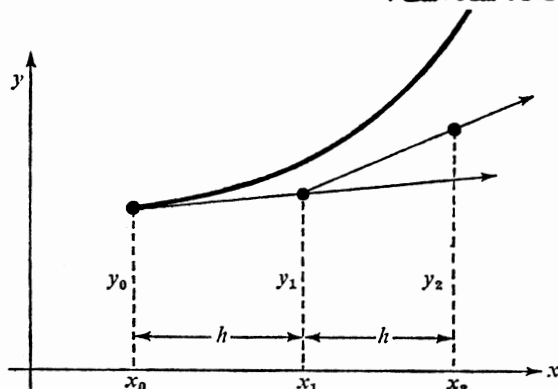
و

$$\begin{aligned} z(a) &= -1 \\ y(a) &= +1 \end{aligned} \quad (5.3b)$$

به مثال (۵.۱) نیز مراجعه کنید. معادلات خیلی شبیه معادله (5.1) بوده اما دو معادله برای مشتق و دو شرط آغازی داریم. آن دسته که با نماد برداری آشنائی دارند در صورتی که به جای  $y, s, f$  مقادیر برداری جایگزین شود خواهیم دید که همان صورت معادلات می‌توانند به‌کار روند. بنابراین، معادلاتی از هر مرتبه که نسبت به مشتقات متعدد خطی باشند می‌توانند به‌همان صورت متعارف معادله (5.1) معرفی شده و روشهای حل توضیح داده شده در زیر به‌کار روند.

روشهای حل عددی علاوه بر طرق گوناگون می‌تواند از فرمول تفاضل — متناهی و سری تیلر بریده شده ناشی گردند. نتایج نشان می‌دهد که تقریب ساخته شده در هر گام خطائی تولید می‌کند. نشان داده خواهد شد که مفید بودن این روشها نه فقط به اندازه این خطاها، بلکه به طریق زیاد شدن آنها، همچنانکه در طول ناحیه انتگرال‌گیری پیش می‌رویم، بستگی دارد. مفهوم سازگاری را که به خطای ناشی شده در هر نقطه ویژه مرتبط می‌گردد، و مفهوم پایداری را که به خطایی که با پیشرفت محاسبه مربوط است بررسی می‌کنیم. به‌رحال، قبل از توجه به ریاضیاتی که در انتخاب فرمول مناسبی وجود دارد، در نظر گرفتن حل یک معادله دیفرانسیل مرتبه اول از نقطه نظر نمودار آموزنده خواهد بود.

معادله (5.1b) مقدار آغازی جواب و معادله (5.1a) مقدار مشتق در هر نقطه را می‌دهد. در صورتیکه بخواهیم منحنی را دنبال کنیم منطقی به نظر می‌رسد که از نقطه معلوم آغازی  $(x_0, y_0)$  شروع کرده و از این نقطه در جهت مماس حرکت نمائیم. چنانچه این خط مستقیم تعقیب شود از منحنی جواب دور می‌شویم، بنابراین بعد از طی فاصله کوچک  $h$  در جهت  $x$  مختصات جدید  $(x_0 + h, y_1)$  محاسبه می‌شود و این نقطه مانند یک نقطه پایه به‌کار می‌رود جهت مماس این نقطه جدید محاسبه شده و گام بعدی در این جهت، نقطه  $(x_0 + 2h, y_2)$  می‌شود. این روند به روش اویلر موسوم بوده و در شکل (۵.۱) نشان داده شده است.



شکل (۵.۱)

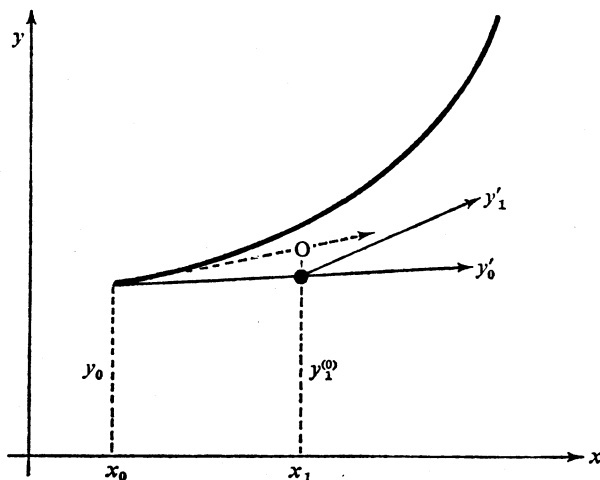
روش اویلر

این شیوه گام به گام را می‌توان تا اینکه تمام ناحیه انتگرال‌گیری را دربر گیرد تکرار کرد. باید توجه داشت که برای سهولت، طول گامها مساوی انتخاب شده‌اند. برای این روش همچنین طول گامهای مختلف  $h$  در گامهای مختلف امکان‌پذیر می‌باشد. از نمودار می‌توان دید که این روش بعید به نظر می‌رسد که بتواند جواب خیلی دقیقی را بدهد، حتی اگر طول گام کوچک باشد، چون جواب تقریبی همیشه در زیر و دور از منحنی از نوع فوق می‌باشد. بهر حال، وسیله یک پیرایش ساده جواب بسیار بهتری می‌تواند بدست آید.

بعد از اولین گام که جواب تقریبی  $y_1$  در نقطه  $x_0 + h$  بدست آمد آنگاه محاسبه مقدار مشتق در این نقطه امکان‌پذیر می‌گردد. حال مقادیر مشتق را در هر دو انتهای فاصله‌داشته و منطقی به نظر می‌رسد که برای انتخاب جهت بهتر از نقطه آغازی، از مقدار متوسط این دو مقدار شروع نمائیم. بنابراین یک شیوه تصحیح با شروع از نقطه آغازی  $(x_0, y_0)$  به کار رفته و با به کارگیری مقدار متوسط جهت مماس تقریب جدیدی برای جواب در نقطه  $x = x_0 + h$  که در شکل (۵.۲) نشان داده شده است بدست می‌آید. این روند پیش‌بینی، آنگاه وسیله تصحیحی تا پایان فاصله می‌تواند ادامه داشته باشد. محاسبات در ذیل خلاصه می‌گردد.

۱- مطابق روش قبل  $y_1^{(0)}$  را پیدا کنید.

$$y_1^{(0)} = y_0 + hf(x_0, y_0) \quad (5.4)$$



شکل (۵.۲) روش اوایلر - دوزنقه‌ای O معرف نقطه  $(x_0 + h, y_1^{(0)})$  است.

۲- مشتق را در نقطه  $(x_0 + h, y_1^{(0)})$  محاسبه نمائید.

۳- مقدار متوسط مشتقات را در انتهای فواصل برای ادامه از  $y_0$  تا تقریب جدید

$y_1^{(1)}$  به کار برید.

$$y_1^{(1)} = y_0 + \frac{h}{2}[f(x_0, y_0) + f(x_0 + h, y_1^{(0)})] \quad (5.5)$$

۴- تصحیحات بیشتری را در این مرحله با به کار بردن آخرین مقدار به منظور دست یافتن تصحیح بعدی می توان به کار برد.

$$y_1^{(r+1)} = y_0 + \frac{h}{2}[f(x_0, y_0) + f(x_0 + h, y_1^{(r)})], \quad r = 1, 2, \dots \quad (5.6)$$

۵- بعد از تعداد کافی از تصحیحات مقدار جدید  $y$  به عنوان نقطه شروع فاصله بعدی می تواند در نظر گرفته شود و گامهای (۴-۱) با اندیسهایی که نمو آنها واحد است تکرار می گردد. این شیوه تا رسیدن به نقطه انتهایی فاصله ادامه پیدا می کند. روش فوق، که به روش اویلر - دوزنقه ای موسوم است، مثال ساده ای از فرمول پیشگو - اصلاحگر بوده که پیش بینی آغازی وسیله روند تکراری تصحیح می گردد. روند تکرار فوق روندی بسیار ابتدایی است و باید توجه داشت که هر روش تکراری متعارف می تواند به جای آن به کار رود.

شکل کلی معادله ای که حل می شود وسیله رابطه زیر بیان می گردد.

$$y_{n+1} = \phi_n + h\beta_{n+1}f(x_n + h, y_{n+1}) \quad (5.7)$$

مقدار  $\phi_n$  معرف قسمتهایی از فرمول است که به مقادیر قبلی بستگی داشته بنابراین در تکرار عوض نمی گردد. بجز وقتی که تابع  $f(x, y)$  طوری است که معادله (5.7) دارای جوابی صریح می باشد، حل تکراری ضروری است و این جواب با نوشتن معادله به صورت

$$y_{n+1} - \phi_n - h\beta_{n+1}f(x_n + h, y_{n+1}) = 0 \quad (5.8)$$

و به کارگیری یکی از روشهای فصل ۲ بدست می آید. شیوه تکرار مستقیم خیلی زیاد به کار می رود، اما روش گیر Gear که بعداً در این فصل بحث خواهد شد، روند تکراری خیلی دقیقی است که به کار می رود.

روشهایی که در عمل به کار می رود مبتنی بر همان اساس روش فوق است، اما اطلاعات چندین مقدار قبلی  $x$  به منظور دست یافتن به دقت بالاتر به کار می رود. رده دیگری از روشها که به طور گسترده ای به کار می رود از نوع رونگه - کوتا می باشد. این روشها مبتنی بر محاسبه تقریبهای مشتقات نه تنها در نقاط انتهایی فاصله بلکه در نقاط میانی نیز می باشد. مهمترین امتیاز این روش عبارتست از اینکه محاسبه، تنها مقادیر در نقطه آغازی را به کار میگیرد و اطلاعات قبلی استفاده و یا ذخیره نمی شود.

### ۵.۳ روشهای پیشگو - اصلاحگر

#### ۵.۳.۱ صورت کلی معادلات

روشهای پیشگو - اصلاحگر در کاربرد معمولی مبتنی بر اطلاعات چندین نقطه

قبلی است ذخیره تقریبهای جواب و مشتقات آن طوریکه در محاسبات بعدی به کار رود ضروری است. بنابراین بایستی توجه خاص به محاسبه چندین مقدار آغازی داشت زیرا مقادیر گذشته در آن مرحله موجود نمی باشد. به هر حال، ابتدا هم خود را در مسئله اصلی که انتخاب فرمول مناسب است متمرکز خواهیم کرد.

ناحیه انتگرال گیری به فواصل مساوی  $h$  تقسیم می شود بنابراین، برای جواب در فاصله  $a \leq x \leq b$ ، داریم.

$$h = (b - a)/N \quad (5.9a)$$

$$x_n = a + nh, \quad n = 0, 1, \dots, N \quad (5.9b)$$

تشخیص بین جواب واقعی، که با  $y(x_n)$  و جواب تقریبی که با  $y_n$  نشان داده می شود حائز اهمیت می باشد. در حالت اول یک تابع تعریف شده برای تمام مقادیر  $x$  ( $a \leq x \leq b$ ) و در حالت دوم یک مجموعه متناهی از مقادیر  $y_n$  ( $n = 0, 1, \dots, N$ ) داریم مفهوم  $f_n$  برای بیان  $f(x_n, y_n)$  به کار خواهد رفت.

گرایش معمول برای بدست آوردن فرمول عبارتست از توجه به مسئله، مانند یکی از روشهای انتگرال گیری تقریبی و به کار بردن روشهای تفاضل - متناهی برای ایجاد فرمول. اگر از معادله دیفرانسیل (5.1a) در فاصله  $x_n$  و  $x_{n+k}$  انتگرال بگیریم داریم

$$y(x_{n+k}) - y(x_n) = \int_{x_n}^{x_{n+k}} f(x, y) dx \quad (5.10)$$

این انتگرال مستقیماً قابل حل نمی باشد زیرا  $y$  در زیر علامت انتگرال آمده است فرمولهای متعددی وسیله محاسبات تفاضل - متناهی در کتابهایی نظیر Redish (1961) یا Modern Computing Methods (1961) آورده شده است که در اینجا دنبال نخواهد شد.

فرمولی از این نوع که غالباً "به کار می رود عبارتست از فرمول باز یا بسته نیوتن-کاتس که به ترتیب متناظر با فرمول پیشگو و اصلاحگر می باشد. تعدادی از مثالهای ساده این فرمول در جدول (۵.۱) داده شده است فرمول دیگری که اغلب به آن مراجعه خواهیم کرد عبارتست از فرمول Adams-Bashforth و Adams-Moulton، مثالهای ساده ای در جدول (۵.۲) نیز آورده شده است.

یافتن فرمول از نقطه نظر کلی تر حائز اهمیت است زیرا، اساسی را مشخص می کند که برای مسائل متعدد به کار می رود. روش عمومی عبارتست از انتخاب فرمولی شامل تعدادی از پارامترها که به طور اختیاری انتخاب می شوند طوریکه در خاصیت ریاضی یا محاسبه ای مطلوبی صدق نماید آنگاه می توان مجموعه ای از شرایط که باید برقرار باشند در نظر گرفت، و این شرایط مقادیر قابل قبول پارامترها را مشخص می کند. در این حالت

اطلاعات موجود مشتمل بر مقادیر محاسبه شده جواب و مشتقات آن در رشته‌ای از نقاط می‌باشد. شکل انتخابی برای فرمول انتگرال‌گیری ترکیب خطی از این مقادیر خواهد بود.

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r y_{n+r} - h \sum_{r=0}^k \beta_r f_{n+r} = 0 \quad (5.11)$$

که در آن  $\alpha_r$  و  $\beta_r$  ضرائب ثابت بوده که برای دست یافتن به بهترین تقریب انتخاب می‌گردند. از آنجائیکه اندازه ضرائب به وسیله ضرب این معادله در عدد ثابت اختیاری می‌تواند تغییر کند برای سهولت در تجزیه و تحلیل بعدی ضرائب را بوسیله تقسیم به  $\alpha_k$  استاندارد می‌نمائیم. لذا، ضریب  $\alpha_k$  همیشه واحد گرفته می‌شود. توجه کنید تمام مقادیر  $y_{n+r}$  ( $r=0, 1, \dots, k-1$ ) مقادیر محاسبه شده قبلی هستند که ذخیره نیز شده‌اند و بلافاصله برای محاسبه موجود می‌باشند. بنابراین، هر فرمولی که در آن  $\beta_k=0$  قادر به محاسبه  $y_{n+k}$  به‌طور صریح می‌گردد. این فرمولها به نامهای متعدد از قبیل فرمول صریح، باز یا پیشگو نامیده می‌شود. درحالتیکه  $\beta_k \neq 0$  مقدار  $y_{n+k}$  نیز در  $f_{n+k}=f(x_{n+k}, y_{n+k})$  رخ می‌نماید که به صورت غیر خطی بوده و بنابراین، نیازمند عمل تکرار خواهد بود. این فرمول ضمنی، بسته، یا اصلاحگر نامیده می‌گردد. ضرائب  $\alpha_r$  و  $\beta_r$  طوری انتخاب می‌شود که دقت و پایداری برقرار گردد.

### ۵.۳.۲ ■ دقت

یکی از خواص مهم فرمول عبارتست از اینکه خطا، وسیله کاربرد تقریب در یک نقطه ویژه ارائه می‌گردد. این خطا نه فقط بمختصات نقطه موردنظر، بلکه به مشتق آن نیز بستگی دارد. بنابراین، بیان اینکه کدام فرمول نسبت به دیگری دقیق‌تر است نسبتاً "مشکل می‌باشد. راهی که اغلب برای تعریف دقت به‌کار می‌رود عبارتست از جانشین کردن مقادیر متناظر با جواب واقعی در فرمول چندگامی (5.11) و بسط سری تیلر هر جمله. آنگاه مرتبه دقت به وسیله کمترین توان  $h$  که دارای ضریب غیر صفر می‌باشد مشخص می‌گردد. در صورتی که اولین جمله‌ای که حذف نشده است شامل توان  $h^{p+1}$  باشد، آنگاه فرمول از مرتبه  $p$  گفته می‌شود ضروری است که مرتبه دقت حداقل یک باشد. و فرمولی که در این شرایط صدق کند سازگار گفته می‌شود. مطابق این تعریف از دقت، ضرائب طوری باید انتخاب گردند که حتی‌الامکان  $p$  بزرگ باشد، یعنی توانهای بیشتری از  $h$  باید ضریب صفر داشته باشند.

به‌عنوان مثال، فرمول صریحی که فقط برای سه نقطه به‌کار می‌رود در نظر گرفته و ضرائب طوری انتخاب خواهند شد که فرمولی با بیشترین دقت بدست آید. گرچه، نشان



داده خواهد شد که فرمول ایجاد شده به علت اینکه قویا " ناپایدار است از نظر محاسباتی کاربرد ندارد ، خطاها گام به گام ، با پیشرفت محاسبات ، با الگوی غیر قابل کنترلی افزایش پیدا می کنند . فرمولی که در نظر گرفته می شود عبارتست از :

$$y_{n+2} + \alpha_1 y_{n+1} + \alpha_0 y_n - h[\beta_1 f_{n+1} + \beta_0 f_n] = 0 \quad (5.12)$$

بطوریکه با جاگذاری مقادیر جواب واقعی ، فرمول خطا بدست می آید .

$$y(x_{n+2}) + \alpha_1 y(x_{n+1}) + \alpha_0 y(x_n) - h[\beta_1 f(x_{n+1}, y(x_{n+1})) + \beta_0 f(x_n, y(x_n))] = E_{n+2} \quad (5.13)$$

بسطهای سری تیلر برای جملات متعدد عبارتند از :

$$y(x_{n+2}) = y(x_n) + 2hy'(x_n) + \frac{4h^2}{2}y''(x_n) + \frac{8h^3}{6}y'''(x_n) + \frac{16h^4}{24}y^{(iv)}(x_n) + \dots \quad (5.14a)$$

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + hy'(x_n) + \frac{h^2}{2}y''(x_n) + \frac{h^3}{6}y'''(x_n) + \frac{h^4}{24}y^{(iv)}(x_n) + \dots \quad (5.14b)$$

$$y(x_n) = y(x_n) \quad (5.14c)$$

$$f[x_{n+1}, y(x_{n+1})] = y'(x_{n+1}) = y'(x_n) + hy''(x_n) + \frac{h^2}{2}y'''(x_n) + \frac{h^3}{6}y^{(iv)}(x_n) + \dots \quad (5.14d)$$

$$f[x_n, y(x_n)] = y'(x_n) \quad (5.14e)$$

حال ، جملات برحسب  $\alpha_r$  و  $\beta_r$  طوری انتخاب می گردند که جملات با مرتبه پائین ترنسبت به  $h$  دارای ضریب صفر باشد . بدین ترتیب ضریب  $y(x_n)$  در صورتی صفر خواهد بود که  $1 + \alpha_1 + \alpha_0 = 0$  . در این راه چهار معادله سازگار بدست می آید که قابل حل برای چهار مجهول می باشد .

$$\begin{aligned} 1 + \alpha_1 + \alpha_0 &= 0 & 2 + \frac{\alpha_1}{2} - \beta_1 &= 0 \\ 2 + \alpha_1 - \beta_1 - \beta_0 &= 0 & \frac{4}{3} + \frac{\alpha_1}{6} - \frac{\beta_1}{2} &= 0 \end{aligned} \quad (5.15)$$

این معادلات دارای جوابهای

$$\begin{aligned} \alpha_1 &= 4 & \alpha_0 &= -5 \\ \beta_1 &= 4 & \beta_0 &= 2 \end{aligned} \quad (5.16)$$

می باشد و این ضرائب خطائی از مرتبه  $h^4$  می دهد ( به مثال ۵.۵ نیز مراجعه کنید ) .

### ۵.۳.۳ ■ پایداری

موضوع پایداری در قسمت ( 5.5 ) با تفصیلات بیشتر مورد بحث قرار گرفته است اما آشکارا می توان دید که اصرار به خواستن دقت زیاد ، همانند مثال فوق از نقطه نظر پایداری می تواند به نتایج خیلی بدی منتهی گردد . در حقیقت این مطلب تاییدی خواهد بود که در روندهای عددی بایستی همواره راهی که خطاها سرتاسر روند بزرگ

می‌شوند مانند دقت هر واحد محاسبه‌ای در نظر گرفته شوند. جهت توضیح این مطلب

$$\frac{dy}{dx} = 0 \quad (5.17a)$$

$$y(0) = 1 \quad (5.17b)$$

که به ازای تمام مقادیر  $x$  دارای جواب  $y = 1$  است را در نظر می‌گیریم. در صورتیکه برای معادله ساده‌ای از این نوع روش عددی به کار نمی‌رود، انتظار داریم که این روش برای حل این معادله مناسب باشد.

معادله تفاضل - متناهی (5.12) دارای شکل

$$y_{n+2} + 4y_{n+1} - 5y_n = 0 \quad (5.18)$$

بوده از آنجائیکه یک معادله خطی است به سادگی قابل حل می‌باشد. بحث خوبی از حل معادلات تفاضل - متناهی در (Goldberg (1958 موجود می‌باشد، اما برای هدف ما چند نتیجه ساده کفایت خواهد کرد. حل معادله (5.18) به وسیله جانشین کردن یک جواب آزمایشی  $y_n = A(z)^n$  که به معادله چند جمله‌ای کمکی منتهی می‌گردد قابل محاسبه می‌باشد. اگر ریشه‌های چند جمله‌ای کمکی متمایز باشند، مقادیر  $z$  را برای  $y_n$  که در معادله تفاضل - متناهی صدق می‌کند می‌دهد. در این حالت معادله کمکی با جایگذاری به صورت

$$Az^n[z^2 + 4z - 5] = 0 \quad (5.19)$$

بدست می‌آید، که دارای دو جواب با معنی  $z_1 = 1$  و  $z_2 = -5$  می‌باشد. کلیه جوابهای معادله تفاضلی عبارتست از:

$$\begin{aligned} y_n &= A_1(z_1)^n + A_2(z_2)^n \\ &= A_1(+1)^n + A_2(-5)^n \end{aligned} \quad (5.20)$$

مقادیر  $A_1$  و  $A_2$  به کمک شرایط آغازی پیدا می‌شوند و در این حالت، در حدود دقت کامپیوتر تقریباً  $A_1$  مساوی واحد و  $A_2$  مساوی صفر خواهد شد. بدین ترتیب، اولین جمله متناظر با جواب بوده اما دومین جمله، جمله‌ای است کاذب که دارای بیشترین خواص غیرقابل قبول می‌باشد. چنین جملات کاذبی همواره زمانیکه روشهای گام به گام به منظور افزایش دقت طرح به کار می‌رود رخ خواهد داد. در این حالت بزرگی جمله کاذب با ضربی از 5 در هر گام افزایش پیدا می‌کند، بنابراین حتی اگر  $A_2$  کوچک باشد این جمله تدریجاً به جواب واقعی غالب می‌گردد. برای مثال، بعد از فقط 10 گام جمله  $(z_2)^n$  تقریباً برابر  $10^7$  شده در صورتیکه در آغاز اگر  $A_2$  کمتر از  $10^{-7}$  باشد جمله اضافی به بزرگی جمله واقعی میرسد و از این نقطه حائز اهمیت می‌باشد. بدیهی است جائیکه فرمول جملات کاذب معرفی کند باید بلافاصله این جملات

از بین بروند و شرایطی که این خاصیت را مطمئن سازد در قسمت (۵.۵) مورد بحث قرار گرفته است. عدم پایداری قوی در معادله فوق نشان داده شده و بوسیله جمله مشتق در نقطه  $x_{n+2}$  بسادگی قابل حذف می باشد اما دقت افزایش پیدا نمی کند. این عمل چهار معادله با پنج مجهول را داده که در آن یک مجهول به صورت پارامتر آزاد در نظر گرفته شده که به منظور دست یافتن به خواص پایداری خوب مطابق ذیل انتخاب می گردد. مجموعه معادلات به صورت زیر خواهد بود.

$$1 + \alpha_1 + \alpha_0 = 0 \quad 2 + \frac{\alpha_1}{2} - 2\beta_2 - \beta_1 = 0 \quad (5.21)$$

$$2 + \alpha_1 - \beta_2 - \beta_1 - \beta_0 = 0 \quad \frac{4}{3} + \frac{\alpha_1}{6} - 2\beta_2 - \frac{\beta_1}{2} = 0$$

تمام ضرائب به صورت جملاتی از یک ضریب تنها، مانند  $\alpha_0$ ، بیان می گردد و آنگاه این ضریب به منظور دست یافتن به پایداری انتخاب خواهد شد.

$$\begin{aligned} \alpha_1 &= -1 - \alpha_0 & \beta_2 &= \frac{5}{12} + \frac{\alpha_0}{12} \\ \alpha_0 &= \alpha_0 & \beta_1 &= \frac{2}{3} - \frac{2}{3}\alpha_0 \\ \beta_0 &= -\frac{1}{12} - \frac{5}{12}\alpha_0 \end{aligned} \quad (5.22)$$

با به کارگیری جواب آزمایشی  $A(z)^n$  مانند قبل معادله کمکی زیر بدست می آید.

$$z^2 - (1 + \alpha_0)z + \alpha_0 = 0 \quad (5.23)$$

که دارای جوابهای  $z = 1$  یا  $z = \alpha_0$  است.

به منظور اطمینان از اینکه با افزایش  $n$  جواب کاذب افزایش پیدا نمی کند به ناحیه

$-1 \leq \alpha_0 < +1$  نیازمند هستیم و امکان اینکه چندین فرمول پایدار را بدهد وجود دارد.

تعدادی مثال در ذیل داده شده است.

$\alpha_0$	-1	0
$\alpha_1$	0	-1
$\beta_0$	$\frac{1}{3}$	$-\frac{1}{12}$
$\beta_1$	$\frac{4}{3}$	$\frac{8}{12}$
$\beta_2$	$\frac{1}{3}$	$\frac{5}{12}$

(5.24)

اولین ستون قانون سیمپسون Simpson و دومین ستون یکی از فرمولهای ضمنی Adams-Moulton است که سیمائی از روش Nordsieck در شکلی پیراسته می باشد. باید توجه داشت که این گرایش با مطالعه مسئله ساده تعریف شده به وسیله (5.17)

توسعه یافته است. هر طرح تفاضل - متناهی که ناپایدار باشد در کاربرد معمولی، برای این مثال مناسب نمی باشد. طرحی را قویا "ناپایدار گوئیم، که در آن هر ریشه معادله کمکی دارای قدر مطلق بزرگتر از واحد بوده، یا هر ریشه مکرر دارای قدر مطلق مساوی

واحد باشد. بهرحال، حتی اگر توجه خود را محدود به طرحهائی نمائیم که قویا" ناپایدار نباشند طرحهای دیگری موجود هستند که فقط بهطور ضعیف پایدار می باشند. برای مسائل معینی نتایج رضایت بخشی می تواند بدست آید اما برای سایر مسائل روشها نباید به کار رود این قسمتها با تفصیلات و بحث بیشتر در قسمت ۵.۵.۳ ارائه شده اند (همچنین به مثال ۵.۵ مراجعه شود).

#### ۵.۳.۴ ■ روشهای محاسبه

اگرچه بعضی مواقع در نشان دادن عامل موثر در انتخاب ضرائب وسیله استفاده کننده وقت صرف می شود، در حالت کلی، مهارت شخصی در به کارگیری روش، موثر خواهد بود. در نمایش یک روش چندگامی مانند روش پیشگوی Adams-Bashforth و روش اصلاحگر Adams-Moulton گامهای متعدد موجود می باشد.

۱- در شروع روند روشی برای یافتن چند مقدار آغازی لازم است، چون یک روش چند گامی نوعی، مقادیر را در چندین نقطه متوالی به کار می برد و در ابتدا فقط یک مقدار موجود است.

۲- فرمول پیشگو برای بدست آوردن اولین تخمین مقدار جدید  $y$  به کار می رود.

$$y_{n+4}^{(0)} = y_{n+3} + \frac{h}{24}[55f_{n+3} - 59f_{n+2} + 37f_{n+1} - 9f_n] \quad (5.25)$$

۳- مقدار پیش بینی شده جهت تعیین ضریب زاویه محاسبه می گردد.

$$f_{n+4}^{(0)} = f(x_{n+4}, y_{n+4}^{(0)})$$

۴- یک فرمول اصلاحگر به طور تکراری به کار می رود.

$$y_{n+4}^{(r+1)} = y_{n+3} + \frac{h}{24}[9f_{n+4}^{(r)} + 19f_{n+3} - 5f_{n+2} + f_{n+1}] \quad r = 0, 1, \dots \quad (5.26)$$

۵- بعد از کامل شدن عمل تکرار، گامهای ۴-۲، با نمونددیسهها به اندازه یک واحد، جهت یافتن مقدار دیگر  $y$  تکرار شده و این روند تا رسیدن به پایان فاصله انتگرال گیری ادامه می یابد.

مسئله یافتن مقادیر آغازی برای چندگامی در طرحهای مختلف به راههای متعدد حل شده است. روش بسط سری تیلر برای چندین گام می تواند به کار رود، اما این بیشتر برای محاسبه دستی مناسب است تا کاربرد در کامپیوتر. (مثال ۵.۲ را ببینید) روش دیگر عبارتست از کاربرد طرح گام - ساده اوپلر دوزنقه ای با اندازه گام کوچکتر از طرح انتگرال گیری اصلی طوریکه دقت قابل مقایسه تامین گردد. (مثال ۵.۴ را ببینید) یا روشی از رونگه - کوتا که در قسمت ۵.۴ توضیح داده شده که برای طرح تک گامی مناسب

می باشد به ویژه طرح رونگه - کوتا - مرسن Runge-Kutta-Merson معیاری را خواهد داد که وسیله آن می توان خطائی که در گامهای انتگرال گیری آغازی به اندازه کافی کوچک باشد کنترل نمود. روشهای خودکار Nordsieck و Gear مذکور در قسمت (۵.۶)، یک سری از روشهای چندگامی با مراتب مختلف را به کار می برد، طوریکه روند از یک طرح گام - ساده شروع شده و برای رسیدن به مرتبه مورد نیاز زمانیکه نقاط بعدی پیدا می شود یک سری فرمولهای مختلف را می سازد.

توجه در طرح روند شروع، به منظور اطمینان از اینکه دقت حداقل معادل دقت طرح انتگرال گیری اصلی باشد، امریست ضروری. از آنجائیکه طرح اصلی معمولاً شامل توان خیلی بالائی از  $h$  در جمله خطا است. این بدان معنی است که روشهای شروع بایستی مبتنی بر کاهش بیشتر اندازه گام باشد. حال اینکه چطور اصلاحگر بایستی به کار رود. باید بررسی شود. ساده ترین گرایش عبارتست از ادامه تکرار برای هر چند دفعه به منظور اطمینان از دقت کافی، عملاً، این بدین معنی است که تفاضل بین تکرارهای متوالی از مقدار کوچک مشخص کوچکتر گردد. البته، داشتن روند همگرا و شرایطی که همگرایی را مطمئن سازد ضروری است و بسهولت می توان آن را بدست آورد. شکل کلی معادله اصلاحگر عبارتست از:

$$y_{n+k} = h\beta_k f(x_{n+k}, y_{n+k}) + \phi_{n+k-1} \quad (5.27)$$

که در آن  $\phi_{n+k-1}$  شامل تمام جملاتی است که قبلاً مقادیر معلومی را دارند و بنابراین در اثناء روند تکرار تغییر نمی کنند معادله تکرار به صورت

$$y_{n+k}^{(r+1)} = h\beta_k f(x_{n+k}, y_{n+k}^{(r)}) + \phi_{n+k-1}, \quad r = 0, 1, \dots \quad (5.28)$$

خواهد بود و ما به خطائی که به صورت

$$\begin{aligned} e_{n+k}^{(r+1)} &= y_{n+k} - y_{n+k}^{(r+1)} \\ &= h\beta_k [f(x_{n+k}, y_{n+k}) - f(x_{n+k}, y_{n+k}^{(r)})] \end{aligned} \quad (5.29)$$

داده شده باشد توجه داریم.

اگر چه برای همگرایی شرایط خیلی پیچیده ای می توان تعریف کرد اما در صورتیکه  $f(x, y)$  به ویژه نسبت به  $y$  مشتق پذیر باشد امکان یافتن یک شرط ساده که برای همگرایی کافی باشد موجود است. با به کار بردن قضیه مقدار میانگین حساب دیفرانسیل داریم.

$$f(x, y_1) - f(x, y_2) = (y_1 - y_2) \frac{\partial f}{\partial y}(x, \zeta) \quad (5.30)$$

که در آن  $\zeta$  در فاصله  $(y_1, y_2)$  قرار گرفته است. در ناحیه روند انتگرال گیری  $K$  را مساوی  $K = \max |\partial f / \partial y|$  قرار میدهم. آنگاه

$$\begin{aligned}
 |e_{n+k}^{(r+1)}| &= h |\beta_k| \left| \frac{\partial f}{\partial y} \right| |y_{n+k} - y_{n+k}^{(r)}| \\
 &\leq hK |\beta_k| |e_{n+k}^{(r)}| \\
 &\leq [(hK) |\beta_k|]^{r+1} |e_{n+k}^{(0)}|
 \end{aligned} \tag{5.31}$$

در صورتیکه  $hK|\beta_k| < 1$  خطا در هر تکرار نقصان پیدا کرده و زمانی که  $r$  به سمت بینهایت میل کند دارای حد صفر می‌گردد. بنابراین شرط مطلوب برای همگرایی، به‌ازای مقادیر  $x$  و  $y$  که در رشته تکرار رخ می‌دهد، عبارتست از:

$$h |\beta_k| \left| \frac{\partial f}{\partial y} \right| < 1 \tag{5.32}$$

بدین ترتیب، اگر ماکزیمم مقدار  $|\partial f / \partial y|$  را بدانیم یک اندازه مناسب برای  $h$  می‌توان انتخاب کرد.

بایستی توجه داشت که ما نه تنها با مقدار  $\partial f / \partial y$  در حوزه جواب بلکه با مقدار آن در هر ناحیه مقادیری که روند تکرار بایستی به آن برسد سروکار داریم. البته، این ناحیه بعدی می‌تواند خیلی بزرگتر از ناحیه جوابها باشد.

همچنین باید در نظر بگیریم که زمان لازم برای انجام چندین تکرار چه میزان می‌باشد. زمانیکه محاسبه مشتق مورد نظر باشد (اغلب این حالت است) زمان لازم برای دوبرابر تعداد تکرارها با زمان لازم برای دو برابر تعداد گامها با نصف اندازه گام  $h$  مساوی است. خطای برشی یک فرمول به توان  $h$  بستگی دارد، بنابراین کاهش اندازه گام، خطا را در یک الگوی قوی‌تر خواهد کاست.

در صورتیکه فرمول به کار رفته در معادله (5.25) را که دارای جمله خطائی به صورت  $(\xi_1) h^5 f^{IV} (251/720)$  است در نظر بگیریم، تنصیف فاصله، خطا را با عاملی در حدود 32 در هر مرحله کاهش خواهد داد. افزایش دو خطا این عامل را به 16 تقلیل می‌دهد. به هر حال، فرمول اصلاحگر دارای خطائی است به صورت  $(\xi_2) h^5 f^{IV} (-19/720)$ ؛ طوریکه اگر اصلاحگر برای همگرایی به کار می‌رفت کاهش در خطا با مقایسه فرمول پیشگو در یک عامل از مرتبه 13  $\approx \frac{251}{720}, \frac{720}{19}$  خواهد بود. بدیهی است، که تنصیف گام با عامل 16 مرجح است. برای بیشتر فرمولها نتایج مشابهی نتیجه می‌گردد. بنابراین روش تکرار برای همگرایی در حالت کلی اقتصادی نمی‌باشد.

تزکیه‌ای برای طرح محاسبه‌ای با به کار بردن پیشگو و اصلاحگر، که فایده آن نیز به اثبات رسیده است، وجود دارد. یک پیشگو و اصلاحگر با مرتبه جمله خطای یکسان انتخاب می‌گردد و بنابراین یک ترکیب خطی از مقدار پیش‌بینی شده و مقدار اصلاح شده می‌تواند برای کاهش خطا به کار رود. دلیلی برای این روند در زیر آورده شده است، اما باید توجه داشت که مطالعه دقیق این مسائل خارج از حوصله این کتاب می‌باشد.

به عنوان مثالی از این روش، معادلهٔ پیشگو (5.25) همراه با معادله اصلاحگر (5.26) به کار خواهد رفت. اگر این معادلات تفاضل - متناهی برای جواب واقعی به کار رود خواهیم داشت.

$$y(x_{n+4}) = y(x_{n+3}) + \frac{h}{24}[55f(x_{n+3}, y(x_{n+3})) - 59f(x_{n+2}, y(x_{n+2})) + 37f(x_{n+1}, y(x_{n+1})) - 9f(x_n, y(x_n))] + \frac{251}{720}h^5 f^{IV}(\zeta_1, y(\zeta_1)) \quad (5.33)$$

و

$$y(x_{n+4}) = y(x_{n+3}) + \frac{h}{24}[9f(x_{n+4}, y(x_{n+4})) + 19f(x_{n+3}, y(x_{n+3})) - 5f(x_{n+2}, y(x_{n+2})) + f(x_{n+1}, y(x_{n+1}))] - \frac{19}{720}h^5 f^{IV}(\zeta_2, y(\zeta_2)) \quad (5.34)$$

که در آن  $\zeta_1$  و  $\zeta_2$  مقادیری از  $x$  در فاصله  $[x_n, x_{n+4}]$  می باشند. روشی که به کار می رود به دو فرض بستگی دارد و با انحراف از این دو ممکن است روش رضایت بخش نگردد. بدو فرض شده است که  $f^{IV}(\zeta, y(\zeta))$  در فاصله داده شده ثابت است بنابراین جملات خطا فقط با مضارب ثابتی با هم فرق دارند. خطای موجود در این فرض برای یک تابع خوش رفتار در فاصله کوتاه کوچک خواهد شد. همچنین، اولین پنج جمله در سمت راست وسیله مقادیر محاسبه شده در نقاط متناظر زمانیکه  $y_{n+4}$  محاسبه می شود جانشین می گردد. بدین ترتیب، جمله خطای دو معادله فوق تنها در صورتی خطای واقعی را ارائه خواهد کرد که مقادیر به کار رفته در معادله تفاضل - متناهی به طور تصادفی درست باشند.

اساس روش عبارتست از به کارگیری دو معادله به منظور حذف خطای معرفی شده به صورت جمله  $h^5$ ، اما خواننده بایستی فرض نماید که هر دو در غیاب خطای انباشتگی و طبیعت تقریبی مفروضات می باشند. بعنوان مثال، اگر مقادیر پیش بینی و اصلاح شده به ترتیب  $y_{n+4} = 3.195$  و  $y_{n+4} = 3.141$  باشند آنگاه

$$3.195 = y_{n+3} + \frac{h}{24}[55f_{n+3} - 59f_{n+2} + 37f_{n+1} - 9f_n] \quad (5.35)$$

$$3.141 = y_{n+3} + \frac{h}{24}[9f_{n+4} + 19f_{n+3} - 5f_{n+2} + f_{n+1}]$$

حال معادلات (5.33) و (5.34) به صورت زیر خواهد بود.

$$y(x_{n+4}) \approx 3.195 + \frac{251}{720}E$$

$$y(x_{n+4}) \approx 3.141 - \frac{19}{720}E \quad (5.36)$$

حال حذف  $E$  امکان پذیر می گردد.

$$\begin{aligned}(19 + 251)y(x_{n+4}) &= 19 \times 3 \cdot 195 + 251 \times 3 \cdot 141 \\ y(x_{n+4}) &= 3 \cdot 145\end{aligned}\quad (5.37)$$

آنگاه در هرگام روند سه مرحله پیش‌بینی تصحیح و پیشرفت قبل از حرکت به‌گام دیگر انجام می‌گردد.

## ۵.۴ روشهای رونگه - کوتا

### ۵.۴.۱ تعدادی فرمول نمونه‌ای رونگه - کوتا

روشهای قبلی مقادیر تابع و مشتقات آن را در چندین نقطه قبلی به‌کار گرفت. از آنجائیکه در این حالات مقادیر قبلی موجود نمی‌باشند، این عمل در شروع روش و کاهش فاصله ایجاد مشکلاتی می‌نماید. روشهای رونگه - کوتا، تمام مقادیر تابع و مشتق آن را که در شروع از یک نقطه آغازی در هرگام محاسبه‌ای احتیاج است ایجاد می‌نماید. بدین‌ترتیب این روشها برای شروع حل یا تغییر اندازه گام ایده‌آل می‌باشند. اما نقاط ضعیفی نیز دارند که نیازمند به محاسبه چندین مشتق در هرگام می‌باشند. نحوه یافتن فرمول رونگه - کوتا به‌علت طولانی بودن نشان داده نمی‌شود، اما برای نشان دادن دلیل طرح و شیوه محاسبه‌ای یک مثال نمونه به‌کار خواهد رفت.

طرح معمول مرتبه - چهارم به‌وسیله معادلات زیر داده شده است که برای سادگی اندازه گام ثابت فرض می‌گردد ( به‌مثال ۵.۶ مراجعه شود ). در یک طرح با تفصیل بیشتر، اندازه گام با پیشروی انتگرال‌گیری به‌منظور رسیدن به معیار دقت تغییر می‌یابد.

$$\begin{aligned}k_1 &= hf(x_n, y_n) \\ k_2 &= hf(x_n + h/2, y_n + k_1/2) \\ k_3 &= hf(x_n + h/2, y_n + k_2/2)\end{aligned}\quad (5.38)$$

$$\begin{aligned}k_4 &= hf(x_n + h, y_n + k_3) \\ y_{n+1} &= y_n + \frac{1}{6}(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)\end{aligned}\quad (5.39)$$

از آنجائیکه  $dy/dx = f(x, y) \approx \Delta y/h$  می‌توان دید که  $k_r$  تخمینهای نمو  $y$  را در نقطه پایانی سمت چپ، دوبار در نقطه میانی و یک بار در نقطه پایانی سمت راست معرفی می‌کند. در هر محاسبه تمام تخمینهای قبلی نمو،  $k_r$  موجود بوده و می‌تواند برای محاسبه مقدار  $y$  در  $f(x, y)$  به‌کار رود. یک مقدار وزین از  $y$  افزایش حاصل پیدا کرده آنگاه به‌منظور یافتن جواب بعدی به مقدار قبلی اضافه می‌گردد.

در فرمول فوق در هر طرف راست تنها یک  $k_r$  ظاهر می‌شود که آنرا فرمولی برای کاربرد در ماشین - رومیزی ممکن می‌سازد. اما از آنجائیکه  $k_r$  در ترکیبات مختلف در سمت راست می‌تواند به‌کار رود چندین فرمول به‌صورت کلی



$$k_r = h_n f(x_n + \alpha_r h_n, y_n) + \sum_{s=1}^{r-1} \beta_{rs} k_s \quad (5.40)$$

موجود می باشد .

توجه : اندیس  $n$  برای مشخص ساختن تغییرپذیری اندازه گام ، در صورت لزوم ، در هر گام می باشد .

یکی از مشکلات ناشی از کاربرد فرمول رونگه - کوتا عبارتست از اینکه جمله خطا خیلی پیچیده است و برای تخمین خطای برشی یا بیان اندازه گام به سهولت نمی توان آنرا به کار برد . بهر حال ، روشی که برای به کار بردن تقریب ساده به منظور رسیدن به تقریبی از خطا که بتواند برای تغییر دادن اندازه گام به کار رود طراحی شده است . این روش ، که به روش رونگه - کوتا - مرسن Runge-Kutta-Merson معروف است ، یک محاسبه مشتق اضافی به کار برده و زمانیکه این تابع مشتق نسبت به  $x$  و  $y$  خطی باشد یک تخمین خطای دقیق تولید می کند . اگر اندازه گام به اندازه کافی کوچک باشد خطی بودن مشتق تقریب منطقی خواهد بود .

معادلات روش رونگه - کوتا - مرسن عبارتست از :

$$\begin{aligned} k_1 &= hf(x_n, y_n) \\ k_2 &= hf(x_n + h/3, y_n + k_1/3) \\ k_3 &= hf(x_n + h/3, y_n + k_1/6 + k_2/6) \end{aligned} \quad (5.41)$$

$$\begin{aligned} k_4 &= hf(x_n + h/2, y_n + k_1/8 + 3k_3/8) \\ k_5 &= hf(x_n + h, y_n + k_1/2 - 3k_3/2 + 2k_4) \\ y_{n+1} &= y_n + \frac{1}{6}[k_1 + 4k_4 + k_5] \end{aligned} \quad (5.42)$$

بایستی توجه داشت که هردوی این فرمولها و معادله قبلی (5.38) دارای یک جمله خطا از مرتبه  $h^5$  بوده ، اما در این حالت یک مشتق اضافی باید محاسبه شود . تخمین خطا وسیله

$$E \approx \frac{1}{30}[2k_1 - 9k_3 + 8k_4 - k_5] \quad (5.43)$$

داده می شود . در صورتیکه  $f(x, y) = Ax + By + C$  این تخمین برابر مقدار دقت خواهد بود .

دقت یک فرمول معمولاً به صورت جملاتی از بسط سری تیلر تعریف می شود ، مانند فرمول پیشگو - اصلاحگر ، اما در این حالت به بسطی از جملات دو متغیر  $x$  و  $y$  نیاز می باشد . مرتبه دقت دوباره وسیله اولین توان  $h$  غیر صفر در بسط تعیین می گردد . تفصیلات این محاسبات در Conte (1965) و Bull (1966) موجود می باشد .

## ۵.۴.۲ پایداری

خواص پایداری فرمول رونگه - کوتا با تعریف قبلی نسبتاً متفاوت است ، زیرا

روشهای رونگه-کوتا جوابهای کاذب تولید نمی‌کند. در روشهای چندگامی این جوابهای کاذب باید به‌صورت یک مقدار قابل اغماض برای جواب باشد، اما این مسئله در روشهای رونگه-کوتا به‌سادگی دقت تفاضل-متناهی است که جواب تقریبی از جواب واقعی را پیدا می‌کند. ناپایداری به‌صورت ناپایداری جزئی نامیده می‌شود. زیرا کاهش در اندازه  $h$  ناپایداری را حذف خواهد کرد، اگر چه ممکن است کاهش  $h$  برای اندازه مورد نیاز اقتصادی نباشد. زمانی این ناپایداری خیلی واضح می‌گردد که جواب واقعی با تابع نمائی کاهش یابد. این عمل منجر به تبدیل یک جواب تفاضل-متناهی افزایشی با انتخاب اندازه خیلی بزرگ از  $h$  می‌گردد. معمولاً "محدودیت  $h$  شکل زیر را دارد،

$$h \left| \frac{\partial f}{\partial y} \right| < K$$

که در آن  $K$  مقداری است بین 2.0 و 2.8. این ناپایداری زمانی یک مسئله خواهد شد که یک جزء غالب را ایجاد کند و این موجب تغییر یک جزء توانی نزولی به یک جواب تفاضل-متناهی افزایشی شود. همچنین زمانی که حل مجموعه‌ای از معادلات موردنظر باشد ناپایداری مورد توجه قرار می‌گیرد زیرا باید معیار پایداری جزئی برای هر جزء صادق گردد، که می‌تواند یک ضرورت برای یک اندازه گام خیلی کوچک ایجاد نماید. باید توجه داشت که روش رونگه-کوتا-مرسن یک اندازه گام حتی کوچکتر از معیار پایداری-جزئی تعریف شده در فوق را خواهد داد. این مطلب در قسمت (۵.۵.۴) با تفصیل بیشتر بحث شده است.

### ۵.۴.۳ ■ توسعه به دستگاه معادلات دیفرانسیل

توسعه روشهای رونگه-کوتا به دستگاه معادلات کاملاً ساده بوده و معادلات مورد بحث در اینجا نشان داده شده است. در صورتیکه مسئله

$$\begin{aligned} y' &= f(x, y, z) & z' &= g(x, y, z) \\ y_0 &= s_1 & z_0 &= s_2 \end{aligned} \quad (5.44)$$

را در نظر بگیریم، آنگاه طرح محاسبه‌ای زیر می‌تواند به‌کار رود.

$$\begin{aligned} k_1 &= hf(x_n, y_n, z_n) & m_1 &= hg(x_n, y_n, z_n) \\ k_2 &= hf(x_n + h/2, y_n + k_1/2, z_n + m_1/2) & m_2 &= hg(x_n + h/2, y_n + k_1/2, z_n + m_1/2) \end{aligned} \quad (5.45)$$

و الی آخر

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{6}[k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4] \quad (5.46a)$$

$$z_{n+1} = z_n + \frac{1}{6}[m_1 + 2m_2 + 2m_3 + m_4] \quad (5.46b)$$

فقط نکته‌ای که باید توجه داشت آن است که باید  $k_1$  و  $m_1$  هر دو قبل از  $k_2$  و  $m_2$  محاسبه شوند. توسعه طرح فوق برای چندین متغیر ساده بوده و بسهولت قابل برنامه‌نویسی در کامپیوتر می‌باشد.

## ۵.۵. پایداری

### ۵.۵.۱. ناپایداری ذاتی و القائی

زمانیکه محاسبات کامپیوتری به صورت گام به گام باشند، بررسی نه تنها اندازه خطاهای ایجاد شده در هر گام، بلکه طریقی که این خطاها در سراسر روند بزرگ می‌شوند نیز مهم می‌باشد. مطالعه پایداری با خاصیت اخیر مورد نظر خواهد بود. عبارت پایداری، وسیله راههای نسبتاً "مختلفی"، توسط مولفه‌های متعددی تعریف شده است. بنابراین در درک معنی پایداری باید دقت شود.

دو نوع ناپایداری موجود است که باید از یکدیگر تمیز داده شود، که عبارتند از: ناپایداری ذاتی و ناپایداری القائی. در ناپایداری ذاتی تغییرات کوچک در شرایط مسئله باعث تغییرات بزرگ در جواب واقعی شده و این ناپایداری باید به طور اجتناب‌ناپذیر در طرح تفاضل - متناهی اثر کند. ناپایداری ذاتی به خطای بزرگی وابسته می‌گردد که وسیله روش حل ایجاد شده و اگر رشد خطا بدتر از رشد جواب واقعی نباشد ممکن است جدی نباشد.

تشخیص بین ناپایداری روشهای چندگامی زمانی که یکی از جوابهای کاذب با سرعت افزایش پیدا کرده و نسبت به جواب واقعی غالب گردد و ناپایداری جزئی روشهای رونگه - کوتا که جواب تفاضل - متناهی جواب واقعی را به طور نامناسب معرفی می‌کند ( زیرا گام خیلی بزرگ به کار رفته است ) مهم می‌باشد.

زمانیکه جواب واقعی صعودی باشد باید مفاهیم پایداری خیلی دقیق فرمول بندی شود. در این حالت امکان افزایش این چنین خطاها نیز هست و خاصیتی که در اینجا لازم است عبارتست از اینکه خطاها از جواب واقعی سریعتر افزایش پیدا نکند. طرحی نسبتاً "پایدار نامیده می‌شود اگر خاصیت اخیر برقرار باشد، بنابراین اگر خطای مطلق بزرگ شود خطای نسبی افزایش نمی‌یابد. تاکنون، روندهای متعارفی که قادر به آزمون پایداری باشد در دسترس نیست لذا این مطلب از نقطه نظر تئوری نسبت به عملی با اهمیت تر می‌باشد.

### ۵.۵.۲. ناپایداری ذاتی

این نوع ناپایداری زمانی رخ می‌دهد که تغییرات کوچک در شرایط مسئله دیفرانسیلی

تعریف شده منجر به تغییر بزرگی در جواب معادله دیفرانسیل گردد و ناپایداری عامل اساسی در مسئله فرمول‌بندی باشد. از آنجائیکه طرح تفاضل - متناهی تا حد امکان از خواص معادله دیفرانسیل منتج می‌گردد، همچنین یک تغییر کوچک منجر به افزایش خطای برشی یا خطای ناشی از گرد شدن می‌شود، این مشکل به‌طور ذاتی در فرمول‌بندی مسئله موجود می‌باشد و تنها راه حذف ناپایداری عبارتست از سعی در دوباره فرمول‌بندی کردن مسئله طوریکه حساسیت قوی نسبت به تغییرات مختصر از بین برود.

مثالی از این ناپایداری را می‌توان زمانیکه جواب معادله دیفرانسیل شامل یک جمله غالب است که وسیله مجموعه ویژه‌ای از شرایط آغازی قابل حذف می‌باشد بررسی کرد. معادله زیر را در نظر می‌گیریم:

$$y' = y - x \quad (5.47)$$

که دارای جواب درست

$$y = Ae^x + x + 1 \quad (5.48)$$

می‌باشد.

در صورتیکه شرایط آغازی  $y=1$  وقتی  $x=0$  باشد آنگاه داریم  $A=0$  و جزء غالب جواب که  $e^x$  است به‌طور تئوری از بین می‌رود. به‌رحال، خطاهای کوچک در طرح تفاضل متناهی این مولفه را معرفی خواهد کرد و به‌دلیل رشد سریع خود بزودی در جواب واقعی ادغام خواهد شد.

### ۵.۵.۳ ■ ناپایداری قوی و پایداری ضعیف

مسائل مخصوصی با روشهای چند گامی وجود دارد از آنجائیکه به‌کار بردن روشهای با مرتبه بالاتر و دقت بیشتر به‌طور خودکار جوابهای اضافی معرفی می‌کند و تشخیص این جوابهای کاذب بدخیم می‌گردد. به‌طور ایده‌آل این جوابها کاذب بایستی سریعاً از بین بروند یا در کمترین مقدار خود باشند، یا اینکه افزایش پیدا نکنند.

بدترین حالت وقتی است که در شیوه‌ای با کاهش اندازه  $h$  نتوان تصحیح را انجام داد و یکی از جوابهای کاذب افزایش پیدا کند، در حقیقت جواب در یک مثال قویاً "ناپایدار زمانیکه  $h$  بسمت صفر میل کند بدون کران افزایش پیدا می‌کند. مثالی از یک طرح قویاً "ناپایدار در بخش ۵.۳.۲ آورده شده است. چنین طرحهایی غیر قابل قبول می‌باشند اما ممکن است طرحهایی که قویاً "ناپایدار هستند برای دسته‌ای مسائل نامناسب باشند. روشهای به‌طور ضعیف پایدار برای بعضی مسائل دارای جوابهای کاذب افزایشی می‌باشند و زمانی که روشهای به‌طور ضعیف پایدار به‌کار می‌روند بایستی توجه بیشتری شود. این خواص از نظر ریاضی به‌شرح زیر تعریف می‌گردد.

# معادله دیفرانسیل

$$\begin{aligned} y' &= f(x, y) \\ y(a) &= s \end{aligned} \quad (5.49)$$

را در نظر گرفته و معادله تفاضل - متناهی زیر را به کار می بریم .

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r y_{n+r} - h \sum_{r=0}^k \beta_r f_{n+r} = 0 \quad (5.50)$$

اگر  $k > 1$  آنگاه طرح تفاضلی دارای جوابهای بیشتری از طرح دیفرانسیلی می گردد و ناپایداری با روشهای چندگامی که شرکت دارند ممکن است ظاهر گردد . تجزیه و تحلیل این روشها با دقت کامل ریاضی به وسیله Dahlquist (1956) و Henrici (1962) آورده شده است . در این جا معرفی نتایج و بررسی آن بدون دلیل کفایت خواهد شد . معادله تفاضلی (5.50) که برای  $y_{n+k}$  حل می گردد یک معادله غیرخطی با ضرائب ثابت می باشد . برای سهولت مفهوم معادلات چند جمله ای

$$\rho(z) = \sum_{r=0}^k \alpha_r z^r \quad (5.51)$$

و

$$\sigma(z) = \sum_{r=0}^k \beta_r z^r \quad (5.52)$$

معرفی شده اند . در صورتیکه به تمام طرحهای تفاضلی که برای  $y$  ثابت پایدار می گردند تکیه کنیم یعنی  $f(x, y) \equiv 0$  . آنگاه تنها جزء خطی طرح تفاضلی باقی می ماند ، و جوابها به وسیله ریشه های معادله کمکی  $\rho(z) = 0$  داده می شود . در صورتیکه ریشه های این معادله  $z_r$  ( $r = 1, 2, \dots, k$ ) باشند آنگاه اگر تمام ریشه ها متمایز باشند کلیه جوابها عبارتند از :

$$y_n = A_1(z_1)^n + \dots + A_k(z_k)^n \quad (5.53)$$

همیشه یک ریشه اصلی  $z_1 = 1$  که متناظر با جواب واقعی است وجود دارد و زمانی که هر ریشه  $z_r$  ( $r \neq 1$ ) دارای قدر مطلق بزرگتر از واحد باشد ( ناپایداری قوی ) ظاهر می گردد . می توان دید که زمانی که  $n$  افزایش یافته و طرح را بی فایده سازد چنین ریشه های بدون کران افزایش حاصل می کند . همچنین نشان داده می شود که در صورتی که ریشه های تکراری  $z_r$  با  $|z_r| = 1$  باشد این رشد بدون کران اتفاق می افتد . اگر تمام ریشه ها در شرط  $|z_r| \leq 1$  و ریشه های چندگانه در  $|z_r| < 1$  صدق نمایند ، آنگاه ناپایداری قوی نمی تواند پیش آید ، اما ممکن است روش از خاصیتی موسوم به پایداری ضعیف تبعیت نماید . این مشکل در طرحهای تفاضل - متناهی برای کلاسه های مخصوصی از مسائل رخ می دهد . یک طرح به طور ضعیف پایدار ممکن است برای مشتق معین توابع کاملاً " صادق

باشد اما در سایر مسائل نتایج نامرغوب داشته باشد، زیرا معادله تفاضل - متناهی کامل دارای ریشه‌هایی است که با ریشه‌هایی که بوسیله معادله کمکی داده می‌شود فرق دارد، چون جملات  $h\beta_r f_{n+r}$  نیز باید در نظر گرفته شود. ممکن است یک یا بیشتر ریشه‌های این معادله کاملاً "خارج دایره به‌شعاع واحد قرار گیرد و منجر به یک افزایش جواب کاذب شده و سبب پایداری ضعیف گردد.

این رفتار به‌ویژه زمانی که جواب واقعی قویاً "نزولی باشد آشکار می‌گردد و نظیر چنین جواب، معادله زیر

$$\begin{aligned} y' &= -y \\ y(0) &= 1 \end{aligned} \quad (5.54)$$

است که دارای جواب واقعی  $y = e^{-x}$  می‌باشد. برای مثال، اصلاحگر سیمپسون

$$y_{n+2} = y_n + \frac{h}{3}[f_{n+2} + 4f_{n+1} + f_n] \quad (5.55)$$

دارای جواب

$$y_n = A_1[z_1]^n + A_2[z_2]^n \quad (5.56)$$

بوده و  $z_r$  تقریبیهایی برای  $e^{-h}$  و  $e^{h/3}$  می‌باشد. در صورتیکه مقادیر آغازی دقیق باشند مطمئن می‌سازد که  $A_1$  تقریباً "برابر واحد و  $A_2$  تقریباً "برابر صفر می‌باشد، بنابراین بدو مولفه دوم کوچک خواهد شد، هرچند که این مولفه به‌طور توانی افزایش پیدا می‌کند و تدریجاً "به جواب واقعی غالب می‌گردد. اندازه مولفه دوم به اندازه  $A_2$  و حاصلضرب  $hn$  بستگی دارد. بدین ترتیب اثر پایداری ضعیف بدو طریق می‌تواند کاهش یابد. اگر شرایط آغازی خیلی دقیق در نظر گرفته شود، برای مثال با کاهش طول گام  $h$ ، آنگاه  $A_2$  خیلی کوچک خواهد شد. در صورتی که طول فاصله انتگرال‌گیری کوچک باشد آنگاه  $hn$  نیز کوچک شده بنابراین  $e^{hn/3}$  کوچک باقی می‌ماند. بدیهی است که طرح‌های به‌طور ضعیف پایدار برای انتگرال‌گیری روی طول فواصل مناسب نمی‌باشد. Dahlquist چندین خاصیت مهم از طرح‌های چند گامی را به شرح زیر به ثبوت رسانیده است.

۱- در صورتی که طرح پایدار باشد رتبه دقت یک روش چندگامی بایستی محدود شود. از آنجائیکه تعداد  $2k+2$  ضریب در معادله (5.11) موجود است به‌طور تئوری امکان رسیدن به دقتی از رتبه  $2k+1$  موجود می‌باشد. به‌رحال، رتبه یک عملگر پایدار که در آن  $k$  فرد است نمی‌تواند از  $k+1$  بیشتر گردد. اگر  $k$  زوج باشد، رتبه عملگر پایدار نمی‌تواند از  $k+2$  بیشتر شود.

۲- شرایط لازم و کافی برای رسیدن به ماکزیمم رتبه دقت  $k+2$ ، که پایداری را تأمین

کند، عبارتست از اینکه  $k$  زوج بوده و تمام ریشه‌های  $\rho(z)$  دارای قدرمطلق واحد باشد. و روابط زیر بین ضرائب  $\rho(z)$  و  $\sigma(z)$  برقرار گردد.

$$\alpha_r = -\alpha_{k-r}, \quad \beta_r = \beta_{k-r} \quad (5.57)$$

۳- فرمول پایدار با ماکزیمم رتبه دقت همواره دارای خاصیت پایداری ضعیف خواهد بود.

#### ۵.۵.۴ ■ پایداری جزئی

پایداری جزئی عبارتی برای بیان پدیده‌ای است که در آن اندازه گام  $h$  بسیار بزرگ سبب معرفی یک جواب نزولی وسیله جواب تفاضل - متناهی صعودی می‌گردد. این عبارت کرارا "در ارتباط با روشهای رونگه - کوتا به کار می‌رود و ناپایداری به ویژه زمانی آشکار می‌گردد که این روشها برای جواب معادلات سخت  $\text{stiff}$  به کار روند، از آنجائیکه آن زمانی رخ می‌دهد که بیشترین شرط مبهم در  $h$  به وسیله کمترین مولفه معنی دار جواب باشد، جمله معادله سخت زمانی که مولفه‌های یک جواب در میزانهای با تفاوت فاحش کاهش می‌یابد به کار می‌رود، برای مثال، در معادلات (5.66) - (5.63). این نوع ناپایداری واقعی نمی‌باشد چون از یکی از مولفه‌های جوابهای غیر دقیق بدست می‌آید نه از بزرگسازي خطاها.

مثالهای زیر نشان می‌دهد که چطور این نوع ناپایداری ظاهر می‌گردد. روش رونگه - کوتا از رتبه دوم را در نظر گرفته

$$k_1 = hf(x_n, y_n) \quad (5.58)$$

$$k_2 = hf(x_n + h, y_n + k_1)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{2}[k_1 + k_2] \quad (5.59)$$

و برای معادله دیفرانسیل رتبه - اول

$$\begin{aligned} y' &= \lambda y \\ y(0) &= A \end{aligned} \quad (5.60)$$

که دارای جواب  $y = Ae^{\lambda x}$  است به کار می‌بریم. فرمول رونگه - کوتا رابطه زیر را می‌دهد.

$$y_{n+1} = y_n \left[ 1 + h\lambda + \frac{h^2 \lambda^2}{2} \right] \equiv y_n \phi_n \quad (5.61)$$

و نمودار شکل ۵.۳ نشان می‌دهد که چطور این عامل برای مقادیر  $\lambda = \pm 1$  تغییر می‌کند. برای  $\lambda = 1$  ملاحظه می‌شود که طرح تفاضل - متناهی جواب را در هر گام به منظور

تعقیب جواب واقعی افزایش داده و بهر حال بدین معنی است که خطا همچنان بزرگ می‌گردد. این ناپایداری نمی‌تواند جزء رده ناپایداری واقعی قرار گیرد زیرا این خاصیت جزء ذات معادله دیفرانسیل می‌باشد. در چنین حالتی لازم است طرح نسبتاً

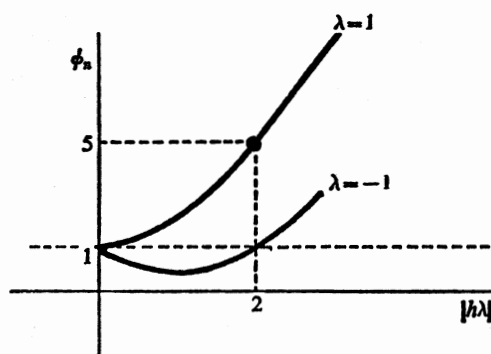
پایدار باشد. بدین معنی، که خطاها در طرح تفاضلی از جواب واقعی سریعتر رشد پیدا نکنند. اما این موضوع مشکلی است که در اینجا دنبال نخواهد شد.

برای  $\lambda = -1$  به طرحی که نسبتاً "پایدار" باشد برای کاهش به همان میزان  $e^{-x}$  نیازمند می‌باشیم، ملاحظه می‌شود که این فقط در ناحیه کوچکی از  $h\lambda$  روی خواهد داد. در حقیقت، برای  $h\lambda > 2$  خطاها بزرگ خواهند شد و به این پدیده، ناپایداری جزئی گفته می‌شود. بهر حال، جاییکه مولفه نمائی قسمت با ارزش جواب است، مانند  $h\lambda < 2$  شرطی به اندازه کافی دقیق برای رسیدن به دقت مناسب خواهد بود.

برای مجموعه معادلات با جوابهای نمائی کاهشی با مقادیر متفاوتی از  $\lambda$  مسئله فوق توجه ویژه‌ای را به خود اختصاص داده است. این نوع معادلات به معادلات سخت stiff موسوم می‌باشند. در این حالت برای شرط

$$|h\lambda_i| < 2 \quad (5.62)$$

لازم است که تمام مقادیر  $\lambda_i$  را به کار برد و در غیر این صورت یکی از جوابهای کاهشی به کمک یک جواب تفاضل - متناهی افزایشی تقریب زده شده است که فوراً "به سایر جوابها غالب خواهد گردید".



شکل (۵.۳) - نمودار رونگه - کوتا عامل  $\phi_n$

روشهای رونگه - کوتا برای این نوع مسئله مناسب نیستند و روشی مانند گیر Gear بایستی به کار رود. این روش در قسمت ۵.۶ بحث شده است.

یک معادله سخت ساده این مسئله را نشان خواهد داد. معادله دیفرانسیل

$$y'' + 101y' + 100y = 0 \quad (5.63)$$

به وسیله مجموعه معادلات

$$\begin{aligned} y' &= z \\ z' &= -(100y + 101z) \end{aligned} \quad (5.64)$$



قابل بیان بوده، که در آن  $y'$  مشتق نسبت به  $x$  می باشد. در صورتیکه شرایط آغازی به صورت

$$\begin{aligned} y(0) &= 2 \\ z(0) &= -101 \end{aligned} \quad (5.65)$$

باشد، آنگاه جواب واقعی بوسیله

$$y = e^{-x} + e^{-100x} \quad (5.66)$$

بدست می آید. زمانی که  $x = 1$  است اولین قسمت جواب تقریباً "معادل 0.368 و دومین قسمت کمتر از  $10^{-8}$  می باشد. آزمون بیانگر این است که دومین قسمت جواب قابل اغماض است، بنابراین صرفنظر می گردد. اگرچه، در صورتی که از شرط پایداری - جزئی صرفنظر شود آنگاه دومین قسمت جواب شروع به افزایش کرده و بزودی از اولین قسمت بزرگتر خواهد گردید. بنابراین، اساساً " شرط (5.62) برای تمام مقادیر  $h$  برقرار بوده و این محدودیت جدی در اندازه  $h$  را می تواند ایجاد نماید.

## ۵۰۶ ■ روشهای پیشرفته

بدلیل محاسبه اضافی که از به کار بردن روشهای رونگه - کوتا نسبت به روشهای پیشگو - اصلاحگر نتیجه می گردد. ضروری است نوعی روش پیشگو - اصلاحگر که برای ساختن روندهائی که بستگی به دو مسئله شروع جواب و تغییر اندازه گام داشته موجود باشد. (Nordsieck (1962 یک برنامه کامپیوتری توصیف کرده که دارای این دو خاصیت می باشد و برای تعدیل اندازه گام دو آزمون به کار می برد، یکی برای کنترل خطای برشی و دیگری برای اطمینان از پایداری روش، روش اساساً " یک فرمول بندی مجدد از فرمول تفاضل - متناهی Adams بوده که برای  $h$  کوچک دارای خاصیت پایداری خوبی می باشد. جملاتی که ذخیره می گردند عبارتند از بسط تیلر. قوت این روش عبارتست از اینکه جائیکه مشتقات بزرگ وجود دارند عضوی از مقیاس گیری جایگزین توانی از  $h$  ذخیره شده می گردد. خواننده علاقمند برای تفصیل بیشتر بایستی به مقاله مراجعه کند.

اگرچه توضیحات روشن ممکن است برای بعضی ها جالب نباشد اما برنامه کامپیوتری نوشته شده ای از روش موجود بوده و در این صورت برای مقصود کلی نسبت به روش رونگه - کوتا - مرسن که وقت کمتری را میگیرد توصیه می شود. اگرچه مسائلی وجود دارند که شامل معادلات سخت بوده، به دلیل به کارگیری اندازه گام کوچک که باید به طور خودکار در روند انتخاب گردد، روش فوق ایده آل نمی باشد. روشی منسوب به Gear (1968) با شرکت یک روند آغازی خودکار موجود بوده که مقدار قابل توجهی از زمان مورد نیاز برای جواب معادلات سخت را کم میکند. همچنین این روش جواب

تکراری خیلی پیچیده‌ای از معادله اصلاحگر همراه دارد اما این جواب تاثیر چندانی در اساس روش برای معادلات سخت نخواهد داشت.

مطالعه روش گیر Gear جالب توجه بوده، چون، اگرچه چنین بخشی برای کسی که روشهای عددی را به کار می برد اساسی نمی باشد، یک دید مفید از مسائل مربوط به انتخاب روش می نیمی برای معادلات ناسخت. non-stiff را ارائه می دهد.

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r y_{n+r} - h \sum_{r=0}^k \beta_r f_{n+r} = 0 \quad (5.67)$$

و معادله متناظر به وسیله جایگزینی مقادیر جواب  $y(x_{n+r})$  برای  $y_{n+r}$  و  $f(x_{n+r}, y(x_{n+r}))$  برای  $f_{n+r}$  به دست می آید. یعنی

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r y(x_{n+r}) - h \sum_{r=0}^k \beta_r f(x_{n+r}, y(x_{n+r})) = E_{n+k} \quad (5.68)$$

پس از تفریق اولین معادله از دومین و به کار بردن قضیه میانگین داریم.

$$f(x_{n+r}, y(x_{n+r})) - f(x_{n+r}, y_{n+r}) = [y(x_{n+r}) - y_{n+r}] \frac{\partial f}{\partial y}(x_{n+r}, \zeta) \quad (5.69)$$

که در آن  $\zeta$  در فاصله داده شده وسیله نقاط انتهائی  $y_{n+r}$  و  $y(x_{n+r})$  قرار دارد. معادله اخیر معادله

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r e_{n+r} - h \sum_{r=0}^k \beta_r \lambda(x_{n+r}, \zeta) e_{n+r} = E \quad (5.70)$$

را می دهد، که در آن

$$e_{n+r} = y(x_{n+r}) - y_{n+r} \quad \text{و} \quad \lambda \equiv \frac{\partial f}{\partial y}$$

مطالعه پایداری، با مفهوم Dahlquist، برای ریشه های چند جمله ای کمکی تشکیل شده با معادله تفاضلی در طرف سمت چپ معادله (5.70) مورد توجه می باشد، مانند

$$\sum_{r=0}^k \alpha_r z^r - h \sum_{r=0}^k \beta_r \lambda(x_{n+r}, \zeta) z^r = 0 \quad (5.71)$$

زمانی که  $h=0$  یک ریشه این معادله  $z=1$  می گردد اما، بجای این ریشه، برای پایداری لازم است که قدر مطلق تمام ریشه ها از واحد کمتر باشد همچنین امید می رود که این شرط برای مقدار بزرگ  $h$  تا حد امکان برقرار گردد.

زمانی که مقدار  $h\lambda$  خیلی کوچک و قابل اغماض یا خیلی بزرگ باشد دو مشکل می تواند پیش آید. اگر  $h\lambda$  خیلی کوچک باشد آنگاه تمام ریشه ها از تغییرات کوچک ریشه های  $\rho(z) \equiv \sum_{r=0}^k \alpha_r z^r = 0$  بدست می آید و در این صورت منطقی به نظر می رسد که تمام ریشه ها را مساوی صفر گرفت تا مساوی ریشه اصلی  $z=1$ . در صورتیکه  $h\lambda$  بزرگ شود امکان اینکه ریشه ها به سرعت از واحد بزرگتر نگردند وجود دارد، زیرا این ریشه ها

زمانی که  $h=0$  از صفر شروع می‌شوند. این معادله  $p(z) = z^k - z^{k-1}$  را می‌دهد که مربوط به روش Nordsieck است. حال، چون  $h_i$  معمولاً "بدلیل وابسته بودن به پایداری و دقت، تا حد امکان بزرگ انتخاب می‌گردد، از آنجا نتیجه می‌گردد، زمانی که  $h\lambda_i$  خیلی کوچک باشد  $\lambda_i$  نیز خیلی کوچک گردد، و زمانی که چندین متغیر مورد نظر باشد بایستی تمام  $\lambda_i$  ها کوچک باشند.

اگرچه، برای معادلات سخت معمولاً "حداقل یکی از  $\lambda_i$  ها بزرگ است و توجه به معادله (5.67) زمانی که  $h\lambda_i$  بزرگ باشد حائز اهمیت می‌باشد. در صورتیکه  $\lambda_i$  ثابت باشد ریشه‌ها تغییرات کوچکی از

$$\sigma(z) \equiv \sum_{r=0}^k \beta_r z^r = 0 \quad (5.72)$$

خواهد بود و منطقی به نظر می‌رسد که معادله انتخاب شده  $z^k$  باشد که در این صورت تمام ریشه‌ها مساوی صفر می‌گردد. همچنین بایستی ریشه اساسی  $z_1 = 1$  از چند جمله‌ای  $p(z)$  وجود داشته باشد، این شرایط به کار رفته وسیله Gear را تعریف می‌نماید. روش Gear مبتنی بر این معادله کمکی است و بنابراین، احتمالاً "نتایج خوبی برای معادلات سخت خواهد داد، و این محققاً "با نتایج عملی تحقق پیدا می‌کند.

بایستی به خاطر داشت که دلیل منطقی، نظیر روش فوق یک بینش مفید در پیش نیاز روشها را می‌دهد اما نتایج مستدل تنها می‌تواند مبتنی بر آنالیز ریاضی قوی باشد. بویژه بایستی توجه داشت که برای مقادیر کلی  $h\lambda$  نه  $\rho(z)$  نه  $\sigma(z)$  غالب می‌گردند و انتخاب یک روش با بیشترین پایداری روشن نمی‌شود.

## ۵.۷ ■ مقایسه روشها

غالباً "روشهای رونگه - کوتا برای جواب مسائل مهندسی در کامپیوتر به کار می‌روند زیرا آنها به روش آغازی ویژه‌ی نیاز ندارند و بنابراین برنامه‌نویسی آنها خیلی ساده می‌باشد. بهر حال، سه نقطه ضعف روشهای رونگه - کوتا قابل اغماض نمی‌باشد، نظریه اینکه دو سیمای اشاره شده روش در فوق. با برنامه‌نویسی دقیقی به صورت روشهای چندگامی می‌تواند معرفی گردد، مانند روشهای Gear و Nordsieck، از این شرایط نتیجه می‌گردد که در حالت کلی روشهای چندگامی ترجیح داده می‌شود، تنها باستثناء زمانی که سهولت روش خیلی مهم باشد.

تقریباً "تنها نقطه ضعف مهم روشهای رونگه - کوتا عبارتست از اینکه شکل جمله خطا فوق‌العاده پیچیده است، و این مشکل کاملاً "با روش مرسن برطرف نمی‌گردد، در حالیکه فرمول ساده‌ای برای خطا در روشهای چندگامی موجود است، و این در صورتی است که مشتق مناسب قابل محاسبه باشد. سیمای نامطلوب دیگر روشهای رونگه - کوتا

عبارتست از اینکه تعداد بسیاری محاسبه مشتق برای هرگام موردنیاز می باشد. روش رونگه – کوتا – مرسن نیازمند پنج محاسبه از نوع فوق بوده، درحالیکه در روش پیشگو – اصلاحگر اغلب دو یا سه اصلاح کافی می باشد. این مطلب زمان لازم برای کامپیوتر را در روشهای چندگامی کم کرده و در حالیکه تابع مشتق شامل محاسبه توابع ویژه یا محاسبه پیچیده ای باشد این زمان می تواند قابل توجه باشد.

سومین مسئله ای که در کاربرد روشهای رونگه – کوتا شرکت دارد در قسمت مربوط به پایداری بحث گردید که در آن نشان داده شده است که چطور روشهای رونگه – کوتا برای معادلات سخت کافی نمی باشد. با مقایسه روش Gear مشخص می گردد که زمان قابل توجهی نسبت به روش قبلی از زمان کامپیوتر کاسته می شود. برای انتخاب یکی از روشهای Gear و Nordsieck از اطلاعات مربوط به مقادیر  $\lambda_i$  و مقادیر ویژه ژاکوبین  $\partial f / \partial y$  یک دستگاه معادلات استفاده می شود. درحالتیکه مقدار  $\lambda_i$  بزرگ باشد روش Gear توصیه می گردد، و زمانیکه تمام  $\lambda_i$  کوچک باشد روش Nordsieck ترجیح داده می شود. توصیه های فوق تنها مبتنی بر تجزیه هستند چون قبل از رسیدن به نتایج مستدل، تجزیه و تحلیل کامل مسئله مورد نظر ضروری است.

### جدول ۵.۱

روشهای نیوتن – کانتس	باز
	$y_{n+1} = y_{n-1} + 2hy'_n$ Midpoint
	$y_{n+1} = y_{n-2} + \frac{3h}{2}[y'_n + y'_{n-1}]$
	$y_{n+1} = y_{n-3} + \frac{4h}{3}[2y'_n - y'_{n-1} + 2y'_{n-2}]$
	بسته
	$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[y'_{n+1} + y'_n]$ trapezoidal
	$y_{n+1} = y_{n-1} + \frac{h}{3}[y'_{n+1} + 4y'_n + y'_{n-1}]$ Simpson
	$y_{n+1} = y_{n-2} + \frac{3h}{8}[y'_{n+1} + 3y'_n + 3y'_{n-1} + y'_{n-2}]$

روشهای نوع – پیشگو باز مبتنی بر انتگرال گیری فرمول تفاضل پسرو نیوتن است. معادلات پیشگو از نوع بسته با همان روش با مقدار متفاوت  $p$  نتیجه می گردد.

# جدول ۵.۲

Adams-Bashforth methods

روشهای آدامز - بشفورث

باز

$$\nabla y_{n+1} = h(1 + \frac{1}{2}\nabla + \frac{5}{12}\nabla^2 + \dots)y'_n$$

$$y_{n+1} = y_n + hy'_n \quad \text{Euler}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[3y'_n - y'_{n-1}]$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12}[23y'_n - 16y'_{n-1} + 5y'_{n-2}]$$

بسته

$$\nabla y_{n+1} = h(1 - \frac{1}{2}\nabla - \frac{1}{12}\nabla^2 - \dots)y'_{n+1}$$

$$y_{n+1} = y_n + hy'_{n+1}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(y'_{n+1} + y'_n) \quad \text{trapezoidal}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12}[5y'_{n+1} + 8y'_n - y'_{n-1}]$$

## مثالهای حل شده و برنامه های کامپیوتری

۱- معادله زیر را به شکل متعارف معادله (5.1) تبدیل کنید .

$$a(x)y'' + b(x)y' + c(x)y = 0, \quad y(0) = s_1, \quad y'(0) = s_2$$

باقرار دادن  $y' = z$  و  $y'' = z'$  فرض  $a(x) > 0$

$$z' = -\frac{b(x)}{a(x)}z - \frac{c(x)}{a(x)}y$$

بدین ترتیب

$$\begin{pmatrix} y \\ z \end{pmatrix}' = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{c(x)}{a(x)} & -\frac{b(x)}{a(x)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y \\ z \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} y \\ z \end{pmatrix}_{x=0} = \begin{pmatrix} s_1 \\ s_2 \end{pmatrix}$$

حال مانند دستگاه دو معادله با دو مجهول مرتبه اول حل می شود .

هر معادله با مرتبه بالاتر که نسبت به مشتقات متعدد خطی باشد می تواند در این شکل برداری معرفی گردد .

۲- مطلوبست تعیین مقدار  $y$  در نقاط  $x = 1.0, 2.0, 0.5$  وسیله روش سری تیلر برای معادله

$$dy/dx = e^x \quad \text{معادله}$$

$$y(0) = 1$$

ابتدا برای مشتقات متعدد صورتهای زیر را پیدا کنید .

$$\frac{d^2y}{dx^2} = e^x, \quad \frac{d^3y}{dx^3} = e^x, \quad \text{etc.}$$

با شروع  $x=0$  خواهیم داشت  $y(0)=1$  و  $y'(0)=1$  و  $y''(0)=1$  و غیره با به کار بردن سری تیلر

$$y(x+h) = y(x) + hy'(x) + \frac{h^2y''(x)}{2!} + \cdots + \frac{h^{n-1}}{(n-1)!}y^{(n-1)}(x) + \frac{h^n}{n!}y^{(n)}(x+\theta h),$$

$$0 \leq \theta \leq 1$$

داریم

$$y(1.0) = 1 + 1 + \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} + \frac{1}{4!} + \cdots \approx 2.7$$

$$y(2.0) = 1 + 2 + \frac{2^2}{2!} + \frac{2^3}{3!} + \frac{2^4}{4!} + \cdots \approx 7.0$$

$$y(0.5) = 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2!}\left(\frac{1}{2}\right)^2 + \frac{1}{3!}\left(\frac{1}{2}\right)^3 + \frac{1}{4!}\left(\frac{1}{2}\right)^4 + \cdots \approx 1.65$$

جمله خطا قابل محاسبه می باشد و در این حالت ملاحظه کران فوقانی برای خطا ساده تر است زیرا  $e^x$  تابعی است افزایشی و بنابراین مقدار ماکزیمم بازاء  $\theta=1$  رخ می دهد. حالت  $y(2.0)$  که در بالا محاسبه شده است را در نظر می گیریم. جمله خطا دارای یک مقدار ماکزیمم

$$\frac{h^n}{n!}e^h = \frac{2^5}{5!}e^2 \approx 2.0$$

و جملات خیلی بیشتری برای رسیدن به دقت منطقی مورد نیاز است. همانطوریکه در کتاب پیشنهاد شده است راه کاهش تعداد جملات مورد نیاز عبارتست از یافتن مقدار بازاء  $x=2$  به وسیله کاربرد سری تیلر در گامهایی که برای مثال نقاط  $0.0, 0.5, 1.0, 1.5$  در تکرارهای متوالی به صورت نقاط اساسی برای بسط به کار روند.

۳- مطلوبست حل معادله زیر به روش اویلر در ناحیه  $0 \leq x \leq 2.0$  با طول گام  $h=0.5$

$$\frac{dy}{dx} = y$$

$$y(0) = 1$$

جواب واقعی عبارتست از:  $y = e^x$

$$y_{n+1} = y_n + hy_n = (1+h)y_n$$

$$y_1 = (1+h) \times 1 = 1.5$$

$$y_2 = (1+0.5) \times 1.5 = 2.25$$

$$y_3 = 1.5 \times 2.25 = 3.375$$

$$y_4 = 1.5 \times 3.375 = 5.062$$

توجه خواهد شد که هر مقدار فقط به آخرین مقدار نیاز دارد. بنابراین روش آغازی ویژه ای مورد نیاز نمی باشد.

۴- مطلوبست حل معادله فوق به روش اویلر - دوزنهای تنها با یک اصلاح. روند در شکل (۵۰۲) به کمک نمودار نشان داده شده است.

$$\begin{aligned} y_{n+1}^p &= y_n + hf(x_n, y_n) \\ y_{n+1}^c &= y_n + \frac{h}{2}[f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}^p)] \\ y_1^p &= (1 + 0.5)1 = 1.5 & y_1^c &= 1 + 0.25[1 + 1.5] = 1.625 \\ y_2^p &= (1.5)1.625 \approx 2.438 & y_2^c &= 1.625 + 0.25[1.625 + 2.438] = 2.641 \\ y_3^p &= (1.5)2.641 \approx 3.962 & y_3^c &= 2.641 + 0.25[2.641 + 3.962] = 4.292 \\ y_4^p &= (1.5)4.292 \approx 6.438 & y_4^c &= 4.292 + 0.25[4.292 + 6.438] = 6.974 \end{aligned}$$

توجه، در مثالی که به روش اویلر حل شد خطا در  $y_4$  تقریباً " 31.5% بوده درحالیکه در دومین حالت تقریباً " 5.6% می گردد.

۵- پایداری و دقت فرمول مبتنی بر قاعدهٔ سیمپسون را بررسی کنید.

$$y_{n+2} = y_n + \frac{h}{3}[f(x_{n+2}, y_{n+2}) + 4f(x_{n+1}, y_{n+1}) + f(x_n, y_n)]$$

پایداری قوی را در نظر بگیرید. معادله کمکی عبارتست از  $z^2 - 1 = 0$  که دارای ریشه‌های  $z = \pm 1$  می باشد بنابراین فرمول ناپایدار نیست. پایداری ضعیف تنها برای معادله ویژه‌ای بررسی می‌گردد.

معادله

$$\begin{aligned} y' &= -\lambda y, & \lambda > 0 \\ y(0) &= 1 \end{aligned}$$

را در نظر گرفته که دارای جواب  $y = e^{-\lambda x}$  می باشد. حال معادله کمکی به صورت

$$\begin{aligned} z^2 - 1 - \frac{h}{3}[-\lambda z^2 - 4\lambda z - \lambda] &= 0 \\ z^2 \left[1 + \frac{h\lambda}{3}\right] + z \left[\frac{4h\lambda}{3}\right] - 1 + \frac{h\lambda}{3} &= 0 \end{aligned}$$

درآ مدهریشه‌های این معادله عبارتست از:

$$\begin{aligned} z &= \frac{-\frac{4h\lambda}{3} \pm \sqrt{\left[\frac{16h^2\lambda^2}{9} - 4\left(-1 + \frac{h^2\lambda^2}{9}\right)\right]}}{2\left(1 + \frac{h\lambda}{3}\right)} \\ z_1 &= \left[1 - \frac{2h\lambda}{3} + \frac{h^2\lambda^2}{6} - \frac{h^4\lambda^4}{72} \dots\right] \left[1 - \frac{h\lambda}{3} + \frac{h^2\lambda^2}{9} - \frac{h^3\lambda^3}{27} + \frac{h^4\lambda^4}{81} \dots\right] \\ &= 1 - h\lambda + \frac{h^2\lambda^2}{2} - \frac{h^3\lambda^3}{6} + \frac{h^4\lambda^4}{24} \dots \end{aligned}$$

که متناظر با بسط سری تیلر  $e^{-h\lambda}$  تا جمله  $h^4$  می باشد.

$$\begin{aligned} z_2 &= \left[-1 - \frac{2h\lambda}{3} - \frac{h^2\lambda^2}{6} + \frac{h^4\lambda^4}{72} \dots\right] \left[-\frac{h\lambda}{3} + \frac{h^2\lambda^2}{9} - \frac{h^3\lambda^3}{27} + \frac{h^4\lambda^4}{81} \dots\right] \\ &= -1 - \frac{h\lambda}{3} - \frac{h^2\lambda^2}{18} + \frac{h^3\lambda^3}{54} + \frac{5}{648}h^4\lambda^4 \dots \end{aligned}$$

متناظرا بسط سری تیلر  $e^{h\lambda/3}$  - تا جمله  $h^2$  می‌گردد، بنابراین، برای مقادیر کوچک جمله اول جواب  $e^{-\lambda x}$  را به‌طور تقریبی تعیین کرده و دومین جمله، جمله‌ایست که سریعاً "افزایشی است، بدین معنی فرمول پایداری ضعیف را ارائه می‌دهد. در مواقعی که جواب واقعی تابع نمائی افزایشی است، جواب کاذب کاهش یافته و بنابراین از نظر قابل اغماض بودن با اهمیت خواهد بود. بدین ترتیب، می‌توان دید که پایداری ضعیف تنها یک مشکل برای معادلات معینی می‌باشد.

$$y(x_{n+2}) = y + 2hy' + \frac{4h^2}{2}y'' + \frac{8h^3}{6}y''' + \frac{16h^4}{24}y'''' + \frac{32h^5}{120}y''''' + \dots$$

$$f(x_{n+2}, y(x_{n+2})) = y' + 2hy'' + \frac{4h^2}{2}y''' + \frac{8h^3}{6}y'''' + \frac{16h^4}{24}y''''' + \dots$$

$$f(x_{n+1}, y(x_{n+1})) = y' + hy'' + \frac{h^2}{2}y''' + \frac{h^3}{6}y'''' + \frac{h^4}{24}y''''' + \dots$$

$$f(x_n, y(x_n)) = y'$$

جملات سمت راست بدون اندیس نمایش مقادیر واقعی بازاء  $x_n$  بوده، یعنی  $y \equiv y(x_n)$  جمله خطا به‌وسیله

$$y(x_{n+2}) - y(x_n) - \frac{h}{3}[f(x_{n+2}, y(x_{n+2})) + 4f(x_{n+1}, y(x_{n+1})) + f(x_n, y(x_n))] = E_{n+2}$$

داده می‌شود.

در صورتیکه جملات متعدد تماماً "به‌هم‌افزوده شوند جملات تا  $h^4$  دارای ضریب

صفر بوده و  $E_{n+2}$  دارای جمله‌ای به‌صورت  $-h^5/90y'''''(x_n, y(x_n))$  می‌باشد.

۶- فرمول رونگه - کوتا تا مرتبه چهارم متعارف را برای حل معادله زیر در ناحیه  $0 \leq x \leq 0.2$  با طول گام  $h = 0.1$  به‌کار برید.

$$y' = -2y$$

$$y(0) = 1$$

فرمول رونگه - کوتا عبارتست از:

$$k_1 = hf(x_n, y_n)$$

$$k_2 = hf(x_n + h/2, y_n + k_1/2)$$

$$k_3 = hf(x_n + h/2, y_n + k_2/2)$$

$$k_4 = hf(x_n + h, y_n + k_3)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6}[k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4]$$

$$k_1 = 0.1(-2.0 \times 1.0) = -0.2$$

$$k_2 = 0.1(-2.0 \times 0.9) = -0.18$$

$$k_3 = 0.1(-2.0 \times 0.91) = -0.182$$

$$k_4 = 0.1(-2.0 \times 0.818) = -0.1636$$

بنابراین



$$y_{0.1} = 1 + \frac{1}{6}[-0.2 - 0.36 - 0.364 - 0.1636] \approx 0.8187$$

$$k_1 = 0.1(-2.0 \times 0.8187) = -0.1627 \quad k_2 = 0.1(-2.0 \times 0.7368) = -0.1474$$

$$k_3 = 0.1(-2.0 \times 0.7450) = -0.1490 \quad k_4 = 0.1(-2.0 \times 0.6697) = -0.1339$$

$$y = 0.8187 + \frac{1}{6}[-0.1627 - 0.2948 - 0.2980 - 0.1339] = 0.6705$$

جواب واقعی عبارتست از  $y = e^{-2x}$  که می‌تواند جهت کنترل خطا به کار رود. خطا در  $x = 0.2$  تقریباً "رقم ۳ در چهارمین محل اعشاری است. بهر حال، در صورتیکه مقداری برای  $h$  مانند  $1.0$  که در شرط پایداری جزئی  $h|\lambda| < 2.7$  صادق است به کار ببریم نتایج به‌طور ناامیدوارانه غیر دقیق بدست می‌آیند.

$$k_1 = -2.0 \times 1.0 = -2.0 \quad k_2 = -2.0 \times 0.0 = 0.0$$

$$k_3 = -2.0 \times 1.0 = -2.0 \quad k_4 = -2.0 \times 1.0 = +2.0$$

$$y_1 = 1 + \frac{1}{6}[-2.0 - 4.0 + 2.0] \\ = 0.3333$$

نتیجه واقعی عبارتست از  $y = 0.1353$  که خطائی معادل ۱۴۶٪ را می‌دهد. بدین ترتیب محدودیت دقت در اندازه  $h$  از شرط پایداری جزئی مورد نیاز خیلی فاصله می‌گیرد. ۷ - مسئله مقدار اولیه زیر را با نگهداری شش رقم اعشار، به روش اویلر حل کنید.

$$y' = y \quad y(0) = 1$$

حل - با استفاده از فرمول

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

و  $h = 0.01$  بدست می‌آوریم.

$$y(0.01) \approx y_1 = 1 + 0.01 = 1.01$$

$$y(0.02) \approx y_2 = 1.01 + 0.01(1.01) = 1.0201$$

$$y(0.03) \approx y_3 = 1.0201 + 0.01(1.0201) = 1.030301$$

$$y(0.04) \approx y_4 = 1.030301 + 0.01(1.030301) = 1.040606$$

چون جواب دقیق معادله  $y = e^x$  است مقدار دقیق در  $x = 0.04$  عبارتست از ۱.۰۴۰۸. واضح است که برای بدست آوردن دقت بیشتر، باید مقدار بسیار

کوچکتری برای  $h$  بگیریم. اگر قرار دهیم  $h = 0.005$  مقادیر زیر را بدست می‌آوریم.

$$y(0.005) \approx y_1 = 1.0050$$

$$y(0.010) \approx y_2 = 1.0100$$

$$y(0.015) \approx y_3 = 1.0151$$

$$y(0.020) \approx y_4 = 1.0202$$

$$y(0.025) \approx y_5 = 1.0253$$

$$y(0.030) \approx y_6 = 1.0304$$

$$y(0.035) \approx y_7 = 1.0356$$

$$y(0.040) \approx y_8 = 1.0408$$

این نتایج تا چهار رقم اعشار دقیق اند .

۸- با به کار بردن روش تیلر جواب معادله دیفرانسیل زیر را در  $x = 2.1$  تا پنج رقم اعشار درست بدست آورید .

$$xy' = x - y \quad y(2) = 2$$

حل - چندین مشتق اول و مقادیرشان در  $x = 2$  و  $y = 2$  عبارتند از :

$$\begin{aligned} y' &= 1 - \frac{y}{x} & y'_0 &= 0 \\ y'' &= \frac{-y'}{x} + \frac{y}{x^2} & y''_0 &= \frac{1}{2} \\ y''' &= \frac{-y''}{x} + \frac{2y'}{x^2} - \frac{2y}{x^3} & y'''_0 &= -\frac{3}{4} \\ y^{(4)} &= \frac{-y'''}{x} + \frac{3y''}{x^2} - \frac{6y'}{x^3} + \frac{6y}{x^4} & y^{(4)}_0 &= \frac{3}{8} \end{aligned}$$

بسط تیلر در اطراف  $x_0 = 2$  عبارتست از :

$$\begin{aligned} y(x) &= y_0 + (x-2)y'_0 + \frac{1}{2}(x-2)^2 y''_0 + \frac{1}{6}(x-2)^3 y'''_0 + \frac{1}{24}(x-2)^4 y^{(4)}_0 + \dots \\ &= 2 + (x-2)0 + \frac{1}{2}(x-2)^2 - \frac{1}{8}(x-2)^3 + \frac{1}{128}(x-2)^4 + \dots \end{aligned}$$

در  $x = 2.1$  بدست می آوریم .

$$\begin{aligned} y(2.1) &= 2 + 0.0025 - 0.000125 + 0.0000062 - \dots \\ &\approx 2.00238 \end{aligned}$$

چون جملات سری تیلر نزولی و مختلف‌العلامه اند این نتیجه تا پنج رقم اعشار درست است .

۹ - برای استفاده از فرمول چندگامی (روش آدامز - بشفورث)

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{24} (55f_n - 59f_{n-1} + 37f_{n-2} - 9f_{n-3})$$

باید چهار مقدار آغازی داشته باشیم . این مقادیر باید از منبع مستقلی بدست آیند و برای نشان دادن اینکه چگونه از فرمول فوق استفاده می کنند ، چندگام از انتگرال گیری از معادله

$$\begin{aligned} y' &= -y^2 \\ y(1) &= 1 \end{aligned}$$

را با  $h = 0.1$  انجام می دهیم . جواب دقیق این مسئله  $y = \frac{1}{x}$  است . در جدول ۵.۳ زیر چهار مقدار آغازی از جواب دقیق بدست آمده اند و بقیه از فرمول .

جدول ۵.۳

$x_n$	$y_n$	$f_n = -y_n^2$	$y(x_n) = 1/x_n$
1.0	1.00000000	-1.00000000	
1.1	0.90909091	-0.82644628	0.90909091
1.2	0.83333333	-0.69444444	0.83333333
1.3	0.76923077	-0.59171598	0.76923077
1.4	0.71443632	-0.51041926	0.71428571
1.5	0.66686030	-0.44470266	0.66666667
1.6	0.62524613	-0.39093272	0.62500000

۱۰- معادله

$$y' = x + y \quad y(0) = 0$$

را از  $x = 0$  تا  $x = 1$  به روش آدامز-بشفورث حل کنید .  
 یک برنامه فرتن و نتایج آن برای مسئله فوق در زیر آمده است . جواب دقیق این مسئله عبارتست از  $y = e^x - 1 - x$  . چهار مقدار آغازی از این جواب بدست آمده‌اند . اولین ستون نتایج ، مقادیر  $x_n$  را با  $h = \frac{1}{32}$  ، ستون دوم مقادیر  $y_n$  را که از فرمول آدامز-بشفورث حساب شده‌اند ، ستون سوم مقادیر  $y(x_n)$  را که از جواب دقیق بدست آمده‌اند و ستون چهارم خطای مطلق را نشان می‌دهند . نتایج تا ۶ رقم بامعنی درست هستند .

#### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 10

```

C      ADAMS-BASHFORTH METHOD
C      DIMENSION F(4)
C
C      SOLN(X) = EXP(X) - 1.0 - X
C
C      ** INITIALIZE
C      WRITE (6,500)
C      N = 4
C      H = 1./32.
C      NSTEP = 32
C      Y0 = 0.0
C      X0 = 0.0
C      EN = 0.0
C      NZ = 0

```

```

C
C      ** COMPUTE FIRST FOUR POINTS USING EXACT SOLUTION
      F(1) = X0 + Y0
      WRITE (6,510) NZ,X0,Y0,Y0,EN
      XN = X0
      DO 20 I = 2,4
      K = I - 1
      XN = XN + H
      YN = SOLN(XN)
      F(I) = XN + YN
      WRITE (6,510) K,XN,YN,YN,EN
20    CONTINUE
C
C      ** BEGIN ITERATION
      DO 50 K = 4,NSTEP
      YN = YN + (H/24.)*(55.*F(N) - 59.*F(N - 1) + 37.*F(N - 2) -
      X9.*F(N - 3))
      XN = XN + H
      F(N - 3) = F(N - 2)
      F(N - 2) = F(N - 1)
      F(N - 1) = F(N)
      F(N) = XN + YN
      YXN = SOLN(XN)
      EN = YN - YXN
      WRITE (6,510) K,XN,YN,YXN,EN
50    CONTINUE
      STOP
500  FORMAT (23H1ADAMS-BASHFORTH METHOD/
      'X1H04X1HN6X2HXN18X2HYN18X5HY(XN)15X15HEN = YN - Y(XN))
510  FORMAT (1H 2XI3,4X 4(E16.8,4X))
      END

```

# COMPUTER RESULTS FOR EXAMPLE 10

N	XN	YN	Y(XN)	EN = YN - Y(XN)
0	0.	0.	0.	0.
1	0.31250000E-01	0.49340725E-03	0.49340725E-03	0.
2	0.62500000E-01	0.19944459E-02	0.19944459E-02	0.
3	0.93750000E-01	0.45351386E-02	0.45351386E-02	0.
4	0.12500000E-00	0.81484411E-02	0.81484467E-02	-0.55879354E-08
5	0.15625000E-00	0.12868421E-01	0.12868434E-01	-0.12922101E-07
6	0.18750000E-00	0.18730211E-01	0.18730238E-01	-0.26309863E-07
7	0.21875000E-00	0.25770056E-01	0.25770098E-01	-0.41676685E-07
8	0.25000000E-00	0.34025350E-01	0.34025416E-01	-0.65192580E-07
9	0.28125000E-00	0.43534677E-01	0.43534756E-01	-0.78696758E-07
10	0.31250000E-00	0.54337843E-01	0.54337934E-01	-0.90803951E-07
11	0.34375000E-00	0.66475919E-01	0.66476032E-01	-0.11269003E-06
12	0.37500000E-00	0.79991280E-01	0.79991400E-01	-0.12014061E-06
13	0.40625000E-00	0.94927646E-01	0.94927788E-01	-0.14156103E-06
14	0.43750000E-00	0.11133012E-00	0.11133029E-00	-0.16111881E-06
15	0.46875000E-00	0.12924525E-00	0.12924545E-00	-0.19185245E-06
16	0.50000000E 00	0.14872105E-00	0.14872126E-00	-0.21234155E-06
17	0.53125000E 00	0.16980705E-00	0.16980730E-00	-0.24400651E-06
18	0.56250000E 00	0.19255438E-00	0.19255465E-00	-0.26822090E-06

N	XN	YN	Y(XN)	EN = YN - Y(XN)
19	0.59375000E 00	0.21701577E-00	0.21701607E-00	-0.29988587E-06
20	0.62500000E 00	0.24324562E-00	0.24324594E-00	-0.31664968E-06
21	0.65625000E 00	0.27130008E-00	0.27130044E-00	-0.34645200E-06
22	0.68750000E 00	0.30123707E-00	0.30123746E-00	-0.39115548E-06
23	0.71875000E 00	0.33311634E-00	0.33311677E-00	-0.42840838E-06
24	0.75000000E 00	0.36699954E-00	0.36700001E-00	-0.46566129E-06
25	0.78125000E 00	0.40295030E-00	0.40295079E-00	-0.49173832E-06
26	0.81250000E 00	0.44103424E-00	0.44103476E-00	-0.52526593E-06
27	0.84375000E 00	0.48131907E-00	0.48131964E-00	-0.56624413E-06
28	0.87500000E 00	0.52387466E 00	0.52387527E 00	-0.61094761E-06
29	0.90625000E 00	0.56877308E 00	0.56877375E 00	-0.66310167E-06
30	0.93750000E 00	0.61608872E 00	0.61608934E 00	-0.71525574E-06
31	0.96875000E 00	0.66589829E 00	0.66589907E 00	-0.77486038E-06
32	0.99999999E 01	0.71828098E 00	0.71828181E 00	-0.82701445E-06

## ■ مسائل

۱- پایداری و دقت معادله تفاضل - متناهی معادله

$$y_{n+3} = y_{n+2} + \frac{h}{12}[23f_{n+2} - 16f_{n+1} + 5f_n]$$

را بررسی کنید .

۲- کدام روش یا روشها را برای نتایج زیر به کار می برید ؟

(a) تابع مشتق پیچیده بوده و نیازمند برنامه های ویژه ای برای محاسبه خود می باشد .

(b) اندازه تابع مشتق در نقاط مختلف ناحیه به طور قابل توجهی تغییر می کند .

(c) حل دستگاه دو معادله دو مجهولی زیر مورد نظر می باشد .

$$y' = -10y + 6z, \quad y(0) = 4$$

$$z' = 13.5y - 10z, \quad z(0) = 0$$

۳- مثال حل شده شماره ۴ را تا حصول به همگرایی تا شش رقم اعشار حل کرده و دقت

را با جوابی که از یک تکرار بدست می آید مقایسه نمائید .

۴- برنامه ای برای حل معادله

$$y' = \sqrt{1 - y^2}$$

$$y(0) = -1$$

نوشته و روش پیشگو - اصلاحگر و Adams وسیله معادلات (5.25) و (5.26) با

دو اصلاح در ناحیه 0 تا 0.9 ، 0.1 h را به کار برید .

۵- معادله فوق را با کاربردی از اصلاحگر که از یک گام نتیجه می گردد حل کرده و جمله

خطا را همانطوریکه در قسمت ۵.۳.۳ اشاره شده و نتایج را باروش فوق مقایسه کنید .

۶- فرمول زیر را در نظر بگیرید :

$$y_{n+2} = \alpha_1 y_{n+1} + \alpha_0 y_n + h\beta_1 f_{n+1}$$

مطلوبست تعیین  $\alpha_1$  ،  $\alpha_0$  و  $\beta_1$  به منظور رسیدن به ماکزیمم مرتبه تقریب . جمله خطا را

تعیین کرده و دستورات خواص پایداری فرمول را مشخص نمائید .

۷ - برای معادله

$$y' = xy + 1 \quad y(0) = 1$$

مقدار  $y(0.1)$  را به روش سری تیلر تا ۶ رقم اعشار پیدا کنید .

۸ - برنامه ای بنویسید که معادله

$$y' = \frac{x}{y} + \frac{y}{x} \quad y(1) = 0.5$$

را از  $x = 1$  تا  $x = 2$  به روش آدامز - بشفورث حل کنید .

برای  $h = \frac{1}{16}$  و  $h = \frac{1}{8}$  بگیرید و مقدار  $h$  را طوری تخمین بزنید که ۷ رقم اعشار درست بدهد.

۹ - نشان دهید که رابطه زیر مشروط بر آنکه

$$|(9h/24)(\partial f/\partial y)| < 1$$

$$y_{n+1}^{(k)} = y_n + \frac{h}{24} [9f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(k-1)}) + 19f_n - 5f_{n-1} + f_{n-2}]$$

همگرا خواهد شد.

۱۰ - با استفاده از فرمول روش پیشگو - اصلاحگر آدامز مولتن معادله

$$y' = y + x^2, y(0) = 1$$

را از  $x = 0$  تا  $x = 2$  با  $h = 0.1$  حل کنید. مقادیر آغازی را چنین انتخاب کنید.

$$\begin{aligned} y(0) &= 1.000000 \\ y(0.1) &= 1.105513 \\ y(0.2) &= 1.224208 \\ y(0.3) &= 1.359576 \end{aligned}$$

۱۱ - معادله

$$y' = x - \frac{1}{y}, y(0) = 1$$

را از  $x = 0$  تا  $x = 0.2$  با استفاده از فرمول روش پیشگو - اصلاحگر رتبه دوم

$$y_{n+1}^{(0)} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

$$y_{n+1}^{(k)} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(k-1)})] \quad k = 1, 2, \dots$$

حل کنید.

\* گام ۱

به روش اویلر

$$\begin{aligned} y_1^{(0)} &= 0.9 \\ y_1^{(1)} &= 0.8994 \\ y_1^{(2)} &= 0.8994 \end{aligned}$$

با فرمول فوق

چون  $y_1^{(1)}$  و  $y_1^{(2)}$  تا چهار رقم اعشار یکسانند این جواب را می‌پذیریم و قرار می‌دهیم:

$$f(x_1, y_1) = -1.0118$$

\* گام ۲

به روش اویلر

$$y_2^{(0)} = 0.8994 + 0.1(-1.0118) = 0.7982$$

با فرمول فوق

$$y_2^{(1)} = 0.8994 + 0.05 \left[ -1.0118 + \left( 0.2 - \frac{1}{0.7982} \right) \right] = 0.7962$$

$$y_2^{(2)} = 0.8994 + 0.05 \left[ -1.0118 + \left( 0.2 - \frac{1}{0.7962} \right) \right] = 0.7960$$

$$y_2^{(3)} = 0.7960$$

مجدداً  $y_2 = 0.7960$  را می‌پذیریم و به گام بعدی می‌رویم .





# فصل ششم

## تفاضل های متناهی

### ۶.۱ رفتار تفاضلات متناهی

سی سال قبل کارهای مشتمل بر استفاده از روشهای عددی افزایش یافت زیرا محاسبات یا بوسیله خط کش محاسبه و یا به کمک ماشین حسابهای رومیزی انجام می شد. در این محیط تاکید بر آن روشها که از نظر محاسباتی ساده و برای محاسبات دستی مناسب بود وجود داشت. روشهای مبتنی بر تفاضلات، بسیار مناسب این وضعیت بودند و بطور وسیعی به کار می رفتند.

با پیدایش کامپیوترهای رقمی الکترونیکی با سرعتهای بسیار زیاد عملیاتی، اما با ظرفیت حافظه ای کم، ذخیره جداول بزرگ تفاضلات متناهی کمتر امکان پذیر بود و روشها به طرق دیگر فرمولبندی شد. باز هم وضعیت تغییر پیدا کرده و محدودیت حافظه در اکثر وسایل محاسباتی علمی مسئله اصلی نمی باشد. این بدان معنی است که فرمولبندی تفاضلات متناهی دو مرتبه عملی است و ممکن است مجدداً " جایگاه ارزشمندی در روشهای عددی پیدا کند.

روشهای تفاضلات متناهی روی توابعی اعمال می شود که مقادیرش در نقاط متساوی الفاصله موجود باشد، یک سری نقطه مانند  $x_n = x_0 + n \cdot h$  ( $n = 0, 1, \dots, N$ ) که برایشان مقادیر متناظر  $f_n$  ( $n = 0, 1, \dots, N$ ) وجود دارند. با تفريق مقادير تابعی متوالی ستون تفاضلات مرتبه اول را می توان ساخت.

$$\Delta f_r = f_{r+1} - f_r \quad (6.1)$$

به طریقی مشابه ستون تفاضلات مرتبه دوم را می توان از فرمول زیر حساب کرد.

$$\Delta^2 f_r = \Delta f_{r+1} - \Delta f_r \quad (6.2)$$

تفاضلات مرتبه بالاتر را می توان به طریقی مشابه پیدا کرد. جدول تفاضل متناهی روش مفیدی برای یافتن تقریب یک تابع، به هنگامیکه آن را بتوان تقریباً با یک چند

جمله‌ای نمایش داد، بدست می‌دهد. در چنین حالتی ستونهای تفاضلات بعد از نقطهٔ معینی قابل اغماض می‌شوند و تنها به ستونهای قبل از آن نقطه از تفاضلات نیاز است، که در محاسبات شرکت داده شوند.

مثلاً، جدول (۶۰۱) که تفاضلات مربوط به یک چند جمله‌ای درجه سوم را نشان می‌دهد تفاضلات ستون چهارم و تمام ستونهای بعد از آن، در حالت چند جمله‌ای درجه  $n$ ، ستون  $n+1$  ام تفاضلات و تمام ستونهای بعد از آن صفرند. عکس آن نیز صادق است، یعنی اگر معلوم شد ستونی از تفاضلات صفر است مقادیر تابع روی یک چند جمله‌ای از درجه مساوی با بزرگترین تفاضلات که ناصفرند قرار دارد. اما در حالت یک مثال عملی ستونهای تفاضلات ممکن است به علت خطای ناشی از گرد کردن هرگز دقیقاً صفر نشوند. اکثراً توابع مورد بررسی یک چند جمله‌ای نیستند اما باید بوسیلهٔ چند جمله‌ای مناسبی تقریب زده شوند. در چنین حالتی یک جدول تفاضلی ساخته می‌شود و ستونهای مختلف مورد آزمایش قرار می‌گیرند. اگر ستون  $k$  از جدول تفاضلی آنقدر کوچک باشد که قابل اغماض به حساب آید جدول تفاضلی در این نقطه قطع می‌شود. این با تقریب بوسیلهٔ یک چند جمله‌ای درجه  $k-1$  معادل است.

$x_n$	$f_n$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\Delta^4$
1	1				
		7			
2	8		12		
		19		6	
3	27		18		0
		37		6	
4	64		24		0
		61		6	
5	125		30		0
		91		6	
6	216		36		
		127			
7	343				

جدول ۶۰۱

جدول تفاضلی برای یک

چند جمله‌ای درجه سوم

اما مثال دیگری نشان خواهد داد که این رفتار برای تمام توابع اتفاق نمی‌افتد. تابع  $f(x) = 2^x$  را که در جدول (۶۰۲) نشان داده شده در نظر بگیرید.

$x_n$	$f_n$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$
1	2			
		2		
2	4		2	...
		4		...
3	8		4	...
		8		...
4	16		8	...
		16		...
5	32		16	...
		32		...
6	64			

جدول ۶۰۲

جدول تفاضلی برای  $2^x$

در حالت فوق تمام ستونهای تفاضلات قابل توجه هستند و نمی‌توان از هیچیک از آنها صرف‌نظر نمود. جدول (۶.۳) که تفاضلات  $\sqrt{x}$  را نشان می‌دهد نوع دیگری از رفتار است که در آن ستونهای تفاضلات کوچکتر می‌شوند اما الگوی سیستماتیکی باقی می‌ماند.

$x_n$	$f_n$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\Delta^4$
1	1.000				
2	1.414	0.414			
3	1.732	0.318	-0.096	0.046	
4	2.000	0.268	-0.050	0.018	-0.028
5	2.236	0.236	-0.032	0.009	-0.009
6	2.449	0.213	-0.023	0.007	-0.002
7	2.646	0.197	-0.016		

جدول ۶.۳

جدول تفاضلی برای  $x^*$

در بحث بعدی این فصل فرض می‌شود که توابع مورد بررسی را می‌توان بحد کافی بوسیله یک چند جمله‌ای تقریب کرد.

## ۶.۲ ■ خطاها در جدول تفاضل متناهی

اکثر مقادیر تابع را نمی‌توان دقیقاً با تعداد متناهی رقم نمایش داد به‌طوری‌که جدول مقادیر تابع به علت خطای گرد کردن شامل خطاهایی هستند. خطاها همچنین ممکن است بخاطر اشتباهات تحریری، نظیر جابجا نوشتن ارقام یا تکرار ارقام به‌غلط، رخ دهد، بعنوان مثال ۹۷۷ به جای ۹۹۷. دیدن اینکه چگونه این خطا وقتی ستونهای مختلف تفاضلات حساب می‌شوند انباشته می‌گردند، آگاهی دهنده است. این را می‌توان بوسیله بررسی یک جدول تفاضلی که در آن هر مؤلفه صفر است و وارد نمودن خطای  $e$  در یک مقدار تابع، نشان داد. جدول (۶.۴) رشد خطا را نشان می‌دهد.

$f_n$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\Delta^4$
0				
0	0			
0	0	0		
0	0	0	0	$+e$
0	0	$+e$	$+e$	$-4e$
0	$+e$	$+e$	$-3e$	$-4e$
$e$	$+e$	$-2e$	$-3e$	$6e$
0	$-e$	$+e$	$+3e$	$-4e$
0	0	$+e$	$-e$	
0	0	0	$-e$	$+e$
0	0	0	0	
0	0	0		

جدول ۶.۴

انباشتگی خطا در جدول تفاضلی

ضرائب، در هر سطر، ضرائب دو جمله‌ای  $nC_r = n!/(n-r)!r!$  هستند که از نظراندازه با افزایش  $n$  رشد می‌کنند.

یکی از مسائل تفاضلات متناهی طریقی است که خطا بوسیله فرایند تفاضل کردن بزرگ می‌شود، اما دانستن الگوی تولید شده بوسیله خطاها می‌تواند به شناسایی و حذف خطاها کمک کند. جدول (۶.۵) را در نظر بگیرید.

$x_n$	$f_n$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\Delta^4$	$\Delta^5$
$x_0 = 0$	100					
		1				
0.5	101		14			
		15		36		
1.0	116		50		24	
		65		60		0
1.5	181		110		24	
		175		84		-27
2.0	356		194		-3	
		369		81		135
2.5	725		275		132	
		644		213		-270
3.0	1369		488		-138	
		1132		75		+270
3.5	2501		563		132	
		1695		207		-135
4.0	4196		770		-3	
		2465		204		
4.5	6661		974			
		3439				
5.0	10100					

جدول (۶.۵)  
یک جدول تفاضلی  
با یک خطا

نسبت جملات آخرین ستون عبارتست از 1:5:10:10:5 که نتیجه می‌دهد خطا در پنج ستون قبل رخ داده است، زیرا این اعداد ضرائب دو جمله‌ای  $C_r$  هستند. اندازه خطا 27- است و محل خطا با تعقیب خط شیب‌دار قطری که بطرف پایین و بسوی ستون اول کشیده می‌شود دقیقاً " مشخص می‌شود. خطایی به اندازه 27- در مؤلفه 1369 وجود دارد. این مطلب را می‌توان به آسانی با به‌کار بردن فرمول  $f(x) = 100 + 16x^4$ ، که اعداد جدول (6.5) را می‌دهد، آزمایش کرد. دو مثال دیگر از انتشار خطا در یک جدول تفاضل متناهی در مثال‌های (۶.۱) و (۶.۲) داده شده است.

پس، هر جا که معلوم باشد که یک تابع بوسیله یک چند جمله‌ای تقریب می‌شود پیدا کردن خطاها به این طریق امکان دارد. این مسئله وقتی اعداد گرد شده به‌کار روند مشکلتر می‌شود، زیرا در این صورت خطاها مضارب درستی از ضرائب چند جمله‌ای نخواهند بود.

### ۶.۳ ■ عملگرهای تفاضل متناهی

ما قبلاً "عملگر تفاضل پسرو را که بوسیلهٔ رابطهٔ

$$\Delta f_r = f_{r+1} - f_r \quad (6.3)$$

تعریف می‌شود به‌کار برده‌ایم. این عملگر معروف است زیرا این عمل با استفاده از نقطهٔ بعدی دنباله و نقطه حاضر، جهت تعیین تفاضل، تعریف می‌شود. به طریقی مشابه عملگر تفاضل پسرو تعریف می‌شود.

$$\nabla f_r = f_r - f_{r-1} \quad (6.4)$$

عملگرهای دیگر که به‌کار می‌روند به استفاده از اندیسه‌های نقاط میانی احتیاج دارند. عملگر تفاضل مرکزی با رابطه زیر تعریف می‌شود.

$$\delta f_{r+1/2} = f_{r+1} - f_r \quad (6.5)$$

عملگر میانگین با رابطه زیر تعریف می‌شود.

$$\mu f_{r+1/2} = \frac{1}{2}[f_{r+1} + f_r] \quad (6.6)$$

برای تعیین ارتباط بین این عملگرها، عملگر دیگری لازم است، عملگر انتقال، که به طریقی زیر تعریف می‌شود.

$$Ef_r = f_{r+1} \quad (6.7)$$

هنگام استفاده از عملگرها مناسب است که جبر عملگرها را صرف‌نظر از مقادیر تابعی که روی آن اثر می‌کنند بررسی کرد. در چنین حالاتی لازم است که شرائطی را که تحت آن این جبر قابل اعمال است بطور دقیق تجزیه و تحلیل کنیم. این تجزیه و تحلیل در کتابهای درسی استاندارد دربارهٔ تفاضلات متناهی نظیر Hildebrand (1956) یا Redish (1961) ارائه شده است.

برخی نتایج با فرض اینکه تحت شرایط مناسب که برای اطمینان برقراری آنها لازم است، موجود است، ذکر می‌شوند.

$$1 \quad \Delta f_r = f_{r+1} - f_r$$

ازاین‌رو

$$\begin{aligned} \Delta &\equiv E - 1 \\ E &\equiv 1 + \Delta \end{aligned} \quad (6.8)$$

$$2 \quad \nabla f_r = f_r - f_{r-1}$$

پس

$$\begin{aligned} \nabla &\equiv 1 - E^{-1} \\ E &\equiv (1 - \nabla)^{-1} \end{aligned} \quad (6.9)$$

$$3 \quad \delta f_{r+1/2} = f_{r+1} - f_r$$

پس

$$\delta \equiv E^{1/2} - E^{-1/2} \quad (6.10)$$

از معادلات (6.8) و (6.9)

$$1 + \Delta \equiv \frac{1}{1 - \nabla}$$

بنابراین

$$\Delta \equiv \frac{1}{1 - \nabla} - 1 \equiv \frac{\nabla}{1 - \nabla} \quad (6.11)$$

$$\nabla \equiv 1 - \frac{1}{1 + \Delta} \equiv \frac{\Delta}{1 + \Delta} \quad (6.12)$$

روابط بسیار بیشتری از این نوع، که خواننده می‌تواند برای خود بدست آورد، وجود دارد. برخی از روابط فوق جهت بدست آوردن روابط تفاضل متناهی استاندارد، در بخشهای بعد، به‌کار می‌روند.

همچنین داشتن فرمولهای مربوط به تفاضلات مراتب بالا و مقادیر تابع مفید است.

$$\begin{aligned} \Delta^2 f_r &= \Delta f_{r+1} - \Delta f_r \\ &= f_{r+2} - f_{r+1} - (f_{r+1} - f_r) \\ &= f_{r+2} - 2f_{r+1} + f_r \\ &= (E - 1)^2 f_r \end{aligned} \quad (6.13)$$

و بطور عکس

$$\Delta^r = (E - 1)^r \quad (6.14)$$

اگر به جدول (۶.۵) رجوع کنیم می‌توانیم عناصر متناظر با تفاضلات مختلف را مشاهده کنیم. دنباله‌ای از تفاضلات پیشرو با اندیس یکسان در امتداد خط شیبدار قطری، به طرف پایین، رخ می‌دهد.

$$f_2 = 116, \quad \Delta f_2 = 65, \quad \Delta^2 f_2 = 110, \quad \Delta^3 f_2 = 84, \text{ etc.}$$

توجه کنید که عنصر ۱۱۰ هم  $\Delta^2 f_2$  و هم  $\nabla^2 f_4$  است. تفاضلات مرکزی با اندیس ثابت را روی یک خط افقی می‌توان یافت.

$$f_3 = 181, \quad \delta^2 f_3 = 110, \quad \delta^4 f_3 = 24$$

مثالهای (۶.۳) و (۶.۵) برای بیشتری در رابطه با عملگرهای مختلف و مقادیر تابع نشان می‌دهند.

$$\begin{aligned} x_0, y_0 \\ x_1, y_1 \end{aligned}$$



## ۶.۴ درونیابی

با توسل از علامتگذاری فوق (که در کتابهای درسی ریاضی درستی آن ثابت می‌شود) بدست آوردن فرمولهایی که مقدار تابع را در یک نقطه غیر جدولی تخمین

می‌زند امکان‌پذیر است. در حالت جدولی نظیر جدول (۶.۱) یا تصحیح شده جدول (۶.۵) تفاضلات سرانجام صفر می‌شوند و لذا، فرمولهایی می‌توان به‌کار برد که، صرفنظر از خطاهای گرد کردن، دقیق هستند.

اما، با جدولی نظیر جدول (۶.۳) تفاضلات متناهی مرتبه بالا کوچک خواهند بود ولی نه صفر. در چنین حالتی تعدادی متناهی از ستونهای تفاضلی به‌کار می‌روند و این خطائی، به خاطر قطع دنباله تفاضلات متناهی، وارد می‌کند. مثلاً، اگر جدول (۶.۳) بعد از ستون سوم تفاضلات قطع شود تقریب معادل خواهد بود با تقریبی بوسیله یک چند جمله‌ای درجه سوم بر مجموعه خاصی از چهار نقطه.

توسیع این فرمول به طریق زیر بدست می‌آید. اگر  $p$  و  $k$  اعداد صحیح باشند

$$\begin{aligned} f_{p+k} &= E f_{p+k-1} \\ &= E^2 f_{p+k-2} \\ &= E^p f_k \end{aligned} \quad (6.15)$$

حال، فرض کنیم این فرمول وقتی  $f_k$  یک نقطه جدول باشد که در آن  $x_k = x_0 + k.h$  بازهم برقرار باشد اما  $p$  یک مقدار کسری بطوری که  $f_{p+k}$  نقطه جدولی نباشد. با استفاده از معادله (6.8)،  $E \equiv 1 + \Delta$ ، داریم

$$\begin{aligned} f_{p+k} &= E^p f_k \\ &\equiv (1 + \Delta)^p f_k \\ &= \left( 1 + p\Delta + \frac{p(p-1)}{2!} \Delta^2 \dots \right) f_k \\ &= f_k + p\Delta f_k + \left( \frac{p^2 - p}{2} \right) \Delta^2 f_k \dots \end{aligned} \quad (6.16)$$

این فرمول، اگر مقادیر تابع یک چندجمله‌ای را نمایش دهند، مختوم خواهد بود. این فرمول به فرمول تفاضل پسرو نیوتن معروف است و مقادیر درامتداد قطری بطرف پایین جدول تفاضلی رابه‌کار می‌برد. بنابراین، بخصوص در شروع جدول مفید است، زیرا مقادیر تفاضل مرکزی کافی روی یک خط قطری (یا تفاضلات پسرو درامتداد خط شیب‌داری به طرف بالا) جهت استفاده در فرمول وجود ندارد.

فرمولی مشابه که تفاضلات پسرو را به‌کار می‌برد بسادگی با دلیل مشابه بدست می‌آید.

$$\begin{aligned} f_{p+k} &= E^p f_k \\ &= (1 - \nabla)^{-p} f_k \\ &= \left( 1 + p\nabla + \frac{p(p+1)}{2!} \nabla^2 \dots \right) f_k \end{aligned}$$



$$= 1 + p \nabla f_k + \frac{(p^2 + p)}{2} \nabla^2 f_k \dots \quad (6.17)$$

این فرمول مخصوصاً " برای درونیایی در انتهای جدول ، جاییکه فقط تفاضلات پسرو موجودند ، مناسب است .

در کتابهای درسی که شامل تحلیل ریاضی روشهای تفاضل متناهی هستند (ر.ک. Hildebrand (1956) یا Hartree (1958) ) نشان داده شده است که این فرمولهای تفاضل پیشرو و یا پسرو به دقتی فرمولهای مبتنی بر تفاضلات مرکزی نیستند . فرمولهای تفاضل مرکزی شناخته شده توسط بسل Bessel ، استرلینگ Stirling و اورت Everett وجود دارد و یکی از آنها بطور نرمال ، جایی که تفاضلات مناسب موجود باشند ، به کار می رود .

استفاده از فرمولی نظیر فرمول تفاضل پیشرو نیوتن به بهترین وجه بوسیله یک مثال نشان داده شده است . اگر بخواهیم مقدار  $f(0.7)$  را با به کار بردن فرمول تفاضل پیشرو نیوتن ، که بر نقطه  $x=0.5$  استوار است ، پیدا کنیم ، با استفاده از داده های جدول (۶.۵) داریم .

$$x_{p+k} = x_k + p \times h$$

$$0.7 = 0.5 + p \times 0.5$$

بنابراین

$$p = 0.4$$

$$(6.18)$$

پس ، تقریبات متوالی عبارتند از :

$$101 + 0.4 \times 15 = 107$$

$$101 + 0.4 \times 15 + \frac{(0.4) \times (-0.6) \times 50}{2!} = 101 \quad (6.19)$$

$$101 + 6.0 - 6.0 + \frac{(0.4)(-0.6)(-1.6) \times 60}{6} = 104.84$$

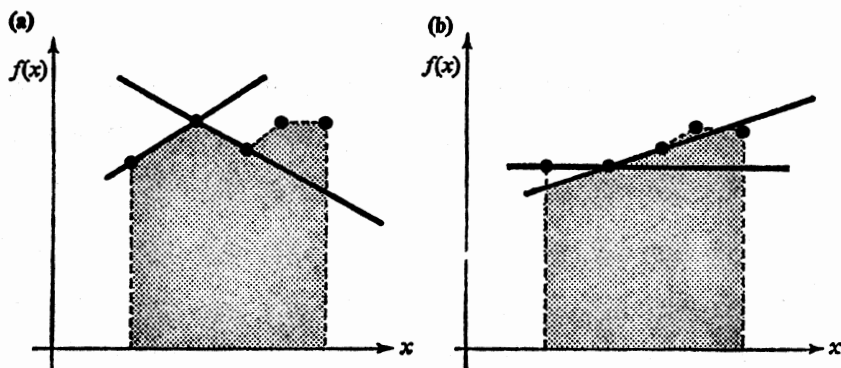
$$101 + 6.0 - 6.0 + 3.84 + \frac{(0.4)(-0.6)(-1.6)(-2.6) \times 24}{4 \times 6} = 103.8416$$

مقدار اخیر مقدار دقیق است زیرا تابع یک چند جمله ای درجه چهار است ، مانند  $16x^4 + 100$  ، و تمام تفاضلات تا تفاضلات چهارم منظور شده اند .

## ۶.۵ فرمولهایی برای مشتق گیری و انتگرال گیری

قبل از ارائه مثالهایی از کاربرد فرمولهای تفاضلی برای مشتق گیری و انتگرال گیری شاید با ارزش باشد که به مسئله از طریق نمودار توجه کنیم تا مشکلات موجود را بهتر

احساس کنیم. دو مثال مربوط به شکلهای (a)، (b) را در نظر بگیرید.



شکل (۶.۱) — خط در انتگرال و مشتق

اختلاف بین دو شکل آن است که نقطه دوم دارای مقدار تابعی با جزئی اختلاف است. اختلاف اغراق شده است طوری که بسادگی در شکل دیده می‌شود اما، مقادیر، بطور نرمال، حاوی خطای گرد کردن یا آزمایش هستند. اثر این خطا روی مشتق تقریبی در دو نقطه مجاور فاجعه‌آمیز است، همانطور که در شکل نشان داده شده است. اما، اگر انتگرال بوسیله سطح محدود شده تقریب شود، مشاهده می‌شود که خطا در انتگرال نسبتاً کوچک است.

این بینشهای خام را می‌توان با تحلیل ریاضی از روشهای تفاضل متناهی تقویت کرد. این نشان می‌دهد که مشتق‌گیری از فرمولهای تفاضل متناهی می‌تواند به خطاهای بزرگ منجر شود، درحالیکه فرایند انتگرال‌گیری اصولاً "خوش طرح" است. بنابراین، فرمولهای مخصوص مشتق‌گیری پیگیری نمی‌شوند. هر جا ممکن باشد، مسائل باید به‌گونه‌ای فرموله شوند که مشتق‌گیری از فرمولهای تفاضل متناهی، یا توابع تقریب، لازم نباشد.

فرمولهای مفیدی برای انتگرال می‌توان بدست آورد، مثلاً، با انتگرال‌گیری از فرمول تفاضل پیشرو نیوتن. چون  $x_{p+k} = x_k + p.h$  که در آن  $p$  یک متغیر و  $x_k$  یک نقطه جدولی است، داریم.

$$\frac{dx}{dp} = h \quad (6.20)$$

$$\int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx = h \int_0^1 f_{p+k} dp$$

$$= h \int_0^1 \left[ 1 + p\Delta + \frac{p(p-1)}{2} \Delta^2 \dots \right] f_k dp$$

$$= h \left[ pf_k + \frac{p^2}{2} \Delta f_k + \left( \frac{p^3}{6} - \frac{p^2}{4} \right) \Delta^2 f_k \dots \right]_0^1$$

$$= h \left[ f_k + \frac{1}{2} \Delta f_k - \frac{1}{12} \Delta^2 f_k \dots \right] \quad (6.21)$$

دو جمله اول این سری نتیجه می‌دهد :

$$I \approx \frac{h}{2}[f_k + f_{k+1}] \quad (6.22)$$

که فرمول دوزنقه‌ای برای انتگرال‌گیری تقریبی است. با انتگرال‌گیری از  $x_k$  تا  $x_{k+2}$  و گرفتن سه جمله اول، فرمول

$$\begin{aligned} I &\approx h[2f_k + 2\Delta f_k + \frac{1}{3}\Delta^2 f_k] \\ &= \frac{h}{3}[f_k + 4f_{k+1} + f_{k+2}] \end{aligned} \quad (6.23)$$

بدست می‌آید که فرمول آشنای قاعده سیمپسون برای انتگرال‌گیری است. فرمولهای مختلف بسیاری را می‌توان، با استفاده از فرمولهای تفاضلی گوناگون و انتگرال‌گیری روی تعداد خاصی زیر فاصله، بدست آورد. مثالهای جامعی از این فرمولها در کتابهای درسی درباره تفاضلات متناهی موجودند اما روش کلی‌تری برای تولید فرمولها، در فصل ۸ درباره انتگرالها، استفاده خواهد شد.

## ۶.۶ حل معادلات تفاضلی خطی

در مطالعه معادلات دیفرانسیل، حل یک معادله تفاضلی خطی پایداری یک روش را تعیین می‌کند. لذا، حل یک معادله تفاضلی به‌شکل

$$\alpha_k y_{n+k} + \dots + \alpha_1 y_{n+1} + \alpha_0 y_n = 0 \quad (6.24)$$

را بررسی می‌کنیم. این یک معادله تفاضلی خطی از درجه  $k$  است که دارای  $k$  جواب مستقل خطی است. جواب کامل ترکیبی خطی از این جوابها است و بنابراین شامل  $k$  ثابت دلخواه است. این ثابتها بوسیله  $k$  شرط زیرپیدامی شوند.

$$y_r = s_r, \quad r = 0, 1, \dots, k-1 \quad (6.25)$$

جوابهای معادله (6.24) را می‌توان با جایگذاری جواب آزمایشی  $y_n = A(z)^n$  و پیدا کردن مقادیری از  $z$  بطوری که معادله برقرار باشد، بدست آورد. جایگذاری جواب آزمایشی می‌دهد:

$$Az^n[\alpha_k z^k + \alpha_{k-1} z^{k-1} + \dots + \alpha_0] = 0 \quad (6.26)$$

این چند جمله‌ای به‌عنوان یک چند جمله‌ای کمکی شناخته می‌شود و هر ریشه  $z_r$  از این چند جمله‌ای منجر به یک جواب  $y_n = A(z_r)^n$  از معادله تفاضلی می‌شود. اگر ریشه‌های مکرری از معادله تفاضلی وجود داشته باشد مشکلی بوجود می‌آید زیرا در این صورت تمام ریشه‌ها نمی‌توانند این شکل ساده را داشته باشند. درحالت یک ریشه مضاعف  $z_r$  این به دو ریشه  $z_r$  و  $n.z_r$  منجر می‌شود. برای یک ریشه سه‌گانه سه جواب مستقل عبارتند از  $z_r$ ،  $n.z_r$  و  $n^2.z_r$  و غیره.

پس، وقتی  $n$  ریشه متمایز وجود دارد جواب کامل عبارتست از:

$$y_n = A_1(z_1)^n + A_2(z_2)^n + \dots + A_k(z_k)^n \quad (6.27)$$

اگر  $z_1$  ریشه مضاعف باشد این جواب به صورت زیر درمی آید.

$$y_n = (A_1 + A_2 n)(z_1)^n + A_3(z_2)^n + \dots + A_k(z_k)^n \quad (6.28)$$

در این صورت  $k$  شرط اولیه معادله (6.25) برای بدست آوردن ثابتهای  $A_r$  ( $r=1, \dots, k$ ) بوسیله حل یک دستگاه معادلات خطی، کافی است. در حالت ریشه‌های متمایز این دستگاه عبارتست از:

$$\begin{aligned} A_1 + A_2 + \dots + A_k &= s_0 \\ A_1 z_1 + A_2 z_2 + \dots + A_k z_k &= s_1 \\ \dots\dots\dots \end{aligned} \quad (6.29)$$

$$A_1 z_1^{k-1} + A_2 z_2^{k-1} + \dots + A_k z_k^{k-1} = s_{k-1}$$

یک مثال حل شده در مثال (۶.۵) داده شده است.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱ - جدول زیر طریقه دیگری که خطاها می‌توانند انباشته شوند را، در یک جدول تفاضلی که خطاها متناوباً مثبت و منفی هستند، نشان می‌دهد. این الگو که ماکزیم انباشتگی خطاها را می‌دهد خطاهای حداکثر در یک جدول را با مؤلفه‌های صفر نشان می‌دهد.

$$\begin{array}{ccccccc} +\varepsilon & & & & & & \\ & -2\varepsilon & & & & & \\ -\varepsilon & & +4\varepsilon & & & & \\ & +2\varepsilon & & -8\varepsilon & & & \\ +\varepsilon & & -4\varepsilon & & +16\varepsilon & & \\ & -2\varepsilon & & +8\varepsilon & & -32\varepsilon & \\ -\varepsilon & & +4\varepsilon & & -16\varepsilon & & \\ & +2\varepsilon & & -8\varepsilon & & & \\ +\varepsilon & & -4\varepsilon & & & & \\ & -2\varepsilon & & & & & \\ -\varepsilon & & & & & & \end{array}$$

۲- یک جدول که در آن دو خطا انجام گرفته است برای تحلیل مشکل‌تر است، زیرا ضرائب دو جمله‌ای روی هم می‌افتند الگوی زیر مثال ممکن را نشان می‌دهد. باید توجه شود که در یک مثال حقیقی مقادیر تابع در چند ستون اول قابل ملاحظه خواهند بود و خطاها باید از ستونهای دست راست، جائیکه ماکزیم تفاضل اتفاق افتاده است، ردیابی شوند. الگوی خطا را در تفاضلات مرتبه ۳ می‌توان مشاهده کرد اما بهم ریختگی در ستون تفاضلی چهارم احتمالاً خیلی زیاد خواهند بود که فرصتی جهت آگاهی از خطاها بدهند.

$f$	$\Delta$	$\Delta^2$	$\Delta^3$	$\Delta^4$
0				
0	0			
0	0	0		
0	0		$\varepsilon_1$	
	$\varepsilon_1$	$\varepsilon_1$		$-4\varepsilon_1$
$\varepsilon_1$	$-\varepsilon_1$	$-2\varepsilon_1$	$-3\varepsilon_1$	$6\varepsilon_1$
0	0	$\varepsilon_1$	$3\varepsilon_1$	
0	0		$\varepsilon_2 - \varepsilon_1$	$\varepsilon_2 - 4\varepsilon_1$
	$\varepsilon_2$	$\varepsilon_2$		$+4\varepsilon_2 + \varepsilon_1$
$\varepsilon_2$	$-\varepsilon_2$	$-2\varepsilon_2$	$-3\varepsilon_2$	$6\varepsilon_2$
0	0	$\varepsilon_2$	$3\varepsilon_2$	
0	0			

۳- رابطه بین یک فرمول بیان شده برحسب تفاضلات و همان فرمول که به صورت مجموعی از مقادیر یک تابع بیان شده است را بسادگی می توان، با استفاده از فرمولهای متعددی که عملگرهای مختلف را بهم مربوط می کند، تعیین کرد. مثلاً

$$\nabla = 1 - E^{-1}, \quad \nabla^2 = E^{-2} - 2E^{-1} + 1, \quad \text{etc.}$$

فرمول آدامز- بشفورث Adams-Bashforth که برای انتگرال گیری از معادلات دیفرانسیل معمولی به کار می رود عبارتست از:

$$\nabla y_{n+1} = h[1 + \frac{1}{2}\nabla + \frac{5}{12}\nabla^2]y_n'$$

تا تفاضلات مرتبه دوم این را می توان به طریق زیر بیان کرد.

$$\begin{aligned} y_{n+1} - y_n &= hy_n' + \frac{h}{2}[y_n' - y_{n-1}'] + \frac{5h}{12}[y_n' - 2y_{n-1}' + y_{n-2}'] \\ &= \frac{23h}{12}y_n' - \frac{16h}{12}y_{n-1}' + \frac{5h}{12}y_{n-2}' \end{aligned}$$

۴- رابطه بین عملگرهای  $E$  و  $\delta$  را پیدا کنید.

$$\delta f_r = f_{r+1/2} - f_{r-1/2}$$

پس

$$\begin{aligned} \delta &= E^{1/2} - E^{-1/2} \\ \delta^2 &= E - 2 + E^{-1} \\ E - 2 - \delta^2 + E^{-1} &= 0 \\ E &= 2 + \frac{\delta^2 + \sqrt{[(2 + \delta^2)^2 - 4]}}{2} \end{aligned}$$

۵- معادله تفاضلی خطی زیر را

$$y_{r+4} - y_{r+3} - 3y_{r+2} + y_{r+1} + 2y_r = 0$$

$$y_0 = 1, y_1 = -1, y_2 = 2, y_3 = 7$$

با شرایط اولیه

حل کنید . معادله‌کمکی زیر را تشکیل می‌دهیم .

$$z^4 - z^3 - 3z^2 + z + 2 = 0$$

با تحقیق معلوم می‌شود یک ریشه  $z = 1$  موجود است . بنابراین ، با تقسیم بر  $z - 1$  ریشه‌های معادله زیر را می‌یابیم .

$$z^3 - 3z - 2 = 0$$

معادله فوق ریشه  $z = -1$  دارد که ریشه مضاعف است و  $z = 2$  . لذا جواب کلی عبارتست از :

$$y_n = A(+1)^n + B(-1)^n + Cn(-1)^n + D(2)^n$$

و با استفاده از شرایط اولیه نتیجه می‌شود :

$$A + B + D = 1$$

$$A - B - C + 2D = -1$$

$$A + B + 2C + 4D = 2$$

$$A - B - 3C + 8D = 7$$

جمع کردن معادلات اول و سوم و تفریق مجموع معادلات سوم و چهارم از آن نتیجه می‌دهد

$$-9D = -9$$

بنابراین

$$D = 1, \quad A + B = 0$$

و از معادلات دوم و سوم  $3A - B = -8$  و لذا ،

$$A = -2, \quad B = 2 \quad C = -4 + 4 + 1 = 1$$

۶ - با استفاده از جدول داده‌شده مطلوب‌ست محاسبه  $\log 2.15$  با ماکزیم دقت .

حل : از آنجائی که 2.15 بین 2.0 و 2.2 قرار دارد ، فرض می‌کنیم  $x_0 = 2.00$  و فرمول پیشرو نیوتن را با  $n = 4$  به کار می‌بریم .

$x$	$\log x$	$\Delta f$	$\Delta^2 f$	$\Delta^3 f$	$\Delta^4 f$
2.0	0.30103				
		4139			
2.2	0.34242		-360		
		3779		57	
2.4	0.38021		-303		-11
		3476		46	
2.6	0.41497		-257		-12
		3219		34	
2.8	0.44716		-223		
		2996			
3.0	0.47712				

$$p_4(x_0 + sh) = f_0 + \binom{s}{1} \Delta f_0 + \binom{s}{2} \Delta^2 f_0 + \binom{s}{3} \Delta^3 f_0 + \binom{s}{4} \Delta^4 f_0$$

با مقادیر  $x_0 = 2.0$  و  $h = 0.2$  و  $s = (x - x_0)/h$  مقدار  $\bar{x} = 2.15$  که متناظر با  $s = (2.15 - 2.0)/0.2 = 0.75$  و

$$\binom{s}{1} = 0.75$$

$$\binom{s}{2} = \binom{s}{1} \frac{s-1}{2} = \frac{0.75(-0.25)}{2} = -0.09375$$

$$\binom{s}{3} = \binom{s}{2} \frac{s-2}{3} = -0.09375 \frac{-1.25}{3} = 0.03906$$

$$\binom{s}{4} = \binom{s}{3} \frac{s-3}{4} = 0.03906 \frac{-2.25}{4} = -0.02197$$

بنابراین

$$\begin{aligned} \log 2.15 \approx p_4(0.75) &= 0.30103 + (0.75)(0.04139) + (-0.09375)(-0.00360) \\ &\quad + (0.03906)(0.00057) + (-0.02197)(-0.00011) \\ &= 0.332435 \end{aligned}$$

و تخمین خطا از جمله دوم نیوتن بدست می‌آید. بدین ترتیب، از آنجائی که

$$\binom{s}{5} \Delta^5 f_0 = -0.0000014$$

نتیجه تا پنج رقم اعشار با معنی درست خواهد بود. مقدار گردشده  $\log 2.15$  مقدار 0.33244 خواهد بود که با نتیجه بدست‌آمده مطابقت دارد.

۷- با استفاده از جدول مسئله ۶ مقدار  $\log 2.9$  را با ماکزیم دقت محاسبه نمایید.

حل: از آنجائی که 2.9 نزدیک پایان جدول می‌باشد،  $x_0 = 3.0$  انتخاب کرده و فرمول نیوتن - پسرور را در نظر می‌گیریم.

$$\text{برای } h = 0.2, \text{ داریم: } s = (2.9 - 3.0)/0.2 = -\frac{1}{2}$$

$$\text{فرمول نیوتن - پسرور با } n = 4$$

$$p_4(x_0 + sh) = f_0 - \binom{-s}{1} \Delta f_{-1} + \binom{-s}{2} \Delta^2 f_{-2} - \binom{-s}{3} \Delta^3 f_{-3} + \binom{-s}{4} \Delta^4 f_{-4}$$

خواهد بود. آنگاه

$$\binom{-s}{1} = -s = \frac{1}{2}$$

$$\binom{-s}{2} = \binom{-s}{1} \frac{-s-1}{2} = \frac{1}{2} \cdot \frac{-1/2}{2} = -\frac{1}{8}$$

$$\binom{-s}{3} = \binom{-s}{2} \frac{-s-2}{3} = -\frac{1}{8} \cdot \frac{-3/2}{3} = \frac{1}{16}$$

$$\binom{-s}{4} = \binom{-s}{3} \frac{-s-3}{4} = \frac{1}{16} \cdot \frac{-5/2}{4} = -\frac{5}{128}$$

بنابراین

$$\begin{aligned}\log 2.9 &\approx p_4\left(-\frac{1}{2}\right) = 0.47712 - \frac{1}{2}(0.02996) - \frac{1}{8}(-0.00223) \\ &\quad - \frac{1}{16}(0.00034) - \frac{5}{128}(-0.00012) \\ &= 0.46240\end{aligned}$$



# ■ مسائل

۱- خطای جدول زیر را پیدا و آنرا تصحیح نمایید .

$x$	0.0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
$f(x)$	4.000	4.641	5.368	6.187	7.104	8.125

$x$	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
$f(x)$	9.265	10.503	11.872	13.369	15.000

۲- رابطه بین عملگرهای  $\mu$  و  $\delta$  را پیدا کنید .

۳- فرمول آدامز - بشفورث بسته زیر تا تفاضلات دوم را برحسب مقادیر تابع بیان کنید .

$$\nabla y_{n+1} = h[1 - \frac{1}{2}\nabla - \frac{1}{12}\nabla^2]y'_{n+1}$$

۴- معادله تفاضلی خطی زیر را

$$2y_{r+3} + y_{r+2} - 2y_{r+1} - y_r = 0$$

با شرایط اولیه  $y_0 = -1, y_1 = 2, y_2 = \frac{1}{2}$  حل نمایید .

۵- از فرمول تفاضل پسرو نیوتن تا تفاضلات مرتبه سوم انتگرال بگیرید و فرمولهای گوناگونی برحسب مقادیر تابع ، با قطع کردن فرمول بعد از تفاضل اول و غیره ، بدست آورید .

۶- با استفاده از جدول زیر مطلوبست محاسبه :

(a)  $f(1252.5)$       (b)  $f(1332.5)$

و در هر حالت خطا را محاسبه نمایید .

$t$	$x = f(t)$	$\Delta f$	$\Delta^2 f$	$\Delta^3 f$	$\Delta^4 f$	$\Delta^5 f$	$\Delta^6 f$
1,250.5	1.39140						
		-1444					
1,260.5	1.37696		-1469				
		-2913		55			
1,270.5	1.34783		-1414		17		
		-4327		72		-3	
1,280.5	1.30456		-1342		14		-2
		-5669		86		-5	
1,290.5	1.24787		-1256		9		8
		-6925		95		3	
1,300.5	1.17862		-1161		12		-11
		-8086		107		-8	
1,310.5	1.09776		-1054		4		8
		-9140		111		0	
1,320.5	1.00636		-943		4		
		-10083		115			
1,330.5	0.90553		-828				
		-10911					
1,340.5	0.79642						

۷ - مطلوبست محاسبهٔ جواب عمومی معادلات تفاضلی زیر:

- (a)  $y_{n+1} - 3y_n = 5$
- (b)  $y_{n+2} - 4y_{n+1} + 4y_n = n$
- (c)  $y_{n+2} + 2y_{n+1} + 2y_n = 0$
- (d)  $y_{n+3} - y_{n+2} + 2y_{n+1} - 2y_n = 0$
- (e)  $y_{n+2} - y_{n+1} - y_n = 0$

۸ - جواب معادلات تفاضلی را تعیین کنید.

- (a)  $y_{n+2} - 4y_{n+1} + 3y_n = 2^n$       $y_0 = 0$       $y_1 = 1$
- (b)  $y_{n+2} - y_{n+1} - y_n = 0$       $y_0 = 0$       $y_1 = 1$

۹ - نشان دهید که جواب عمومی معادلهٔ تفاضلی:

$$y_{n+2} + 4hy_{n+1} - y_n = 2h$$

که در آن  $h$  مقداری است مثبت و ثابت، به صورت زیر بیان می‌گردد:

$$y_n = c_1[1 - 2h + O(h^2)]^n + c_2(-1)^n[1 + 2h + O(h^2)]^n + \frac{1}{2}$$

۱۰ - نشان دهید که جواب عمومی معادلهٔ تفاضلی:

$$y_{n+2} - (2 + h^2)y_{n+1} + y_n = h^2 \quad h > 0$$

به صورت زیر بیان می‌گردد.

$$y_n = c_1\left[1 + h + \frac{h^2}{2} + O(h^3)\right]^n + c_2\left[1 - h + \frac{h^2}{2} + O(h^3)\right]^n - 1$$



# فصل هفتم

## برازش منحنی

### ۷.۱ ■ درونیابی و تقریب

دو نوع مسئله وجود دارد که تحت این عنوان بررسی می‌شود، ابتدا مسئله درونیابی است که شامل پیدا کردن مقادیر میانی می‌باشد، هنگامی که مقادیر در مجموعه‌ای متناهی از نقاط داده شده‌اند و دوم، مسئله تقریب به یک تابع برحوزه‌ای کامل از مقادیر بوسیله تابعی ساده می‌باشد، که برای محاسبه بیشتر مناسب است. آشکارا، هدف از تقریب باید کوچک کردن خطا تا حد امکان باشد و روشهای متفاوتی متناظر با طرق مختلف تعریف خطا ظهور می‌نماید.

در حالت درونیابی بوسیله روشهای تفاضل متناهی، تابع تقریب یکچندجمله‌ای است که مقادیر آن با مقادیر مفروضی در مجموعه‌ای از نقاط برابر است. فرض می‌کنیم  $f_i$  مقادیر مفروض در نقاط  $x_i (i=0, 1, \dots, n)$  و  $\phi_n(x)$  تابع تقریب باشد. اگر خطا را بوسیله رابطه

$$E_n = \sum_{i=0}^n |\phi_n(x_i) - f_i| \quad (7.1)$$

تعریف کنیم برازش تابع بطور دقیق در  $n+1$  نقطه خطای  $E_n$  را به صفر تقلیل می‌دهد. خطای تعریف شده در رابطه (7.1) یقیناً "می‌نیم شده است"، اما این سؤال باقی می‌ماند که آیا مقادیر در نقاطی که  $x \neq x_i$  تقریبهای خوبی هستند؟

در مسئله تقریب با خطا در تمام نقاط حوزه سروکار داریم. مسائل موجود در به‌کار بردن تعریف خطایی که تنها بستگی به مقادیر در مجموعه‌ای متناهی از نقاط دارد بوضوح بوسیله مثالی که توسط رونگه Runge در 1901 کشف شد نشان داده شده است. این مثال در لنکروس Lanczos بررسی شده است. مجموعه‌ای از نقاط متساوی-الفاصله  $x_i (i=0, 1, \dots, n)$  جهت تقریب تابع  $1/(1+25x^2)$  برحوزه  $[-1, +1]$

انتخاب شده‌اند. به ازای هر نقطه  $x \neq x_i$  که  $|x| > 0.726$  ثابت شده است که خطای  $|\phi_n(x) - f(x)|$  با افزایش  $n$  بدون کران زیاد می‌گردد. و این امر، با توجه به اینکه  $\phi_n(x_i) = f(x_i)$  ( $i = 0, 1, \dots, n$ ) که بمعنی  $E_n = 0$  است، اتفاق می‌افتد.

هنگام بررسی خطا بر تمام حوزه، هدف رضایت‌بخش‌تر آن است که ماکزیم خطا را حتی‌الامکان کوچک کنیم این تقریب از نوع مینیماکس است که در آن خطا بوسیله رابطه

$$E_{\max} = \max_{a \leq x \leq b} |\phi(x) - f(x)| \quad (7.2)$$

تعریف می‌شود و تابع  $\phi(x)$  چنان انتخاب می‌شود که  $E_{\max}$  می‌نیم شود. به این دلیل است که چند جمله‌ایهای چبیشف Chebyshev کاربرد وسیعی پیدا کرده‌اند.

حالت سوم حالت مفیدی است که تعداد نقاطی که مقادیر در آنها داده شده است بطور قابل ملاحظه‌ای بزرگتر از درجه تقریب مطلوب است. مثلاً، ممکن است استفاده از چند جمله‌ای درجه پایینی، مثلاً "درجه ۳"، برای تقریب بر حوزه‌ای خواسته شود که دوازده مقدار تابع معلوم است. چهار نقطه برای تعیین یک چند جمله‌ای درجه سوم به‌طور یکتا کافی است و خطاها احتمالاً "در نقاط باقیمانده، رخ می‌دهند.

در این وضعیت بجای صفر کردن خطا در نقاطی خاص، پایین نگاه داشتن خطای کلی را، تا حد امکان طلب می‌کنیم. انتخاب مناسبی از تعریف خطا بوسیله رابطه

$$S_m = \sum_{i=0}^m [\phi_n(x_i) - f_i]^2, \quad m \geq n \quad (7.3)$$

داده می‌شود، برازش کمترین مربعات بوسیله پیدا کردن تابع  $\phi_n(x)$  که کمیت  $S_m$  را می‌نیم می‌کند بدست می‌آید. اندیس  $n$  معرف آن است که تابع  $\phi_n(x)$  به تعدادی پارامتر بستگی دارد که جهت بدست آوردن خاصیت کمترین مربعات می‌توان به آنها مقادیر مناسب داد. در حالت چند جمله‌ای این پارامترها ضرایب  $a_0, a_1, \dots, a_n$  و تابع  $\phi_n(x)$  دارای  $n+1$  پارامتر خواهد بود.

چند جمله‌ایها بطور وسیعی برای تقریب به‌کار می‌روند لذا، بررسی اینکه آنها مناسبترین توابع برای این منظور هستند یا نه، با ارزش است. یک مزیت بزرگ آن است که با استفاده از عملیات حسابی مهیا در کامپیوترهای رقمی محاسبه مستقیم یک چند جمله‌ای یا خارج قسمت دو چند جمله‌ای امکان دارد. اما، محاسبه توابع دیگر، مثل توابع نمائی یا مثلثاتی، بوسیله روشهای تقریب است. همچنین، تعیین انتگرال و مشتق چند جمله‌ایها با محاسبه مستقیم آسان است. دانستن اینکه یک تقریب با به‌کار بردن چند جمله‌ای به چه نزدیکی حاصل می‌شود نیز مهم است. خوشبختانه، قضیه‌ای از وایراشتراس Weierstrass وجود دارد که نشان می‌دهد، به ازای هر تابع پیوسته بر یک فاصله محدود خطا را می‌توان با انتخاب یک چند جمله‌ای از درجه باندازه کافی بالا

**بدلخواه کوچک کرد .**

نوع دیگر تقریب که باز هم ارزشمند است تقریب بوسیله سری فوریه Fourier است. در این حالت نشان داده می‌شود که می‌توان برای دسته "کاملاً" وسیعتری از توابع، مثلاً "آنهايي که در شرایط دیریکله Dirichlet صدق می‌کنند، تقریبهای بدخواه نزدیک بدست آورد. (ر.ک. لنگزوس (1957) Lanczos).

اکنون این فرمهای مختلف تقریب تشریح می‌شوند. بحثی درباره خواص چند جمله‌ایهای متعامد نیز، بخاطر اهمیت آنها در تئوری تقریب، گنجانده شده است.

## ۷.۲ ■ درونیایی

### ۷.۲.۱ ■ درونیابی لاگرانژ

در فصل پیش نشان داده شد که جدول تفاضل متناهی را می‌توان برای درونیایی به‌کار برد، اما این به حالت مقادیر تابع در فاصله‌های متساوی محدود شده بود. فرم لاگرانژ چند جمله‌ای درونیاب، یک چند جمله‌ای بدست می‌دهد که یک تابع مفروض را در تعدادی از نقاط با محل دلخواه برازش می‌کند، یعنی

$$P_n(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (7.4)$$

یا در شکل بسط یافته

$$\begin{aligned} &a_0 + a_1 x_0 + \cdots + a_n x_0^n = f_0 \\ &a_0 + a_1 x_1 + \cdots + a_n x_1^n = f_1 \\ &\dots\dots\dots \\ &a_0 + a_1 x_r + \cdots + a_n x_r^n = f_r \end{aligned} \tag{7.5}$$

اگر تمام  $x_i$  ها متمایز باشند ماتریس وابسته به این معادلات نامنفرد است و لذا معادلات را می توان بطور نظری جهت یافتن ضرائب  $a_i$  حل نمود. اما، این معادلات می توانند بدو وضع باشند و از آنجا ترجیح داده می شود که ضرائب به روش دیگری پیدا شوند.

از معادلات می‌توان دید که جوابهای  $a_i$  ترکیبی خطی از  $f_i$  ها می‌باشند. اگر این نوع عبارات برای  $a_i$  ها در چند جمله‌ای درج شوند و جملات مربوط به هر  $f_i$  با هم جمع شوند، داریم.

$$P_n(x) = \sum_{i=0}^n l_{n,i}(x) f_i \quad (7.6)$$

که در آن  $I_{n,r}(x)$  چند جمله‌ایهایی حداکثر از درجه  $n$  هستند.

بدست آوردن فرم چند جمله‌ای  $I_{n,i}(x)$  با به کار بردن معادله (7.4) که درونیایی لاگرانژ را تعریف می‌کند آسان می‌باشد. در نقطه  $x_0$  تمام مقادیر  $I_{n,i}(x_0)$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )

باید صفر باشند تا جملات  $f_i$  متناظر حذف شوند. این یک ریشه از تمام چندجمله‌ایهای  $I_{n,i}(x_0) (i \neq 0)$  را در  $x = x_0$  می‌دهد. همچنین  $I_{n,0}(x_0)$  باید مساوی واحد باشد تا ضریب درست  $f_0$  را بدهد. دلیل مشابهی برای هر نقطه می‌توان اعمال کرد و نشان داد که هر چند جمله‌ای، ریشه‌ای در  $n$  نقطه دیگر از مجموعه نقاط دارد. برای مثال،

$$I_{n,0}(x_0) = A_0(x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_n) \quad (7.7)$$

و بطور کلی

$$I_{n,i}(x) = A_i(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n) \quad (7.8)$$

شرط دوم، که مقدار لازم را در نقطه  $x_i$  می‌دهد، پیدا کردن  $A_i$  را میسر می‌کند، یعنی چون  $I_{n,i}(x_i) = 1$  آنگاه

$$A_i = \frac{1}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)} \quad (7.9)$$

لذا چند جمله‌ایها را می‌توان بطور دقیق نوشت:

$$I_{n,i}(x) = \prod_{r=0}^n \frac{x - x_r}{x_i - x_r} \quad (7.10)$$

پريم برای نشان دادن اینکه جمله  $x_i$  از حاصلضرب حذف شده، به کار رفته است. اگر بخواهیم در هر نقطه  $x$  درونیابی کنیم مقادیر این چند جمله‌ایها محاسبه شده و در مقادیر متناظر  $f_i$  ضرب می‌شوند. مثلاً، "مقدار درونیابی شده  $f(5)$  را می‌توان به طریق زیر از جدول بدست آورد.

	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$
$x_i$	1	4	7	9
$f_i$	2	13	122	504

$$I_{3,0}(x) = \frac{(x-4)(x-7)(x-9)}{(1-4)(1-7)(1-9)} \quad (7.11)$$

بنابراین

$$I_{3,0}(5) = \frac{1 \cdot (-2) \cdot (-4)}{-3 \cdot (-6) \cdot (-8)} = -\frac{1}{18} \quad (7.12a)$$

و متشابهاً

$$I_{3,1}(5) = \frac{(5-1)(5-7)(5-9)}{(4-1)(4-7)(4-9)} = \frac{32}{45} \quad (7.12b)$$

$$I_{3,2}(5) = \frac{(5-1)(5-4)(5-9)}{(7-1)(7-4)(7-9)} = \frac{4}{9} \quad (7.12c)$$

$$I_{3,3}(5) = \frac{(5-1)(5-4)(5-7)}{(9-1)(9-4)(9-7)} = -0.1 \quad (7.12d)$$

واز آنجا

$$P_n(5) = -\frac{1}{8} \cdot 2 + \frac{3}{4} \cdot 13 + \frac{4}{9} \cdot 122 - 0.1 \cdot 504 = 12.95 \quad (7.13)$$

محاسبات بالا نسبتاً پیچیده می‌باشند و اگر مقادیر درونیابی شده در تعداد زیادی نقطه لازم باشند به محاسبات قابل ملاحظه‌ای منجر می‌شود. همچنین، می‌توان مشاهده کرد که وارد نمودن نقاط بیشتر به روش، جهت افزایش دقت، تمام ضرائب را عوض خواهد کرد و در نتیجه تمام عملیات قبلی از بین خواهد رفت. به این دلایل روش لاگرانژ مناسبترین فرم درونیابی برای کامپیوتر نمی‌باشد، هرچند شهرت زیادی به‌عنوان روشی برای ماشینهای رومیزی دارد.

## ۷.۲.۲ ■ تفاضلات تقسیم شده

در اکثر کتب درسی ریاضی درباره آنالیز عددی ثابت شده است که اگر یک چند جمله‌ای در شرایط

$$P_n(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (7.14)$$

صدق کند منحصر بفرد است، به شرط آنکه نقاط  $x_i$  متمایز باشند (مثلاً، ر.ک. ایساکسون و کِلِر (Isaacson and Keller (1966)). بنابراین، مسئله عبارت از تغییر نظم چند جمله‌ای لاگرانژ به فرم مناسبتر برای کامپیوتر است. بخصوص اضافه کردن مقادیر بیشتر به این روش باید بگونه‌ای ساده امکان‌پذیر باشد، بدون اینکه محاسبات قبلی مردود شناخته شوند.

فرض کنید چند جمله‌ای درونیابی چون  $P_k(x)$  حداکثر از درجه  $k$ ، داریم که داده‌های واقع در نقاط  $x_i$  ( $i = 0, 1, \dots, k$ ) را برازش می‌کند و مایلیم عنصر بعدی  $P_{k+1}(x)$  را با افزودن نقطه درونیاب  $x_{k+1}$  تشکیل دهیم. چون خواسته شده که محاسبات قبلی احتیاج به تغییر نداشته باشند، شکلی جستجو می‌کنیم که در آن

$$P_{k+1}(x) = P_k(x) + p_{k+1}(x), \quad k = 0, 1, \dots, n-1 \quad (7.15)$$

حداکثر از درجه  $k+1$  باشد.

چون  $P_k(x)$  و  $p_{k+1}(x)$  در نقاط  $x_i$  ( $i = 0, 1, \dots, k$ ) درونیابی می‌کنند داریم

$$P_{k+1}(x_i) = P_k(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, k \quad (7.16)$$

و بنابراین با استفاده از معادله (7.15)،  $p_{k+1}(x_i) = 0$  چون با این تحلیل تمام  $k+1$  عامل آشکار شده‌اند فرم  $P_{k+1}(x)$  به این صورت می‌باشد

$$P_{k+1}(x) = a_{k+1}(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_k) \quad (7.17)$$

چند جمله‌ای درونیاب که حاصل می‌شود به چند جمله‌ای درونیاب تفاضل تقسیم شده نیوتن معروف است و به فرم زیر است.



$$p_n(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + \cdots + a_n(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1}) \quad (7.18)$$

این چند جمله‌ای را می‌توان به‌فرم تو در تو نوشت که برای محاسبه مناسب است. مثلاً،

$$P_3(x) = [(a_3(x - x_2) + a_2)(x - x_1) + a_1](x - x_0) + a_0 \quad (7.19)$$

خوشبختانه، ضرائب  $a_k$  را می‌توان بسادگی کامل بوسیله ساختن جدولی مشابه جدول تفاضل متناهی تولید کرد. با جایگذاری مقادیر  $x_i$  ( $i = 0, 1, \dots, n-1$ ) در معادله (7.18) و به‌کار بردن  $P(x_i) = f_i$  داریم:

$$\begin{aligned} f_0 &= a_0 \\ f_1 &= a_0 + (x_1 - x_0)a_1 \\ f_2 &= a_0 + (x_2 - x_0)a_1 + (x_2 - x_0)(x_2 - x_1)a_2 \\ &\dots \end{aligned} \quad (7.20)$$

ضرائب  $a_i$  بوسیله روابط

$$a_0 = f_0 \quad (7.21a)$$

$$a_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0} \quad (7.21b)$$

داده می‌شوند. این عبارت تفاضل تقسیم شده مرتبه اول نامیده می‌شود و با  $f[x_1, x_0]$  یا  $f_{01}$  نمایش داده می‌شود. تفاضل مرتبه دوم برای نقاط  $x_0, x_1, x_2$  از معادله (7.20) بدست می‌آید.

$$a_2 = \frac{(f_2 - f_0)/(x_2 - x_0) - f[x_1, x_0]}{x_2 - x_1} = \frac{f[x_2, x_0] - f[x_1, x_0]}{x_2 - x_1} \quad (7.21c)$$

و با  $f[x_2, x_1, x_0]$  یا  $f_{012}$  نمایش داده می‌شوند. ضرائب دیگر با تفاضلات تقسیم شده مراتب بالای زیر داده می‌شود.

$$a_n = f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_0] \equiv f_{01, \dots, n} \quad (7.22)$$

خواص گوناگون تفاضلات تقسیم شده و قضایای مربوطه در هیلدبراند (1956) و ایساکسون و کِلر (1966) ارائه شده‌اند. کافی است در اینجا تذکر داده شود که تغییر ترتیب جملات مقدار تفاضل تقسیم شده را عوض نمی‌کند، و عبارت خطا برای درونیابی با استفاده از  $P_n(x)$  در نقطه دلخواه  $x$  عبارتست از:

$$E(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \quad (7.23)$$

و می‌توان نشان داد

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \quad (7.24)$$

که در آن  $\xi$  نقطه‌ای در بازه شامل  $x_i$  ها است. ضرائب با ساختن یک جدول متناهی تفاضل تقسیم شده، همانطور که نشان داده شده،

محاسبه می شوند .

$$\begin{array}{rcl}
 x_0 & f_0 & \\
 & \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0} \equiv f_{01} & \\
 x_1 & f_1 & \frac{f_{12} - f_{01}}{x_2 - x_0} \equiv f_{012} \\
 & \frac{f_2 - f_1}{x_2 - x_1} \equiv f_{12} & (7.25) \\
 x_2 & f_2 & \frac{f_{23} - f_{12}}{x_3 - x_1} \equiv f_{123} \\
 & \frac{f_3 - f_2}{x_3 - x_2} \equiv f_{23} & \\
 x_3 & f_3 & \frac{f_{34} - f_{23}}{x_4 - x_2} \equiv f_{234} \\
 & \frac{f_4 - f_3}{x_4 - x_3} \equiv f_{34} & \\
 x_4 & f_4 &
 \end{array}$$

پس فرمی بدست آورده ایم که در آن ضرائب بسادگی حساب می شوند و فرم نهایی محاسبه سریعی برای مقادیر زیادی از  $x$  ها توسط الگوریتم ضرب تو در تو بدست می دهد ، و نقاط درونیابی بیشتر را می توان جهت بهتر کردن دقت به طرح اضافه نمود . جدول تفاضل تقسیم شده نشان می دهد که افزودن یک نقطه دیگر فقط خط قطری دیگری در زیر جدول وارد می کند که ضریب اضافی  $a_{k+1}$  را بدون تغییر مجموعه قبلی می دهد . این مطلب در مثال (۷.۱) نشان داده شده است .

### ۷.۲.۳ ■ درونیابی تکراری

طرح بالا در دو مرحله عمل می کند ، اول ، جدول تفاضل تقسیم شده برای محاسبه ضرائب کشیده می شود ، و دوم ، ضرب تو در تو برای پیدا کردن مقادیر درونیابی شده به کار می رود . این روند هنگامی که مقادیر درونیابی شده در تعداد زیادی از نقاط خواسته شوند مناسبترین است ، اما درحالتی که فقط چند مقدارخواسته شود حجم محاسبات را می توان با به کار بردن روشهای درونیابی تکراری ، مانند روشهای ایتکن و نویل Aitken and Neville تقلیل داد .

مبنای این روشها ساختن جدولی از چند جمله ایهاست ، به فرم مشابه جدول تفاضل تقسیم شده ، که در آن ستونهای متوالی شامل چند جمله ایهای مراتب بالاتر می باشند که با حرکت در عرض جدول داده های مفروض را در تعداد بیشتری از نقاط برازش می کند . در محاسبه مقادیر درونیابی شده ، خود چند جمله ایها به کار نمی روند ، یک مقدار خاص از  $x$  درج می شود و جدولی از مقادیر متناظر با چند جمله ایهای متعدد تولید می شود . درجه چند جمله ایها در عرض جدول افزایش می یابد و خوشبختانه ، دقت مقادیر نیز زیاد می شود . بنابراین، اگر فرایند همگرا باشد نتایج سمت راست جدول

سرانجام در حد دقت مطلوب مساوی می شوند. در این نقطه محاسبه متوقف می شود. جدول درونیایی خطی چند جمله ایهای قبلی برحسب فرمول زیر ساخته می شوند.

$$P_{r_1, r_2, \dots, r_k, i, j}(x) = \frac{(x - x_i)P_{r_1, r_2, \dots, r_k, j} - (x - x_j)P_{r_1, r_2, \dots, r_k, i}}{(x_j - x_i)} \quad (7.26)$$

در آغاز  $P_0(x) = f_0$  و  $P_1(x) = f_1$  و چند آرایه اول جدول ایتن عبارتند از

$$P_{01}(x) = \frac{(x - x_1)P_0(x) - (x - x_0)P_1(x)}{x_0 - x_1} \quad (7.27a)$$

$$P_{02}(x) = \frac{(x - x_2)P_0(x) - (x - x_0)P_2(x)}{x_0 - x_2} \quad (7.27b)$$

$$P_{012}(x) = \frac{(x - x_2)P_{01}(x) - (x - x_1)P_{02}(x)}{(x_1 - x_2)} \quad (7.27c)$$

جدول کامل فرم زیر را دارد :

$x_0$	$f_0$	$P_{01}(x)$	$P_{012}(x)$	$\vdots$
$x_1$	$f_1$	$P_{02}(x)$	$\vdots$	$\vdots$
$x_2$	$f_2$	$P_{03}(x)$	$\vdots$	$\vdots$
$x_3$	$f_3$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$x_k$	$f_k$	$P_{0k}(x)$	$P_{01k}(x) \cdots P_{01 \dots k}(x)$	$\vdots$

(7.28)

اگر مقدار تابع دیگری برای این جدول اضافه شود فقط با به کار بردن مقادیر قطری که از  $f_0$  شروع می شود سطر جدید محاسبه می شود. این نتیجه می دهد که فقط مقادیر زیر این قطر احتیاج به ذخیره شدن دارند، زیرا اعداد دیگر تنها مقادیر میانی هستند. جدول نویل Neville برهمان فرمولها استوار است اما ترکیبهای مختلفی از نقاط جهت تشکیل ستونها به کار می رود. این در جدول زیر نشان داده شده است.

$x_0$	$f_0$	$P_{01}(x)$	$P_{012}(x)$	$\vdots$
$x_1$	$f_1$	$P_{12}(x)$	$\vdots$	$\vdots$
$x_2$	$f_2$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$x_k$	$f_k$	$P_{k-1, k}(x)$	$P_{k-2, k-1, k}(x)$	$P_{012 \dots k}(x)$

(7.29)

وقتی نقطه جدیدی به این جدول وارد می شود محاسبات تنها شامل مقادیری از سطر قبلی است، به طوری که احتیاج به ذخیره بقیه جدول نیست. یک محاسبه عددی با استفاده از جدول نویل در مثال (۷.۲) داده شده است.

روش درونیایی تکراری یا روش تفاضل تقسیم شده نیوتن هر دو برای درونیایی

با استفاده از کامپیوتر مناسب هستند. در روش تکراری راهنمایی از دقت روش از درجه نزدیکی اعضای متوالی جدول بسادگی بدست می‌آید، اما هر درونیایی محاسبه تمام جدول تفاضل تقسیم شده را دربر دارد. اگر نقاط زیادی باید درونیایی شوند فرم نیوتن مناسبتر است زیرا فقط یک محاسبه از جدول انجام می‌شود. لذا، هر درونیایی تنها یک ضرب تو در تو نیاز دارد که محاسبه کمی را دربر می‌گیرد. معهذا، باید بررسیهای مقدماتی جهت تعیین تعداد نقاط درونیاب لازم که دقت کافی بدست دهند، انجام شود.

### ۷.۳ ■ برازش بوسیله روش کمترین مربعات

خاصیت اساسی این روش این است که مجموع مربعات خطا را حتی‌الامکان کوچک می‌کند. برحسب اینکه یک مجموعه متناهی از مقادیر را تقریب می‌کنیم یا یک تابع تعریف شده بریک حوزه را، دو حالت اتفاق می‌افتد. در حالت اول خطا به صورت مجموع مربعات خطاها در هر نقطه تعریف می‌شود، و در حالت دوم یک فرمول بندی انتگرالی لازم می‌باشد. فرمول بندی اخیر جهت تشریح مبنای نظری روش به کار خواهد رفت چرا که اغلب خوانندگان با حساب انتگرال بیشتر آشنایی دارند تا خواص جمع بندی. روش کمترین مربعات، در حالت کلی آن، برتابع تقریبی استوار است که بطور خطی بر مجموعه‌ای از پارامترهای  $a_0, a_1, \dots, a_n$  وابسته است. انتگرال جمع مربعات خطا با رابطه

$$S = \int_a^b [f(x) - \phi(a_0, a_1, \dots, a_n, x)]^2 dx \quad (7.30)$$

داده می‌شود. چون می‌خواهیم  $S$  می‌نیم باشد مشتقات اول نسبت به ضرائب مختلف صفر خواهد بود. یعنی،

$$\frac{\partial S}{\partial a_i} = 0 \quad (7.31)$$

اگر شرایط مناسب جهت دیفرانسیل گیری زیر علامت انتگرال برقرار باشد، این معادلات  $n+1$  معادله برای ضرائب  $a_i$  می‌دهد یعنی،

$$-2 \int_a^b \frac{\partial \phi}{\partial a_i} [f(x) - \phi(a_0, a_1, \dots, a_n, x)] dx = 0, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (7.32)$$

چون  $\phi$  تابعی خطی از ضرائب است اولین جمله این معادلات ثابت هستند طوری که معادلات را می‌توان نوشت.

$$\int_a^b \frac{\partial \phi}{\partial a_i} \phi(a_0, a_1, \dots, a_n, x) dx = \int_a^b \frac{\partial \phi}{\partial a_i} f(x) dx, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (7.33)$$



خواص اساسی توابع متعامد این است که به ازای دو عضو مختلف از دنباله متعامد  $Q_k(x)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ )

$$\int_a^b w(x) \cdot Q_i(x) Q_j(x) dx = 0, \quad i \neq j \quad (7.40)$$

به شرط آنکه حدود  $a$  و  $b$  و تابع وزن  $w(x)$  بطور مناسبی انتخاب شده باشد. بالاخص، اگر انتخاب کنیم  $w(x) = 1$ ،  $a = -1$ ،  $b = +1$ ،  $n$  آنگاه چند جمله‌ایهای لژاندر

Legendre را به کار می‌بریم. یعنی

$$\phi(a_0, a_1, \dots, a_n, x) = a_0 P_0(x) + a_1 P_1(x) + \dots + a_n P_n(x). \quad (7.41)$$

چند جمله اول این نوع چند جمله‌ایها عبارتند از:

$$P_0(x) = 1, \quad P_1(x) = x, \quad P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1) \quad (7.42)$$

حال متناظر با معادلات (7.36) مجموعه‌ای تنها با جملات قطری داریم زیرا،

$$u_{ij} = \int_{-1}^{+1} P_i(x) P_j(x) dx = 0, \quad i = 0, 1, \dots, n, \quad j \neq i \quad (7.43)$$

عناصر قطری نیز شکل ساده و ویژه‌ای دارند.

$$u_{ii} = \int_{-1}^{+1} P_i^2(x) dx = \frac{2}{2i+1} \quad (7.44)$$

بطوری که  $a_i$  ها مستقیماً " بدست می‌آیند.

$$a_i = \frac{2i+1}{2} \int_{-1}^{+1} P_i(x) f(x) dx, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (7.45)$$

این دو روش متفاوت از محاسبه در مثال (۷.۳) نشان داده شده است. اگر نمایش بصورت یک سری توانی از  $x$  لازم باشد می‌توان عبارات مربوط به  $P_i(x)$  را، وقتی مقادیر  $a_i$  بدست آمدند، در معادلات جایگذاری کرد و با تغییر نظم، سری توانی از  $x$  را بدست آورد.

#### ۷.۴ چند جمله‌ایهای متعامد

بخطا اهمیت چند جمله‌ایهای متعامد در مسائل تقریبی در اینجا بعضی از خواص مهمتر این چند جمله‌ایها را خلاصه می‌کنیم. ما دنباله‌ای از چند جمله‌ایهای  $Q_k(x)$  از درجه  $k$  بشرط اینکه  $k \leq K$  به ازای مقدار ثابتی از  $K$ ، داریم.

##### ۷.۴.۱ رابطه متعامد

چند جمله‌ایهای  $Q_k(x)$  نسبت به تابع وزن  $w(x)$  در بازه  $[a, b]$  متعامد گفته

می شوند اگر

$$\int_a^b w(x) Q_i(x) Q_j(x) dx = 0, \quad i \neq j \quad (7.46)$$

$$w(x) \geq 0, \quad a \leq x \leq b$$

بعلاوه، اگر شرایط زیر برقرار باشد چند جمله‌ایها یک مجموعه متعامد نرمال تشکیل می‌دهند.

$$\int_a^b w(x) Q_i^2(x) dx = 1 \quad (\text{به ازای تمام مقادیر } i) \quad (7.47)$$

باید متذکر شد که این تعریف نتیجه می‌دهد که  $Q_i(x)$  بر هر چند جمله‌ای از درجه کوچکتر از  $i$  عمود است. این بدلیل آنست که هر چند جمله‌ای را می‌توان برحسب مجموعه  $Q_k(x) (k=0, 1, \dots, i)$  بیان کرد چرا که آنها مستقل خطی هستند، یعنی،

$$P_j(x) = \sum_{k=0}^j a_k Q_k(x), \quad j < i \quad (7.48)$$

ملاحظه می‌شود که:

$$\int_a^b w(x) Q_i(x) P_j(x) dx = \sum_{k=0}^j a_k \int_a^b w(x) Q_i(x) Q_k(x) dx = 0 \quad (7.49)$$

تمام جملات بنابر خاصیت تعامد صفر هستند به‌طوری که  $P_j(x)$  بر  $Q_i(x)$  عمود است ( $j < i$ ). این خاصیت تعامد وسیله‌ای برای تولید عناصر متوالی دنباله بدست می‌دهد، اگرچه خاصیت بازگشتی که ذیلاً بحث می‌شود روش مناسبتری برای اجرای عملی می‌دهد.

بعنوان یک مثال، ضرائب چند جمله‌ای لژاندار درجه دوم را می‌توان به‌طریق زیر بدست آورد. رابطه تعامد برای چند جمله‌ای  $ax^2 + bx + c$  می‌دهد

$$\int_{-1}^{+1} (ax^2 + bx + c) \cdot 1 \cdot dx = 0, \quad \frac{2a}{3} + 2c = 0 \quad (7.50)$$

و

$$\int_{-1}^{+1} (ax^2 + bx + c) \cdot x \cdot dx = 0, \quad \frac{2b}{3} = 0 \quad (7.51)$$

بنابراین، چند جمله‌ای لژاندر درجه دوم  $c(-3x^2 + 1)$  است. رابطه تعامد به ازای تمام مقادیر  $c$  برقرار است و انتخاب این ثابت به اطلاعات عمیقتری از نظریه توابع متعامد بستگی دارد. شکل معمولی این چند جمله‌ای لژاندر  $\frac{1}{2}(3x^2 - 1)$  است. اما اگر مجموعه‌ای متعامد نرمال خواسته شود این چند جمله‌ای شکل  $(\sqrt{5/2}\sqrt{2})(3x^2 - 1)$  را

می گیرد .

## ۷.۴.۲ ■ رابطه بازگشتی

می توان ملاحظه کرد که روش بالا جهت پیدا کردن ضرائب برای چند جمله ایهای مراتب بالا غیر عملی است، چون شامل حل دستگاهی بزرگ از معادلات می شود . خوشبختانه، خاصیت دیگری از توابع متعامد روش ساده تری، که برای استفاده از کامپیوتر مناسب است، برای تولید آنها بدست می دهد . تمام مجموعه های متعامد در یک رابطه بازگشتی به شکل زیر صدق می کنند .

$$Q_{n+1}(x) = (A_n + B_n x)Q_n(x) + C_n Q_{n-1}(x), \quad n = 1, 2, \dots \quad (7.52)$$

بنابراین، اگر دو چند جمله ای اول مجموعه معلوم باشند، سومی را می توان از معادله بالا پیدا کرد، و بعد دومی و سومی برای تولید عضو چهارم به کار می روند و به همین ترتیب، برای چند جمله ایهای لژاندر رابطه بازگشتی عبارتست از:

$$P_{n+1}(x) = \frac{2n+1}{n+1} \cdot x P_n(x) - \frac{n}{n+1} P_{n-1}(x) \quad (7.53)$$

دو عضو اول دنباله  $P_0(x) = 1$  و  $P_1(x) = x$  هستند و بنابراین،

$$P_2(x) = \frac{3}{2} \cdot x(x) - \frac{1}{2} \cdot 1 = \frac{1}{2}(3x^2 - 1) \quad (7.54a)$$

$$P_3(x) = \frac{5}{3} \cdot x(\frac{3}{2}x^2 - \frac{1}{2}) - \frac{2}{3}x = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x) \quad (7.54b)$$

## ۷.۴.۳ ■ تعامد گسسته

تا اینجا نظر خود را به حالتی که در آن یک تابع پیوسته باید تقریب شود معطوف کرده ایم، بطوری که خاصیت تعامد انتگرالی مناسب است. اما، اگر مجموعه ای گسسته از مقادیر تابع موجود باشد مناسبتر است که خطا را فقط برحسب این نقاط تعریف کنیم، یعنی،

$$S_m = \sum_{i=0}^m [\phi_n(x_i) - f_i]^2 \quad (7.55)$$

باید بخاطر آوریم که اگر  $Q_n(x)$  یک چند جمله ای از درجه  $n$  باشد شامل  $n+1$  ضریب به عنوان پارامتر متغیر است، لذا به ازای  $m \geq n+1$  جواب منحصر بفردی برای مسئله کمترین مربعات وجود دارد. تقریب کمترین مربعات معمولاً دارای نقاط بسیار بیشتر  $m$ ، از تعداد ضرائب چند جمله ای،  $n+1$ ، است.

اگر دوباره عبارتی برحسب چند جمله ایهای متعامد به کار ببریم داریم:

$$\phi_n(x) = \sum_{k=0}^n a_k Q_k(x) \quad (7.56)$$



و با به کار بردن شرایط زیر برای یک می نیمم

$$\frac{\partial S_m}{\partial a_r} = 0 \quad (7.57)$$

معادلات نرمال زیر تولید می شود .

$$\sum_{k=0}^n a_k \sum_{i=0}^m Q_k(x_i) Q_r(x_i) = \sum_{i=0}^m Q_r(x_i) f_i, \quad r=0, 1, \dots, n \quad (7.58)$$

اگر توابع در خاصیت تعامد گسسته زیر صدق کنند

$$\sum_{i=0}^m Q_k(x_i) Q_r(x_i) = 0, \quad k \neq r \quad (7.59)$$

آنگاه مجموعه ای از معادلات قطری حاصل می شود که جوابهای زیر را دارند

$$a_r = \frac{\sum_{i=0}^m Q_r(x_i) f_i}{\sum_{i=0}^m Q_r^2(x_i)} \quad (7.60)$$

تمام چند جمله ایهای متعامد استاندارد مجموعه ای از نقاط  $x_i$  ( $i=0, \dots, m$ ) دارند که بر آن خاصیت تعامد گسسته برقرار است . چند جمله ایهایی که برای نشان دادن این خواص به کار می روند چند جمله ایهای چبیشف هستند ، که در رابطه با تقریب مینیماکس نیز مفید می باشند و با

$$T_n(x) = \cos [n \cos^{-1}(x)], \quad -1 \leq x \leq +1 \quad (7.61)$$

تعریف می شوند و صفرهای این چند جمله ای با

$$x_j = \cos \left[ \frac{(2j+1)\pi}{2n} \right], \quad j=0, 1, \dots, n-1 \quad (7.62)$$

داده می شوند . به ازای یک مقدار ثابت  $N$  تمام چند جمله ایهای چبیشف  $T_n(x)$  ( $n < N$ ) دارای خاصیت تعامد متناهی نسبت به مجموعه نقاط زیر هستند

$$x_j = \cos \left( \frac{\pi j}{N} \right), \quad j=0, 1, \dots, N \quad (7.63)$$

مسئله اصلی مربوط به استفاده از تقریب کمترین مربعات گسسته آنست که باید قادر باشیم مقادیر تابع را در هر نقطه  $x$  که فرمول لازم دارد بدست آوریم ، و این ممکن است امکان نداشته باشد . همچنین اگر لازم باشد درجه تابع تقریب را افزایش دهیم مشکلاتی وجود دارد . در حالت پیوسته محاسبات تنها شامل پیدا کردن کمیت های

$$a_k = \frac{\int_a^b Q_k(x) f(x) dx}{\int_a^b Q_k^2(x) dx} \quad (7.64)$$

برای مقادیر بعدی  $k$  است و این مزاحم مقادیر قبلی نمی شود . در حالت گسسته جمع بندی شامل محاسبه  $f_i$  در یک مجموعه جدید از مقادیر  $x$  است که ، عموماً " به ازای مقادیر مختلف  $m$  متفاوت می باشند . یکی از مزایای فرمول بندی چیشف آن است که  $x_j$  های مرتبه  $m$  در فرمولهای مراتب  $2m$  و  $4m$  و غیره نیـز موجودند بقسمی که بعضی  $f_i$  ها از مقادیر محاسبه شده قبلی معلومند .

نکته دیگری که محتاج فکر است انتخاب مقادیر  $n$  و  $m$  است . بطور کلی ، اگر تعداد نقاط  $m$  افزایش یابد ، به قیمت محاسبات بیشتری ، تقریب نزدیکتری بدست می آید ، ضمناً ، باید بین دقت و زمان محاسبه تناسبی باشد . انتخاب مناسب مقادیر بسته به مسئله خاص دارد و قاعده کلی نمی توان داد .

تحقیق در انتخاب یک مقدار مناسب برای  $n$  بینش فوق العاده ای از طبیعت تقریبات کمترین مربعات می دهد . وقتی  $n=m$  چند جمله ای درونیاب ، که از  $n+1$  نقطه به کار رفته می گذرد ، حاصل می شود . به ازای مقادیر  $n < m$  برازش کننده کمترین مربعات بطور طبیعی از نقاط عبور نمی کند ، و منحنی مقید به فرایند هموار سازی است . این به هنگامی که روش بر نتایج آزمایشی که مقادیر تابعی را با خطای آزمایش می دهند با ارزش است . انحرافات جزئی در اثر خطاها می تواند یک چند جمله ای کاملاً " نوسانی نتیجه دهد که اصولاً " اختلافات ناشی از خطاها را گسترش می دهد . باز هم باید سازشی بین کاربرد یک مقدار کوچک  $n$  ، که حتی اختلافات بارز توابع را هموار می کند ، و استفاده از یک مقدار خیلی بزرگ  $n$  به هنگامی که خطای آزمایشی قابل هموار شدن نیست ، انجام گیرد . با منحنی هایی که انتظار می رود نسبتاً " هموار باشند تقریب را می توان با تجزیه حوزه به زیر حوزه هایی بدست آورد . سپس در هر زیر حوزه تقریب کمترین مربعاتی استوار بر یک چند جمله ای با درجه پایین ، مثلاً " درجه ۳ ، به کار برد .

#### ۷.۴.۴ ■ ریشه های چند جمله ایهای چیشف

اگر مجموعه ای از چند جمله ایهای متعامد  $Q_k(x)$  ( $k=0,1,\dots$ ) بر بازه  $[a,b]$  داشته باشیم ریشه های  $x_j$  ( $j=1,2,\dots,k$ ) از  $Q_k(x)=0$  همه حقیقی و متمایزند و در بازه  $[a,b]$  قرار دارند .

این خاصیت به هنگام استفاده از صفرهای یک چند جمله ای متعامد به عنوان نقاط پایه برای یک تقریب کمترین مربعات گسسته ، همچنانکه در بخش قبل توصیه شد ، لازم است . اما ، اگر ریشه های مکرر یا مختلط وجود داشتند ممکن نبود که اینها را در روش کمترین مربعات به کار ببریم .

### ۷.۴.۵ ■ چند جمله ایهای متعامد مهم

قبلاً دیده‌ایم که چگونه چند جمله‌ایهای لژاندر بطور طبیعی در نظریه کمترین مربعات، اگر خاصیت تعامد شامل یک تابع وزن واحد باشد، ظاهر می‌شوند. محدودیت کاربردی آنها را به حوزه  $[-1, +1]$  بسادگی می‌توان با یک تغییر متغیر مرتفع ساخت. اگر  $x \in [-1, +1]$  و  $X \in [a, b]$  آنگاه معادله  $X = (x+1)(b-a)/2 + a$  باعث تبدیل به حوزه استاندارد  $[-1, +1]$  خواهد شد. این تغییر متغیر در نظریه کوادراتور گاوسی gaussian quadrature مهم است زیرا به این معناست که هر حوزه متناهی را می‌توان بوسیله بحث در حوزه استاندارد  $[-1, +1]$  بررسی کرد. معذاً، تبدیلاتی مانند بالا نمی‌توانند بازه نیم محدود  $[0, \infty]$  یا بازه نامحدود  $[-\infty, +\infty]$  را دربرگیرند. چند جمله‌ایهای لاگور بر بازه  $0, \infty$  متعامد هستند و می‌توانند برای انتگرال‌گیری گاوسی بر این بازه به کار روند. چند جمله‌ایهای هرمیت بر  $[-\infty, +\infty]$  متعامد هستند. مجموعه دیگری از چند جمله‌ایهای متعامد که زیاد به کار می‌روند. چند جمله‌ایهای چبیشف هستند که بر حوزه  $[-1, +1]$  با تابع وزن  $(1-x^2)^{-1/2}$  متعامد هستند. با ارزش‌ترین خاصیت، نوسان مساوی آنهاست. تمام مقادیر ماکزیمم و می‌نیمم تابع در  $[-1, +1]$  اتفاق می‌افتد و همه دارای یک اندازه مطلق هستند. دربخش بعد نشان داده خواهد شد که این مطلب به خاصیت مینیمکس منجر خواهد شد.

### ۷.۵ ■ چند جمله ایهای چبیشف و تقریب مینیمکس

#### ۷.۵.۱ ■ تعریف چند جمله ایها

چند جمله‌ایهای چبیشف خالت خاصی از چند جمله‌ایهای ژاکوبی Jacobi با  $p=q=\frac{1}{2}$  هستند. آنها بر بازه  $[-1, +1]$  با تابع وزن  $(1-x^2)^{-1/2}$  متعامد هستند. ساده‌ترین معرفی از این چند جمله‌ایها از طریق تابع کسینوس،  $\cos n\theta$  ( $0 \leq \theta \leq \pi$ ) می‌باشد. تابع  $\cos n\theta$  را می‌توان با استفاده از فرمولهای مثلثاتی بسط داد، یعنی

$$\cos n\theta = \cos[(n-1)\theta]\cos\theta - \sin[(n-1)\theta]\sin\theta \quad (7.65)$$

و سپس جملات مرتبه  $n-1$  را می‌توان دوباره بسط داده و بهمین ترتیب، تا تمام عبارت تنها شامل  $\theta$  باشد و تمام مضارب  $\theta$  بسط داده شده باشند. قوای زوج  $\sin\theta$  که ظاهر می‌شوند را می‌توان با  $1 - \cos^2\theta$  جایگزین نمود بطوری که شامل قوای  $\cos\theta$  باشد.

$$\cos 2\theta = 2\cos^2\theta - 1 \quad (7.66a)$$

$$\begin{aligned} \cos 3\theta &= \cos\theta[2\cos^2\theta - 1] - \sin\theta \cdot \sin 2\theta \\ &= 2\cos^3\theta - \cos\theta - 2\cos\theta[1 - \cos^2\theta] \\ &= 4\cos^3\theta - 3\cos\theta \end{aligned} \quad (7.66b)$$

اگر جایگذاری  $x = \cos \theta$  انجام شود توابع  $\cos n\theta \equiv \cos(n \cos^{-1} x)$  معادل چند جمله‌ایهای درجه  $n$  برای  $-1 \leq x \leq +1$  می‌باشند. بنابراین، یک مجموعه از چند جمله‌ایها، معروف به چند جمله‌ایهای چبیشف را می‌توان با عبارت زیر تعریف نمود.

$$T_n(x) = \cos(n \cos^{-1} x), \quad -1 \leq x \leq 1 \quad (7.67)$$

این ارتباط با توابع مثلثاتی وسیله مفیدی برای اثبات برخی از خواص چند جمله‌ایهای چبیشف است که با دوباره فرمولبندی کردن مسئله برحسب  $\theta$  غالباً "به اثبات ساده‌ای منجر می‌شود. مثلاً"، تعامد انتگرالی حکم می‌کند که،

$$\int_{-1}^{+1} \frac{T_r(x)T_s(x) dx}{(1-x^2)^{1/2}} = 0, \quad r \neq s \quad (7.68)$$

انجام تبدیل  $x = \cos \theta$  می‌دهد  $dx = -\sin \theta d\theta$  و انتگرال می‌شود:

$$\int_{-\pi}^0 \cos r\theta \cdot \cos s\theta d\theta = \frac{1}{2} \int_{-\pi}^0 [\cos((r+s)\theta) + \cos((r-s)\theta)] d\theta \quad (7.69)$$

انتگرال  $\cos n\theta$ ، که در آن  $n$  صحیح است، برحوزه  $-\pi \leq \theta \leq 0$  صفر است مگر اینکه  $n=0$  بطوری‌که هر دو قسمت انتگرال صفر خواهد شد بجز وقتی که  $r=s$ ، بنابراین، خاصیت تعامد ثابت می‌شود.

رابطه بازگشتی برای چند جمله‌ایهای چبیشف را می‌توان بهمین طریق بدست آورد.

$$\begin{aligned} T_{n+1}(x) &\equiv \cos(n+1)\theta = \cos n\theta \cos \theta - \sin n\theta \sin \theta \\ T_{n-1}(x) &\equiv \cos(n-1)\theta = \cos n\theta \cos \theta + \sin n\theta \sin \theta \end{aligned} \quad (7.70)$$

$$T_{n+1}(x) + T_{n-1}(x) = 2x \cos n\theta \quad \text{یا} \quad T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x) \quad (7.71)$$

## ۷.۵.۲ ■ خاصیت مینیماکس

مهمترین خاصیت چند جمله‌ایهای چبیشف خاصیت مینیماکس می‌باشد که نتیجه‌ای از خاصیت نوسان مساوی است. چند جمله‌ای چبیشف  $T_n(x)/2^{n-1}$  در بازه  $[-1, +1]$  دارای کمترین مقدار مطلق، نسبت به تمام چند جمله‌ایهای درجه  $n$  که ضریب بزرگترین توان  $x$  آنها واحد است، می‌باشد. این بدین معنی است که کلیه چند جمله‌ایهای دیگر بیشتر از صفر دور می‌شوند، در نقطه‌ای در حوزه‌اش، تا چند جمله‌ای چبیشف نرمال شده که بین  $\pm (\frac{1}{2})^{n-1}$  نوسان می‌کند. این خاصیت بسادگی از خواص تابع کسینوس ثابت می‌شود.  $\cos n\theta$  در نقاط

$$\theta_j = \frac{j\pi}{n}, \quad j = 0, 1, \dots, n \quad (7.72)$$

جدول (۷۰.۱)

	$w(x)$	$a$	$b$	First term	Second term	Third term	(رابطه بازگشتی)
Jacobi	$(1-x)^{-p}(1+x)^{-q}$ $p < 1, q < 1$	-1	+1				
Legendre	$1$ $p=0, q=0$	-1	+1	1	$x$	$\frac{1}{2}(3x^2-1)$	$P_{n+1}(x) = \frac{2n+1}{n+1} \cdot x P_n(x) - \frac{n}{n+1} P_{n-1}(x)$
Chebyshev	$(1-x^2)^{-1/2}$ $p=\frac{1}{2}, q=\frac{1}{2}$	-1	+1	1	$x$	$2x^2-1$	$T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x)$
Laguerre	$e^{-\alpha x}$	0	$\infty$	1	$1-x$	$2-4x+x^2$	$L_{r+1}(x) = (1+2r-x)L_r(x) - r^2L_{r-1}(x)$
Hermite	$e^{-\alpha^2 x^2}$	$-\infty$	$+\infty$	1	$2x$	$4x^2-2$	$H_{r+1}(x) = 2xH_r(x) - 2rH_{r-1}(x)$

که مقادیر  $\pm 1$  را می‌گیرد ماکزیمم و می‌نیمم دارد، بطوری که چند جمله‌ای جیبیشف (نرمال شده) متناوباً مقادیر  $\pm (\frac{1}{2})^{n-1}$  را می‌گیرد فرض کنید یک چندجمله‌ای چون  $p_n(x)$  وجود دارد، با ضریب بزرگترین توان  $x$  واحد، که مقادیرش در تمام نقاط حوزه  $-1 \leq x \leq +1$  از نظر قدرمطلق کوچکتر از  $(\frac{1}{2})^{n-1}$  است. نشان خواهیم داد که این فرض منجر به تناقض خواهد شد. تابع زیر را تشکیل دهید.

$$\phi_{n-1}(x) = p_n(x) - \frac{T_n(x)}{2^{n-1}} \quad (7.73)$$

اندیس  $n-1$  جهت تاکید اینکه دو جمله  $x^n$  حذف می‌شوند، چون هر دو چند جمله‌ای نرمال شده‌اند طوری که ضریب پیشرو آنها واحد باشد، به‌کار رفته است. در هر نقطه  $\theta_j = j\pi/n$  که  $j$  زوج باشد، می‌دانیم که  $\phi_{n-1}(x)$  منفی است زیرا مقدار  $-T_n(x)/2^{n-1}$  برابر  $1/2^{n-1}$  است که بنا بر فرض از نظر قدرمطلق بیشتر از مقدار  $p_n(x)$  است. بهمین ترتیب، در نقاط  $\theta_j$  که  $j$  فرد است مقدار  $\phi_{n-1}(x)$  باید مثبت باشد چون  $-T_n(x)/2^{n-1}$  ماکزیمم مثبت خود یعنی  $(\frac{1}{2})^{n-1}$  را می‌گیرد. بنابراین، چند جمله‌ای  $\phi_{n-1}(x)$  در  $n+1$  نقطه  $\theta_j$  بین این مقادیر مثبت و منفی نوسان می‌کند. چون این تابع پیوسته است باید  $n$  ریشه حقیقی و متمایز بین این نقاط داشته باشد. این بدین معنی است که  $\phi_{n-1}(x)$ ، یک چند جمله‌ای درجه  $n-1$  دارای  $n$  صفر است. این ممکن نیست مگر اینکه  $p_n(x) \equiv \frac{T_n(x)}{2^{n-1}}$ . لذا، فرض اولیه باید نادرست باشد.

باید اشاره شود که نتیجه بدست آمده برایین حقیقت استوار بود که چندجمله‌ای متناوباً  $n+1$  بار به ماکزیمم و می‌نیمم فاصله خود تا صفر می‌رسد. مسئله کلی‌تر مینیماکس یا تقریب جیبیشف پیدا کردن یک تابع است که دارای خاصیت نوسان مساوی نسبت به تابع دیگری تا صفر باشد. نشان دادیم که چند جمله‌ای جیبیشف بهترین تقریب به صفر به مفهوم مینیماکس است. اما ممکن است بهترین تقریب به توابع دیگری نظیر تابع سینوس یا لگاریتمی خواسته شود. این بحث خارج از حیطه این کتاب است اما، نشان داده خواهد شد که تقریبهای مفیدی می‌توان بر مبنای چند جمله‌ایهای جیبیشف، هر چند نه بهترین تقریبها به مفهوم مینیماکس، بدست آورد.

### ۷.۵.۳ اقتصادای کردن چند جمله‌ایها

خاصیت بالا از چند جمله‌ایهای جیبیشف را می‌توان برای بدست آوردن بهترین تقریب چند جمله‌ای از درجه  $n-1$  به چند جمله‌ای مفروضی از درجه  $n$  به‌کار برد. اگر

چند جمله‌ای مفروض

$$p_n(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n, \quad -1 \leq x \leq +1 \quad (7.74)$$

باشد چند جمله‌ای

$$q_{n-1}(x) = p_n(x) - \frac{a_n}{2^{n-1}} T_n(x) \quad (7.75)$$

را تشکیل می‌دهیم. می‌توان مشاهده کرد که  $q_{n-1}(x)$  یک چند جمله‌ای با ماکزیمم درجه  $n-1$  است، زیرا ضریب  $x^n$  طوری انتخاب شده که صفر باشد. اختلاف بین دو چند جمله‌ای  $q_{n-1}(x)$  و  $p_n(x)$  ضربی از چند جمله‌ای چبیشف است و بنابراین، در بازه  $-1 \leq x \leq +1$  با کمترین انحراف از صفر می‌باشد. اقتصادی کردن بر حذف جمله با بزرگترین درجه بوسیله تفریق ضربی از چند جمله‌ای چبیشف مناسب متکی است.

وقتی چند جمله‌ای جدید  $q_{n-1}(x)$  پیدا می‌شود تشکیل بهترین تقریب به آن به همان روش امکان‌پذیر است.

$$q_{n-2}(x) = q_{n-1}(x) - \frac{b_{n-1}}{2^{n-2}} T_{n-1}(x) \quad (7.76)$$

هر عضو دنباله بهترین تقریب، عضو قبلی خواهد بود اما باید در نظر داشت که تقریب  $p_n(x)$ ، به مفهوم مینیماکس، فقط به ازای چند جمله‌ای  $q_{n-1}(x)$ ، بهترین تقریب خواهد بود. مثلاً، "خطای تقریب دوم با رابطه"

$$q_{n-2}(x) - p_n(x) = -\frac{b_{n-1}}{2^{n-2}} T_{n-1}(x) - \frac{a_n}{2^{n-1}} T_n(x) \quad (7.77)$$

داده می‌شود و مجموع دو چند جمله‌ای چبیشف دارای خاصیت مینیماکس نخواهند بود. معهذا، در عمل معلوم شده که این فرایند اقتصادی کردن تقریب خوبی از درجه پایین می‌دهد.

ماکزیمم خطای ممکن در این تقریب بسادگی پیدا می‌شود، چون  $T_n(x)$  ماکزیمم و مینیمم  $\pm 1$  دارد. پس، برای  $q_{n-2}(x)$  خطایی داریم که ماکزیمم مطلق کمتر از مقدار زیر دارد.

$$\left| \frac{b_{n-1}}{2^{n-2}} \right| + \left| \frac{a_n}{2^{n-1}} \right|$$

بسط زیر را در نظر بگیرید

$$\log(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4} + \frac{x^5}{5} \dots, \quad -1 < x \leq +1 \quad (7.78)$$

این بسط خیلی بکندی همگراست، در حقیقت، این اغلب در مورد بسط سری تیلر یک مسئله است. بنابراین، حذف دو جمله آخر از تقریب فوق خطایی وارد می‌کند که

ماکزیم مطلق کمتر از  $\frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$  دارد.

تقریب بالا را می‌توان برحسب چند جمله‌ایهای چبیشف، با به‌کار بردن عبارات زیر که بسادگی از فرمولهای چند جمله‌ای چبیشف بدست می‌آیند، بیان کرد.

$$\begin{aligned} 1 &= T_0(x) & x &= T_1(x) \\ x^2 &= \frac{1}{2}[T_0(x) + T_2(x)] & x^3 &= \frac{1}{4}[3T_1(x) + T_3(x)] \\ x^4 &= \frac{1}{8}[3T_0(x) + 4T_2(x) + T_4(x)] & x^5 &= \frac{1}{16}[10T_1(x) + 5T_3(x) + T_5(x)] \end{aligned} \quad (7.79)$$

$$\log(1+x) = -\frac{1}{2}T_0(x) + \frac{1}{8}T_1(x) - \frac{3}{8}T_2(x) + \frac{7}{8}T_3(x) - \frac{1}{2}T_4(x) + \frac{1}{8}T_5(x) - \dots \quad (7.80)$$

حذف دو جمله آخر از این تقریب خطایی با ماکزیم مطلق کمتر از  $\frac{1}{32} + \frac{1}{80} = \frac{7}{160}$  وارد می‌کند که به مقدار قابل ملاحظه‌ای بهتر از نتیجه قبلی است. خواننده در خواهد یافت که این مثال برای سادگی انتخاب شده بود و اعداد مربوطه غیر واقعی بودند، اما اصل اقتصادی کردن را می‌توان با بهترین کارایی جهت بدست آوردن تقریب چند جمله‌ای با درجه پایین و ازدست دادن دقت نسبتاً کم، به‌کار برد (مثال ۷.۲ نیز مشاهده شود).

#### ۷.۵.۴ ■ بسط سری چبیشف

به‌عنوان جانشینی برای بسط بوسیله سری تیلر به‌مراه اقتصادی کردن، ممکن است مستقیماً "بصورت بسط چبیشف بسط دهیم. هر تابع  $f(x)$  که در بازه  $[-1, +1]$  پیوسته و دارای تعداد متناهی ماکزیم و می‌نیم باشد را می‌توان به این صورت بسط داد، یعنی

$$f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k T_k(x) \quad (7.81)$$

علامت پریم مشخص‌کننده آن است که جمله اول  $a_0/2$  می‌باشد، که تعریف ضرائب  $a_r$  را به‌گونه‌ای مشابه با ضرائب فوریه Fourier ساده می‌کند. این ضرائب می‌توانند بوسیله خاصیت تعامد استاندارد محاسبه شوند. معادله (7.81) را در  $(1-x^2)^{-1/2} \cdot T_s(x)$  ضرب نمائید و سپس بین  $-1$  و  $+1$  انتگرال بگیرید. تمام جملات طرف راست، بجز یکی، صفر می‌شوند که می‌دهد:

$$a_s = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^{+1} \frac{T_s(x) \cdot f(x) dx}{(1-x^2)^{1/2}} \quad (7.82)$$

البته لازم خواهد بود که این انتگرال را، در صورتی که از روشهای کامپیوتری استفاده می‌کنیم، به طرق تقریبی حساب کنیم. لذا، ترجیح داده می‌شود که طرحی مبتنی بر یک



سری متناهی داشته باشیم که از خواص تعامد متناهی استفاده کند. فرض کنید مقادیر  $f(x)$  در نقاط  $x_j = \cos(\pi j/n)$  ( $j=0, 1, \dots, n$ ) معلوم باشد. تابع

$$\phi(x) = \sum_{k=0}^n b_k T_k(x) \quad (7.83)$$

را طوری انتخاب کنید که مقادیرش در نقاط  $x_j$  ( $j=0, 1, \dots, n$ ) همان مقادیر معلوم تابع باشد یعنی:

$$f(x_j) = \phi(x_j) = \sum_{k=0}^n b_k T_k(x_j), \quad i=0, 1, \dots, n \quad (7.84)$$

علامت  $\Sigma$  مشخص می‌کند که اولین و آخرین جمله، به ترتیب، ضریب  $b_{n/2}$  و  $b_{0/2}$  دارند.

خاصیت تعامد متناهی با رابطه

$$\sum_{j=0}^n T_r(x_j) T_s(x_j) = \begin{cases} n & r=s=0, n \\ n/2 & r=s \neq 0 \\ 0 & r \neq s \end{cases} \quad (7.85)$$

تعریف می‌شود.

ضرائب  $b_r$  را می‌توان با ضرب هریک از معادلات (7.84) در مقدار مناسب  $T_s(x_j)$  ( $j=0, 1, \dots, n$ ) و جمع کردن این معادلات بدست آورد. خاصیت تعامد بدین معنی است که تمام جملات بجز یکی در طرف راست صفر می‌شود، که می‌دهد:

$$b_s = \frac{2}{n} \sum_{j=0}^n f(x_j) \cdot T_s(x_j) \quad (7.86)$$

واضح است که این بسط را با کامپیوتر می‌توان مستقیماً محاسبه کرد. یک بسط بوسی چبیشف ساده در مثال (۷.۴) داده شده است.

بطور طبیعی، دانستن اینکه ارتباط بین ضرائب تعریف شده در بسط چبیشف متناهی، داده شده با  $\phi(x)$  و ضرائب سری نامتناهی چقدر نزدیک است، جالب می‌باشد. اگر بسط سری نامتناهی  $f(x)$  را در معادله (7.86) درج کنیم داریم:

$$b_s = \frac{2}{n} \sum_{j=0}^n \sum_{k=0}^{\infty} a_k T_k(x_j) T_s(x_j) \quad (7.87)$$

با استفاده از تعریف چند جمله‌ایهای چبیشف  $T_k(x) = \cos k\theta$  و  $\cos \theta = x$  می‌توانیم خواص تابع کسینوس را برای نشان دادن اینکه تمام جملات  $k = 2Mn \pm s$  در خاصیت تعامد متناهی (7.85) صدق می‌کنند، اگر  $M \geq 1$  عدد صحیح مثبتی باشد، به کار ببریم. این نتیجه را داریم زیرا  $\cos \frac{k \cdot \pi j}{n} = \cos \frac{k \pi s}{n}$  به ازای مقادیری از  $k$  که

$$\frac{k\pi j}{n} = 2\pi M' \pm \frac{k\pi s}{n} \quad \text{یا} \quad k = \frac{2M'n}{j} \pm s \quad (7.88)$$

چون  $k$  باید صحیح باشد به آن مقادیر  $M'$  مقید هستیم که ضربی از  $j$  هستند:  $k$  می دهند  $k = 2n \cdot M \pm s$  لذا، تنها این مقادیر  $k$  مقادیر غیر صفر در طرف راست را ناشی می شوند و این نتیجه می دهد:

$$b_s = a_s + a_{2n-s} + a_{2n+s} + a_{4n-s} + a_{4n+s} + \dots \quad (7.89)$$

اگر این سری خواص همگرایی خوبی داشته باشد جملات مراتب بالاتر بزودی قابل اغماض شده، و  $b_s$  ها تقریب خوبی به ضرائب سری نامتناهی خواهند بود.

### ۷.۵.۵ ■ محاسبه سری چبیشف

در فصل ۳ اشاره شد که محاسبه چند جمله‌ایها باید با استفاده از الگوریتم ضرب تو در تو انجام گیرد. لذا، یک طریقه ممکن جهت محاسبه یک سری چبیشف متناهی (7.81) محاسبه ضرائب قوای متفاوت  $x$  و استفاده از این الگوریتم است. اما، الگوریتمی وجود دارد که می تواند مستقیماً "روی سری چبیشف به کار رود و خیلی شبیه به الگوریتم ضرب تو در تو است. این روش ترجیح داده می شود. زیرا، از تغییر نظم برای مرتب کردن برحسب قوای  $x$  اجتناب می کند. مثالی عددی بوسیله مثال (۷.۵) داده شده است. اگر

$$c_{n+1} = c_{n+2} = 0$$

و رابطه بازگشتی

$$c_r = 2xc_{r+1} - c_{r+2} + b_r, \quad r = n, n-1, \dots, 0 \quad (7.90)$$

را به کار برید مقدار سری چبیشف (7.81) در نقطه  $x$  با رابطه

$$\phi(x) = \frac{1}{2}[c_0 - c_2] \quad (7.91)$$

داده می شود.

### ۷.۵.۶ ■ خواص دیگر

خاصیت نوسان مساوی چبیشف، هنگامی که این نقاط بعنوان مبنائی برای یک فرمول درونیابی انتخاب شوند، کاربرد جالبی دارد. در بخش ۷.۲.۲ نشان داده شده است که خطای فرمول درونیابی با به کار بردن نقاط  $x_0, \dots, x_n$  با رابطه

$$(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \quad (7.92)$$

داده می شود که در آن  $\xi$  نقطه‌ای است که در بازه‌ای که  $n+1$  نقطه در آن می باشند قرار

دارد. طبیعتاً، مایلیم که این عبارت خطا حتی الامکان کوچک باشد. باوجوداینکه کار کمی می‌توان برای می‌نیم ساختن عبارت مشتق انجام داد یقیناً ممکن است که با انتخاب نقاط  $x_i$  ( $i=0, 1, \dots, n$ ) به‌عنوان صفرهای چند جمله‌ای چبیشف  $T_{n+1}(x)$  نوسان می‌نیم را برای حاصلضرب جملات بدست آورد.

همچنین جالب است که چند جمله‌ایهای چبیشف در فرمولهای انتگرال‌گیری گاوس به‌کار می‌روند. آنها به فرمولی منجر می‌شوند که ضرائب مساوی دارد، که کمی از محاسبات لازم می‌کاهد. همچنین، حضور فاکتور وزنی  $(1-x^2)^{-1/2}$  بدین معنی است که انتگرالهای مشخصی با قطبهایی در انتگراند آنها را نیز می‌توان بطور عددی محاسبه کرد. تفصیلات بیشتر در بخش ۸.۳ داده شده است.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱- ذیلاً یک جدول تفاضل تقسیم شده برای مقادیر تابعی زیر داده شده است.

$x$	$f(x)$			
1.6	0.6250			
2.9	0.3448	-0.2155		
3.7	0.2703	-0.0931	+0.0582	
4.8	0.2083	-0.0563	+0.0193	-0.0121

فرمول درونیایی مشتق شده از یک جدول تفاضل متناهی شکل زیر را دارد.

$$P_3(x) = a_0 + a_1(x-x_0) + a_2(x-x_0)(x-x_1) + a_3(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2) \\ = ((a_3(x-x_2) + a_2)(x-x_1) + a_1)(x-x_0) + a_0$$

که در آن  $a_i$  ( $i=0, 1, 2, 3$ ) به‌ترتیب تفاضلات تقسیم شده هستند. یعنی،  $a_0 = 0.6250$ ،  $a_1 = -0.2155$ ،  $a_2 = 0.0582$ ،  $a_3 = -0.0121$ . شکل دوم چندجمله‌ای درونیاب به شکل ضرب تودرتو بوده که برای محاسبات عددی مناسب است. مقادیر درونیایی شده در  $x=2.0$  و  $x=4.5$  بوسیله ضرب تودرتو به ترتیب 0.5105 و 0.2254 را بدست می‌دهند.

اگر دقت بالاتر لازم باشد یک نقطه بیشتر می‌توان اضافه کرد که یک‌سطر به جدول تفاضل تقسیم شده اضافه می‌کند. فرض کنید نقطه جدید  $x=4.0$  و  $f(x)=0.25$  باشد سطر جدید عبارتست از:

$$4.0 \quad 0.25 \quad -0.0521 \quad 0.0140 \quad -0.0048 \quad 0.0030$$

پس، ضریب اضافی  $a_4 = 0.0030$  و ضرب تودرتو مقادیر درونیایی شده در نقاط  $x=2.0$  و  $x=4.5$  را به ترتیب 0.5058 و 0.2221 می‌دهد. مقادیر درست تابع 0.5 و 0.2222 هستند.

۲- جدول نویل برای مقادیر تابعی فوق در نقطه  $x=2.0$  در زیر نشان داده شده است.

سطر اضافی از مقادیر برای  $x = 4.0$  رامی‌توان بعد از محاسبه جدول اصلی بسادگی اضافه کرد.

$x$	$f(x)$			
1.6	0.6250			
2.9	0.3448	0.5387		
3.7	0.2703	0.5574	0.5176	
4.8	0.2083	0.5729	0.5224	0.5101

مؤلفه اول جدول از فرمول

$$\frac{(x - x_0)f_1 - (x - x_1)f_0}{x_1 - x_0} = \frac{0.4 \times 0.3448 + 0.9 \times 0.6250}{2.9 - 1.6} = 0.5387$$

بدست می‌آید. مؤلفه اول از ستون سوم از فرمول

$$\frac{(x - x_0)f_{12} - (x - x_2)f_{01}}{x_2 - x_0} = \frac{0.4 \times 0.5574 + 1.7 \times 0.5387}{3.7 - 1.6} = 0.5176$$

محاسبه می‌شود. اضافه کردن نقطه  $x = 4.0$  و  $f(x) = 0.25$  سطر اضافی زیر را می‌دهد.

$$4.0 \quad 0.25 \quad 0.5625 \quad 0.5192 \quad 0.5086 \quad 0.5047$$

لذا دقیقترین مقدار در جدول اول 0.5101 است و سطر اضافی مقدار 0.5047 رامی‌دهد.

۳- جدول زیر از مقادیر بایستی بوسیله یک چند جمله‌ای درجه سوم و با استفاده از روش کمترین مربعات تقریب شود.

$x$	-3	-2	-1	0	1	2	3
$f(x)$	-27	-16	-9	1	8	18	26

عبارت خطای  $S$  با رابطه

$$S = \sum_{i=0}^6 [a_0 + a_1x_i + a_2x_i^2 + a_3x_i^3 - f_i]^2$$

داده شده است. اعضای ماتریسی که برای پیدا کردن ضرائب  $a_i$  ( $i = 0, 1, \dots, 3$ ) به‌کار می‌رود عبارتست از:

$u_0$	$u_1$	$u_2$	$u_3$
$u_1$	$u_2$	$u_3$	$u_4$
$u_2$	$u_3$	$u_4$	$u_5$
$u_3$	$u_4$	$u_5$	$u_6$

که در آن  $u_i = \sum_{j=0}^6 x_j^i$ . جملات طرف راست  $b_i = \sum_{j=0}^6 x_j^i f_j$  می‌باشند. محاسبه اعضای ماتریس معادلات زیر را می‌دهد.

$$\begin{bmatrix} 7 & 0 & 28 & 0 \\ 0 & 28 & 0 & 196 \\ 28 & 0 & 196 & 0 \\ 0 & 196 & 0 & 1588 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 244 \\ -2 \\ 1720 \end{bmatrix}$$

تفریق چهار برابر معادله اول از معادله سوم نتیجه می دهد

$$(196 - 112)a_2 = -6$$

بنابراین :

$$a_2 = -\frac{1}{14}, \quad a_0 = \frac{3}{7}$$

تفریق هفت برابر معادله اول از معادله سوم نتیجه می دهد

$$(1588 - 1372)a_3 = 1720 - 1708$$

لذا،

$$a_3 = \frac{1}{18}, \quad a_1 = \frac{1}{28}(244 - \frac{196}{18}) = \frac{1049}{126}$$

بنابراین، چند جمله ای کمترین مربعات خواسته شده عبارتست از:

$$P_3(x) = \frac{3}{7} + \frac{1049}{126}x - \frac{x^2}{14} + \frac{x^3}{18}$$

این مسئله بوسیله شکل ماتریسی بسیار ساده شده بود. در حالت کلی جواب باید بوسیله حذف گاوسی کامل بدست آید. این مسئله را می توان با به کار بردن چند جمله ای هایی که برای مجموعه خاص از نقاط متعامدند نیز حل نمود، یعنی

$$Q_0(x) = 1, \quad Q_1(x) = x, \quad Q_2(x) = x^2 - 4, \quad Q_3(x) = x^3 - 7x$$

بنابراین، با قرار دادن

$$P_3(x) = a_0Q_0(x) + a_1Q_1(x) + a_2Q_2(x) + a_3Q_3(x)$$

معادلات این چنین می شوند :

$$\begin{array}{rcl} 7a_0 & & = -27 - 16 - 9 + 1 + 8 + 18 + 26 = +1 \\ 28a_1 & & = 81 + 32 + 9 + 8 + 36 + 78 = 244 \\ & 84a_2 & = -6 \\ & 216a_3 & = 12 \end{array}$$

$$a_0 = \frac{1}{7}, \quad a_1 = \frac{61}{7}, \quad a_2 = -\frac{1}{14}, \quad a_3 = \frac{1}{18}$$

لذا، چند جمله ای خواسته شده عبارتست از:

$$P_3(x) = \frac{1}{7} + \frac{61}{7}x - \frac{(x^2 - 4)}{14} + \frac{1}{18}(x^3 - 7x)$$

بعده خواننده است که تحقیق کند این دو جواب یکسان هستند.

معادلات قطری را می توان مستقیماً حل کرد. با تعداد زیادی معادله، اگر حذف گاوسی کامل برای روش چند جمله ای معمولی لازم باشد برای روش چند جمله ای متعامد حل ساده تری نتیجه می شود.

۴- یک سری جیبشفت متناهی با چهار جمله پیدا کنید که تابع  $\sin$  را در حوزه  $[-1, +1]$

تقریب نماید. مایلیم ضرائب عبارت

$$\phi(x) = \frac{b_0}{2}T_0(x) + b_1T_1(x) + b_2T_2(x) + \frac{b_3}{2}T_3(x)$$

را با مفروض بودن مقادیر در نقاط مناسب برای تعامد متناهی، یعنی

$$x_j = \cos(\pi j/n), j = 0, 1, 2, 3$$

پیداکنیم. مقادیر این تابع و چند جمله‌ایهای چبیشف در این نقاط عبارتند از:

$x$	$f(x)$	$T_0(x)$	$T_1(x)$	$T_2(x)$	$T_3(x)$
1	2.718 282	1	1	1	+1
$\frac{1}{2}$	1.648 721	1	$\frac{1}{2}$	$-\frac{1}{2}$	-1
$-\frac{1}{2}$	0.606 530	1	$-\frac{1}{2}$	$-\frac{1}{2}$	+1
-1	0.367 879	1	-1	1	-1

رابطه تعامد متناهی عبارتست از:

$$\sum_{r=0}^3 T_r(x_j) T_s(x_j) = \begin{cases} 0 & r \neq s \\ \frac{2}{n} & r = s = 1, 2 \\ n & r = s = 0, 3 \end{cases}$$

که در آن پریم مضاعف مشخص‌کننده آن است که جمله اول و آخر در  $\frac{1}{2}$  ضرب شده‌اند. پس، فرمول ضرائب عبارتست از:

$$b_s = \frac{2}{n} \sum_{j=0}^n f(x_j) T_s(x_j)$$

اولین و آخرین ضریب  $b_0$  و  $b_3$  فاکتور وزنی  $\frac{1}{2}$  دارند بقسمی که تنها یک فرمول می‌توان برای تعریف تمام ضرائب به‌کار برد.

$$b_0 = \frac{2}{3} \left[ \frac{e}{2} + e^{1/2} + e^{-1/2} + \frac{e^{-1}}{2} \right] = 2.532\,221$$

$$b_1 = \frac{2}{3} \left[ \frac{e}{2} + \frac{1}{2} e^{-1/2} - \frac{1}{2} e^{-1/2} - \frac{e^{-1}}{2} \right] = 1.130\,865$$

$$b_2 = \frac{2}{3} \left[ \frac{e}{2} - \frac{1}{2} e^{1/2} - \frac{1}{2} e^{-1/2} + \frac{e^{-1}}{2} \right] = 0.276\,970$$

$$b_3 = \frac{2}{3} \left[ \frac{e}{2} - e^{-1/2} + e^{-1/2} - \frac{e^{-1}}{2} \right] = 0.088\,674$$

پس

$$\phi(x) = 1.266\,110 + 1.130\,865 T_1(x) + 0.276\,970 T_2(x) + 0.044\,337 T_3(x)$$

روش ضرب تو در تو را جهت محاسبه سری چبیشف می‌توان به‌کار برد. فرمولهای داده شده در معادلات (7.90) و (7.91) به بسط چبیشف با  $b_0/2$  به عنوان جمله اول مربوط می‌شود ولی جمله آخر  $b_n$  است نه  $b_n/2$ . پس مقدار  $b_3$  که باید به‌کار رود 0.044 337 است. اما مقدار  $b_0$  در هر دو حالت 2.532 221 است.

بعنوان یک مثال در نقطه  $x = 1$

$$c_3 = 0 - 0 + 0.044\,337$$

$$c_2 = 2 \times 0.044\,337 - 0 + 0.276\,970 = 0.365\,644$$

$$c_1 = 2 \times 0.365\,644 - 0.044\,337 + 1.130\,865 = 1.817\,816$$

$$c_0 = 2 \times 1.817\,816 - 0.365\,644 + 2.532\,221 = 5.802\,209$$

$$\text{Answer} = \frac{1}{2} [5.802\,209 - 0.365\,644] \\ = 2.718\,282$$

۵- سری چبیشف فوق را در نقاط  $x = 0, 0.25, -0.25$  حساب کنید و جوابها را با مقادیر واقعی، یعنی  $0.778801$  و  $1.284025$  و  $1$  مقایسه کنید.

$$x = 0$$

$$\begin{aligned} c_3 &= 0 - 0 + 0.044337 \\ c_2 &= 0 - 0 + 0.276970 \\ c_1 &= 0 - 0.044337 + 1.130865 = 1.086528 \\ c_0 &= 0 - 0.276970 + 2.532221 = 2.255251 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Answer} &= \frac{1}{2}[c_0 - c_2] = \frac{1.978281}{2} \\ &= 0.989140 \end{aligned}$$

$$x = 0.25$$

$$\begin{aligned} c_3 &= 0 - 0 + 0.044337 \\ c_2 &= 0.044337 \times \frac{1}{2} - 0 + 0.276970 = 0.299138 \\ c_1 &= 0.299138 \times \frac{1}{2} - 0.044337 + 1.130865 = 1.236097 \\ c_0 &= 1.236097 \times \frac{1}{2} - 0.299138 + 2.532221 = 2.851131 \end{aligned}$$

$$\text{Answer} = \frac{1}{2}[2.851131 - 0.299138] = 1.275996$$

$$x = -0.25$$

$$\begin{aligned} c_3 &= 0 - 0 + 0.044337 \\ c_2 &= -0.044337 \times \frac{1}{2} - 0 + 0.276970 = 0.254802 \\ c_1 &= -0.254802 \times \frac{1}{2} - 0.044337 + 1.130865 = 0.959127 \\ c_0 &= -0.959127 \times \frac{1}{2} - 0.254802 + 2.532221 = 1.797855 \end{aligned}$$

$$\text{Answer} = \frac{1}{2}[1.797855 - 0.254802] = 0.771527$$

۶- ماتریسهای هیلبرت، برای حل دستگاه معادلات خطی، بدو ضلع هستند. این مطلب با محاسبه معکوس یک ماتریس هیلبرت سه درسه و به کار بردن شش رقم با معنی، که درجه دقت خوبی می دهد، به کار بردن سه رقم با معنی، که نتیجه بسیار نادقیقی می دهد، نشان داده شده است. دترمینان ماتریس تقریباً  $0.000463$  است که طبیعت بدو ضلع این ماتریس را نشان می دهد. جدول محاسبات با به کار بردن حذف گاوسی جهت پیدا کردن معکوس تا شش رقم با معنی عبارتست از:

1.000000	0.500000	0.333333	1.00000	0.00000	0.00000
0.500000	0.333333	0.250000	0.00000	1.00000	0.00000
0.333333	0.250000	0.200000	0.00000	0.00000	1.00000
	0.0833333	0.0833333	-0.500000	1.00000	0.00000
	0.0833333	0.0888889	-0.333333	0.00000	1.00000
		0.0055556	0.166667	-1.00000	1.00000

با جایگذاری پسر

$$\begin{aligned} R_3 &= 29.9977 & -179.986 & 179.986 \\ R_2 &= -35.9977 & 191.986 & -179.986 \\ R_1 &= 8.99962 & -35.9977 & 29.9977 \end{aligned}$$

نتایج را می توان با ضرب کردن آزمایش نمود.

$$\begin{bmatrix} 8.99962 & -35.9977 & 29.9977 \\ -35.9977 & 191.986 & -179.986 \\ 29.9977 & -179.986 & 179.986 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.00000 & 0.500000 & 0.333333 \\ 0.500000 & 0.333333 & 0.250000 \\ 0.333333 & 0.250000 & 0.200000 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0.999993 & 0.00014 & -0.000015 \\ 0.000027 & 0.999919 & 0.000079 \\ -0.000027 & 0.000077 & 0.999923 \end{bmatrix}$$

جدول مشابهی تا سه رقم با معنی نتایج می دهد که دقت بسیار کمی دارد.

1.00	0.500	0.333	1.00	0.00	0.00
0.500	0.333	0.250	0.00	1.00	0.00
0.333	0.250	0.200	0.00	0.00	1.00
	0.0833	0.0833	-0.500	1.00	0.00
	0.0833	0.0889	-0.333	0.00	1.00
		0.0056	0.167	-1.00	1.00

با جایگذاری پسرو

$$\begin{aligned} R_3 &= 29.8 & -179 & +179 \\ R_2 &= -35.8 & 191 & -179 \\ R_1 &= 8.98 & -35.9 & 29.9 \end{aligned}$$

نتایج با ضرب کردن آزمایش شده اند.

$$\begin{bmatrix} 8.98 & -35.9 & 29.9 \\ -35.8 & 191 & -179 \\ 29.8 & -179 & 179 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.00 & 0.500 & 0.333 \\ 0.500 & 0.333 & 0.250 \\ 0.333 & 0.250 & 0.200 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.987 & 0.0103 & -0.00466 \\ 0.0930 & 0.953 & 0.0286 \\ -0.0930 & 0.0430 & 0.973 \end{bmatrix}$$

اگر محاسبات فوق بجای سه رقم با معنی با سه رقم اعشار انجام شوند معکوس، و حاصلضرب معکوس در ماتریس اصلی به ترتیب چنین داده می شوند.

$$\begin{array}{rrrrrr} 8.661 & -33.858 & 27.834 & 1.001 & 0.015 & -0.014 \\ -33.857 & 178.715 & -166.667 & 0.001 & 0.916 & 0.072 \\ 27.833 & -166.667 & 166.667 & -0.001 & 0.084 & 0.934 \end{array}$$

۷- سری تیلر برای  $x$  تا توان پنجم در بازه  $-1 \leq x \leq 1$  دارای خطای ماکزیمم 0.003775 است. با بیان قوای  $x$  برحسب چند جمله ایهای چیشف نشان دهید که اگر دو جمله آخر بسط چیشف حذف شوند خطای اضافی وارد شده از 0.006 کمتر است. سری تیلر بریده truncated عبارتست از:

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{6} + \frac{x^4}{24} + \frac{x^5}{120}$$

با خطای ماکزیمم  $e^{1.0/720} = 0.003775$ . رابطه زیر برای توانهای مختلف  $x$  به کار می روند.

$$\begin{aligned} 1 &= T_0(x), & x &= T_1(x), & x^2 &= \frac{1}{2}[T_2(x) + T_0(x)] \\ x^3 &= \frac{1}{4}[T_3(x) + 3T_1(x)], & x^4 &= \frac{1}{8}[T_4(x) + 4T_2(x) + 3T_0(x)] \\ x^5 &= \frac{1}{16}[T_5(x) + 5T_3(x) + 10T_1(x)] \end{aligned}$$

بنابراین،



$$\begin{aligned} e^x &= T_0(x) + T_1(x) + \frac{1}{2}[T_2(x) + T_0(x)] + \frac{1}{24}[T_3(x) + 3T_1(x)] \\ &\quad + \frac{1}{192}[T_4(x) + 4T_2(x) + 3T_0(x)] + \frac{1}{1920}[T_5(x) + 5T_3(x) + 10T_1(x)] \\ &= \frac{243}{192}T_0(x) + \frac{211}{82}T_1(x) + \frac{13}{88}T_2(x) + \frac{17}{884}T_3(x) + \frac{1}{192}T_4(x) + \frac{1}{1920}T_5(x) \end{aligned}$$

چون چند جمله‌ایهای چبیشف بین  $\pm 1$  نوسان می‌کنند ماکزیمم مطلق مجموع دو جمله آخر عبارتست از:

$$0.005208 + 0.0005208 \approx 0.005728$$

۸ - یک انتگرال مربوط به انتگرال بیضوی کامل با :

$$K(k) = \int_0^{\pi/2} \frac{dx}{[1 - (\sin k)^2 \sin^2 x]^{1/2}}$$

تعریف می‌شود. از یک جدول مقادیر این انتگرالها درمی‌یابیم که:

$$K(1) = 1.5709$$

$$K(4) = 1.5727$$

$$K(6) = 1.5751$$

با استفاده از درونیایی بوسیله یک چندجمله‌ای درجه دوم تقریبی از  $K(3.5)$  را بدست آورید.  
داریم:

$$l_0(3.5) = \frac{(3.5 - 4)(3.5 - 6)}{(1 - 4)(1 - 6)} = \frac{1.25}{15} = 0.08333$$

$$l_1(3.5) = \frac{(3.5 - 1)(3.5 - 6)}{(4 - 1)(4 - 6)} = \frac{-6.25}{-6} = 1.04167$$

$$l_2(3.5) = \frac{(3.5 - 1)(3.5 - 4)}{(6 - 1)(6 - 4)} = \frac{-1.25}{10} = -0.12500$$

پس

$$K(3.5) \approx (1.5709)(0.08333) + (1.5727)(1.04167) + (1.5751)(-0.12500) = 1.57225$$

این تقریب در آخرین رقم خطا دارد.

۹ - مثال ۸ را با استفاده از فرمول نیوتن، یعنی:

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n f[x_0, \dots, x_i] \prod_{j=0}^{i-1} (x - x_j)$$

حل کنید.

در این مثال، مجبوریم چندجمله‌ای از درجه نایبشتر از دو پیدا کنیم که در معادلات زیر صدق کند.

$$p_2(1) = 1.5709 \quad p_2(4) = 1.5727 \quad p_2(6) = 1.5751$$

داریم

$$K[1,4] = \frac{1.5709 - 1.5727}{1 - 4} = 0.0006$$

$$K[4,6] = \frac{1.5727 - 1.5751}{4 - 6} = 0.0012$$

بنابراین

$$K[1,4,6] = \frac{0.0006 - 0.0012}{1 - 6} = 0.00012$$

و در نتیجه

$$p_2(x) = 1.5709 + 0.0006(x - 1) + 0.00012(x - 1)(x - 4)$$

با جایگذاری  $x = 3.5$  در معادله فوق بدست می‌آوریم :

$$p_2(3.5) = 1.5709 + (0.0006)(2.5) + (0.00012)(2.5)(-0.5) = 1.57225$$

که بر نتیجه حاصل از مثال ۸ منطبق است .

۱۰- فرض کنید  $f(x) = (1 + x^2)^{-1}$ ، به ازای  $n = 2, 4, \dots, 16$  چندجمله‌ای با درجه نابیشتر از  $n$  را که  $f(x)$  را در  $n + 1$  نقطه متساوی‌الفاصله

$$x_i = i \frac{10}{n} - 5 \quad i = 0, \dots, n$$

درونیابی می‌کند حساب کنید .

سپس تخمینی از ماکزیمم خطای درونیابی ، یعنی ،

$$E_n = \max_{-5 \leq x \leq 5} |f(x) - p_n(x)|$$

را با محاسبه

$$E_n \approx \max_i |f(y_i) - p_n(y_i)|$$

که در آن

$$y_i = \frac{i}{10} - 5 \quad i = 0, \dots, 100$$

بدست آورید .

برنامه فوترن زیر برای حل این مثال ارائه می‌شود . همانطور که خروجی نشان می‌دهد  $E_n$  ابتدا کمی نزول می‌کند ولی بعد ، همچنانکه  $n$  افزایش می‌یابد بسرعت صعود می‌کند . لذا ، برای این مثال ، درونیابی با یک چندجمله‌ای از درجه پائین نتایج بهتری از درونیابی با یک چندجمله‌ای با درجه بالا بدست می‌دهد .

#### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 10

```

DIMENSION X(17),D(17)
F(X) = 1./(1. + X*X)
WRITE (6,600)
600 FORMAT(1H1,3X1HN5X13HMAXIMUM ERROR)
DO 40 N = 2,16,2

```

```

NP1 = N + 1
H = 10./FLOAT(N)
DO 10 I = 1, NP1
  X(I) = FLOAT(I - 1)*H - 5.
10 D(I) = F(X(I))
CALCULATE THE COEFFICIENTS OF INTERP. POL. BY ALGORITHM 4.3
DO 20 K = 1, N
  NP1MK = NP1 - K
  DO 20 I = 1, NP1MK
    IPK = I + K
  20 D(I) = (D(I + 1) - D(I))/(X(IPK) - X(I))
C ESTIMATE MAXIMUM INTERPOLATION ERROR ON (-5,5).
  Y = -5.
  ERRMX = 0.
  DO 30 J = 1, 101
    CALCULATE PN(Y) BY ALGORITHM 4.1
    PNOFY = D(1)
    DO 29 K = 2, NP1
      29 PNOFY = D(K) + (Y - X(K))*PNOFY
      ERROR = ABS(F(Y) - PNOFY)
      IF (ERROR .GT. ERRMX) ERRMX = ERROR
    30 Y = Y + .1
  40 WRITE (6,640) N,ERRMX
  640 FORMAT(15,E18.7)
                                STOP
END

```

# COMPUTER OUTPUT FOR EXAMPLE 10

N	MAXIMUM ERROR
2	6.4615385E-01
4	4.3813387E-01
6	6.1666759E-01
8	1.0451739E+00
10	1.9156431E+00
12	3.6052745E+00
14	7.1920080E+00
16	1.4051542E+01

۱۱- اگر خطای درونیابی  $f(x)$  در نقاط  $x_n, \dots, x_0$  بوسیله  $P_n(x)$  در نقطه  $\bar{x}$  با

$$e_n(\bar{x}) = f(\bar{x}) - p_n(\bar{x}) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^n (\bar{x} - x_j)$$

داده شده باشد.

طول فاصله  $h$  را در یک جدول با نقاط متساوی الفاصله برای تابع  $f(x) = \sqrt{x}$  بین 1 و 2 چنان تعیین کنید که درونیابی با چند جمله‌ای درجه دوم خطائی کمتر از  $5 \times 10^{-8}$  داشته باشد.

بنا بفرض، جدول مورد نظر شامل  $f(x_i)$  ،  $x_i = 1 + ih$ ،  $i = 0, \dots, N$ ، است که  $N = (2 - 1)/h$  . اگر  $\bar{x} \in [x_{i-1}, x_{i+1}]$  مقدار  $f(\bar{x})$  را با  $p_2(\bar{x})$  تقریب می‌زنیم که در آن  $p_2(x)$  چندجمله‌ای درجه دومی است که  $f(x)$  را در  $x_{i-1}, x_i, x_{i+1}$  درونیایی می‌کند. لذا، خطا عبارتست از:

$$f(\bar{x}) - p_2(\bar{x}) = (\bar{x} - x_{i-1})(\bar{x} - x_i)(\bar{x} - x_{i+1}) \frac{f'''(\xi)}{3!}$$

به ازای  $\xi$  ای در  $(x_{i-1}, x_{i+1})$  . چون  $\xi$  را نمی‌شناسیم می‌توانیم صرفاً  $f'''(\xi)$  را برآورد کنیم.

$$|f'''(\xi)| \leq \max_{1 \leq x \leq 2} |f'''(x)|$$

با محاسبه:  $f'''(x) = \frac{2}{3}x^{-5/2}$  داریم  $|f'''(\xi)| \leq \frac{2}{3}$  . بعلاوه، با تغییر متغیر خطی  $y = x - x_i$ ،

$$\begin{aligned} \max_{x \in [x_{i-1}, x_{i+1}]} |(x - x_{i-1})(x - x_i)(x - x_{i+1})| &= \max_{y \in [-h, h]} |(y + h)y(y - h)| \\ &= \max_{y \in [-h, h]} |y(y^2 - h^2)| \end{aligned}$$

چون تابع  $\psi(y) = y(y^2 - h^2)$  در نقاط  $y = -h$  و  $y = h$  صفر می‌شود ماکزیمم  $y = \pm h/\sqrt{3}$  بر  $[-h, h]$  باید در یکی از نقاط اکسترمم  $|\psi(y)|$  اتفاق افتد. این نقاط با حل معادله  $\psi'(y) = 3y^2 - h^2 = 0$  بدست می‌آیند که می‌دهد  $y = \pm h/\sqrt{3}$  بنابراین

$$\max_{x \in [x_{i-1}, x_{i+1}]} |(x - x_{i-1})(x - x_i)(x - x_{i+1})| = \frac{2h^3}{3\sqrt{3}}$$

اکنون مطمئن شده‌ایم که به ازای هر  $\bar{x} \in [1, 2]$ ، در صورتیکه  $p_2(x)$  چنان انتخاب شده باشد که  $f(x)$  را در سه نقطه جدولی نزدیک  $\bar{x}$  درونیایی کند،

$$|f(\bar{x}) - p_2(\bar{x})| \leq \frac{(2h^3/3\sqrt{3})(3/8)}{6} = \frac{h^3}{24\sqrt{3}}$$

لذا، قرار می‌دهیم

$$\frac{h^3}{24\sqrt{3}} < 5 \cdot 10^{-8}$$

که می‌دهد  $h \approx 0.0128$  یا  $N \approx 79$

# ■ مسائل

۱- درونیایی لاگرانژی را برای بدست آوردن مقادیر تابع در نقاط  $2.1, 1.9, 1.2$  پیدا نمائید، جدول مقادیر زیر مفروض است.

$x$	1.0	1.5	2.6	2.8	3.0
$f(x)$	2.7183	4.4817	13.464	16.445	20.086

۲- درونیایی لاگرانژی را برای پیدا کردن مقادیر تابع در نقاط  $x=4.5, x=2.0$  به کار برید، جدول مقادیر زیر مفروض است.

$x$	1.6	2.9	3.7	4.8
$f(x)$	0.6250	0.3448	0.2703	0.2083

۳- چند جمله‌ایهای چبیشف  $T_0(x)=1$  و  $T_1(x)=x$  و رابطه بازگشتی:

$$T_{r+1}(x) + T_{r-1}(x) = 2xT_r(x), \quad r=1, 2, \dots,$$

را بیابید. این نتایج را جهت پیدا کردن عبارات مربوط به قوای  $x$  تا  $x^4$  برحسب

$$T_r(x) \quad (r=0, 1, \dots, 4)$$

۴- با استفاده از تقریب به  $\log(1+x)$  در بازه  $[0, 1]$  که با رابطه

$$x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4}$$

داده شده است بوسیله روش اقتصادی چبیشف تقریبی از درجه پایین که با این حداکثر  $0.12$  اختلاف داشته باشد پیدا نمائید.

۵- چند جمله‌ایهای لاگور در جدول ۷۰۱ داده شده‌اند، چند جمله‌ایهای لاگور از درجه ۳ و ۴ و ۵ را پیدا کنید. خاصیت تعامد را برای چند جمله‌ایهای درجه ۳ و ۴ تحقیق نمائید.

۶- روابط زیر را برای انتگرالهای چند جمله‌ایهای چبیشف ثابت کنید:

$$\int T_0(x) dx = T_1(x), \quad \int T_1(x) dx = \frac{1}{2}T_2(x)$$

$$\int T_r(x) dx = \frac{1}{2} \left[ \frac{T_{r+1}(x)}{r+1} - \frac{T_{r-1}(x)}{r-1} \right]$$

۷- در مثال ۸ با به کار بردن یک چندجمله‌ای درونیاب درجه دوم تقریبی از  $K(3.0)$  را بدست آورید.

۸- بعضی از مقادیر  $K$ ، از مثال ۸، که از یک جدول بدست آمده‌اند عبارتند از:

$$\begin{aligned} K(2) &= 1.5713 \\ K(3) &= 1.5719 \\ K(5) &= 1.5738 \\ K(6) &= 1.5751 \end{aligned}$$

با به کار بردن چند جمله‌ای درونیاب درجه دوم تقریبهایی از  $k(4.0)$  بدست آورید. نتایج نهائی را تا چهار رقم اعشار گرد کنید. آیا در این حالت استفاده از چندجمله‌ای درجه سوم مزیتی دارد؟

۹- ثابت کنید اگر  $f(x)$  یک چندجمله‌ای از درجه نابیشتر از  $n$  باشد آنگاه چندجمله‌ای از درجه نابیشتر از  $n$  که  $f(x)$  را در نقاط  $x_0, \dots, x_n$  درونیابی می‌کند خود  $f(x)$  است.

۱۰- با استفاده از تمرین قبل ثابت کنید

$$\sum_{i=0}^n l_i(x) \equiv 1$$

که در آن  $l_n(x)$  چندجمله‌ای‌های لاگرانژ از درجه  $n$  هستند که در  $(\gamma, 10)$  تعریف شدند.

۱۱- برای مثال ۸، تقریبی با بکار بردن چندجمله‌ای درونیاب درجه دوم به روش نیوتن بدست آورید.

۱۲- تحقیق کنید که به ازای هر سه نقطه متمایز  $x_2, x_1, x_0$

$$f[x_0, x_1, x_2] = f[x_2, x_0, x_1] = f[x_1, x_2, x_0]$$

۱۳- یک جدول از مقادیر  $\cos x$  لازم است، بطوری که به ازای هر  $x$  در  $[0, \pi]$  درونیابی خطی دقتی تا ۶ رقم اعشار بدست دهد. با فرض اینکه مقادیر جدولی متساوی‌الفاصله باشند، ماکزیمم تعداد عناصر جدول چیست؟

۱۴- تابع تعریف شده با:

$$f(x) = \int_0^x \sin s^2 ds$$

برای مقادیر متساوی‌الفاصله  $x$ ، با گام  $h = 0.1$ ، جدول‌بندی شده است. در صورتیکه درونیابی درجه سوم برای محاسبه  $f(x)$  به ازای هر  $\bar{x}$  متعلق به  $[0, \frac{\pi}{2}]$  به کار برده شود ماکزیمم خطا چیست؟

۱۵- وقتی  $f(x) = \ln x$ ،  $n = 3$ ،  $x_0 = 1$ ،  $x_1 = \frac{2}{3}$ ،  $x_2 = \frac{1}{3}$ ،  $x_3 = 2$ ،  $\bar{x} = \frac{1}{2}$

کران پائینی برای خطای درونیابی، یعنی  $|f(\bar{x}) - p_n(\bar{x})|$  چه خواهد بود؟

1. The first part of the document is a list of names and their corresponding scores.

2. The second part of the document is a list of names and their corresponding scores.

3. The third part of the document is a list of names and their corresponding scores.

4. The fourth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

5. The fifth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

6. The sixth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

7. The seventh part of the document is a list of names and their corresponding scores.

8. The eighth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

9. The ninth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

10. The tenth part of the document is a list of names and their corresponding scores.

# فصل هشتم

## انتگرال گیری عددی

۸.۱ ■ مقدمه

این بخش به روشهای عددی موجود برای محاسبه یک انتگرال معین اختصاص دارد، یعنی،

$$I = \int_a^b f(x) dx \quad (8.1)$$

دلایل گوناگونی برای اینکه چرا انجام این محاسبه بوسیله تقریب عددی بجای آنالیز ریاضی لازم یا مطلوب است، وجود دارد. مثلاً، ممکن است پیدا کردن یک فرمول ریاضی برای انتگرال مشکل یا غیر ممکن باشد یا اگر بتوان مسئله را بطور تحلیلی حل کرد ممکن است تابع موردنظر برای محاسبه موثر خیلی پیچیده باشد. همچنین، ممکن است یک برنامه انتگرال گیری برای کتابخانه کامپیوتری لازم باشد که بتواند برای یک تابع کلی، و بدون تحلیلی ریاضی در هر حالت خاص، به کار رود.

روشهایی که در اینجا بررسی خواهند شد با گرفتن تابع ساده  $Q_n(x)$  که در تعدادی نقطه انتخاب شده چون  $x_i$  ( $i = 0, 1, \dots, n$ ) همان مقادیر  $f(x)$  را دارد، و استفاده از انتگرال  $Q_n(x)$  بعنوان تقریبی از انتگرال  $f(x)$  بدست می آیند. بنابراین باید توابع  $Q_n(x)$  برای انتگرال گیری ساده باشند و روشهای موردنظر در این بخش بر تقریب بوسیله توابع چند جمله ای، که دارای این خاصیت هستند، استوارند. نقاط  $x_i$  که در آنها قرار می دهیم  $Q_n(x_i) = f(x_i)$  به گره های فرمول انتگرال گیری معروفند، مقادیر  $f(x_i)$  را با نماد  $f_i$  نشان می دهیم.

اگر گره های انتخاب شده متساوی الفاصله باشند می توان یک سری فرمول بدست آورد که به فرمولهای نیوتن - کاتس Newton-Cotes معروفند، ساده ترین دو فرمول این دسته قاعده دوزنقه ای و قاعده سیمپسون هستند و بخاطر سادگی آنها



فرمولهای مبتنی بر این دو روش غالباً "به کار می‌روند"، اما، محدودیت این فرمولها به نقاط متساوی‌فاصله کمی از دقتی که می‌تواند بدست آید می‌گاهد. اگر گره‌ها بطور خاصی انتخاب شوند که ماکزیمم دقت ممکن را بدهند، می‌توان فرمولهایی که دو برابر فرمولهای نیوتن - کاتس دقت دارند بدست آورد. این فرمولها به فرمولهای انتگرال‌گیری گاوس معروفند و گره‌های این فرمولها صفرهای چند جمله‌ایهای متعامد مشخصی هستند. باید توجه داشت که فرمولها برحسب تعریف ریاضی خاصی از دقت، که ذیلاً "مورد بحث قرار می‌گیرد، دقیقتر خواهند بود. بسادگی اتفاق می‌افتد که یک فرمول نیوتن - کاتس مقدار عددی نزدیکتری، از یک فرمول گاوسی بطور نظری دقیقتر، بدهد. روش دیگری که ذیلاً "بحث می‌شود بر استفاده از قاعده‌ی دوزنقه‌ای با چندین اندازه‌ی مختلف از بازه‌ها و به کار بردن روش برونپایی ریچاردسون Richardson جهت کاهش تدریجی خطا استوار است. این روش، که به انتگرال‌گیری رامبرگ معروف است، برای استفاده در یک برنامه کامپیوتری بسیار مناسب است و می‌توان نشان داد که برای هر تابع پیوسته  $f(x)$  همگراست. (ر.ک. ایساکسون و ککر صفحه 341)

## ۸.۲ ■ فرمولهای نیوتن - کاتس

### ۸.۲.۱ ■ مقدمه

این فرمولها انتگرال

$$I = \int_a^b f(x) dx$$

را بوسیله‌ی انتگرال‌گیری از چند جمله‌ای  $Q_n(x)$  از درجه‌ی  $n$  تقریب می‌کنند که ضرائب آن طوری انتخاب می‌شود که

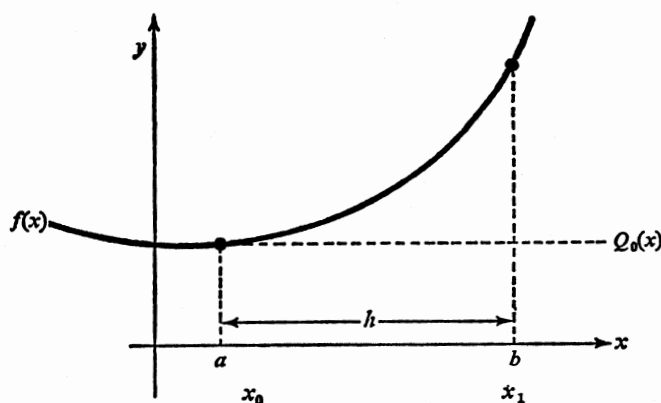
$$Q_n(x_i) = f(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (8.2)$$

که در آن  $x_i$  ها نقاط متساوی‌فاصله‌اند. به‌منظور بررسی بودن مطلب فرمولهای "بسته" را بررسی می‌نماییم که در این حالت

$$x_i = a + i \cdot h, \quad i = 0, 1, \dots, n \quad h = (b - a)/n \quad (8.3)$$

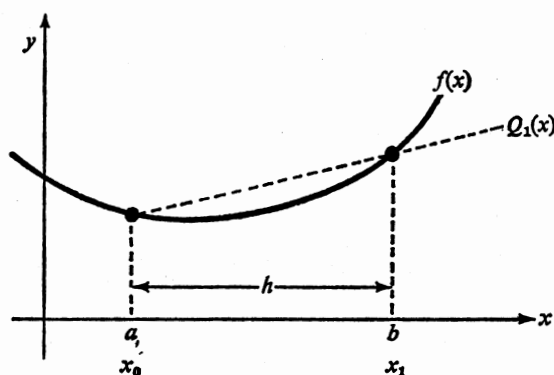
جمله‌ی "بسته" نتیجه می‌دهد که هر دو نقطه‌ی انتهایی گره‌های فرمول انتگرال‌گیری هستند. چند مثال ساده انگیزه‌ی استفاده از این فرمولها را نشان می‌دهد. قاعده‌ی مستطیلی برتقریب بوسیله یک چندجمله‌ای از درجه‌ی صفر استوار است. یعنی،  $Q_0(x) = c_0$ ، مساحت این مستطیل تقریبی از انتگرال را می‌دهد.

$$\int_a^b f(x) dx \approx \int_a^b Q_0(x) dx = hf_0 \quad (8.4)$$



شکل ۸.۱ قاعده مستطیلی

بوضوح این تقریب خاصی است و یک راه ساده بهتر کردن آن، همانطور که در شکل ۸.۲ نشان داده شده، استفاده از یک خط مستقیم بین دو نقطه انتهائی منحنی است.

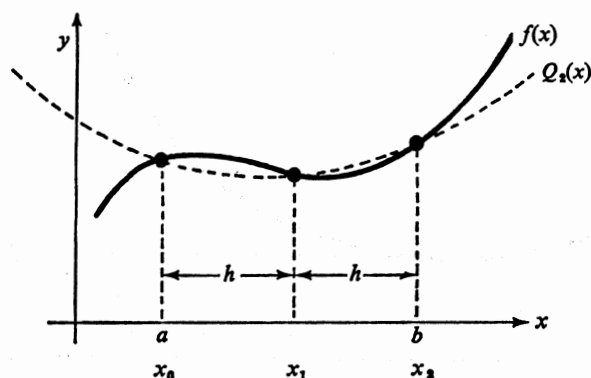


شکل ۸.۲ قاعده دوزنقه‌ای

این روش بر تقریب بوسیله یک چند جمله‌ای درجه ۱ استوار است. یعنی،  $Q_1(x) = c_1x + c_0$ ، انتگرال از مساحت دوزنقه حاصل بدست می‌آید.

$$I \approx \frac{h}{2} [f_0 + f_1] \quad (8.5)$$

با وجود اینکه انتظار می‌رود روش بالا نتایج بهتری از روش اولی بدهد بنظر می‌رسد که یک منحنی نتایج باز هم بهتر خواهد داد. در این حالت  $Q_2(x) = c_2x^2 + c_1x + c_0$  برای تقریب تابع به کار می‌رود. مساحت بوسیله انتگرال گیری از  $Q_2(x)$  و جایگذاری مقادیر  $f_i$  برای فرمول  $Q_2(x_i)$  بدست می‌آید.



شکل ۸.۳ قاعدهٔ سیمپسون

تفصیلات حسابی در اینجا نشان داده نمی‌شوند اما نتیجه عبارتست از:

$$I \approx \frac{h}{3}[f_0 + 4f_1 + f_2] \quad (8.6)$$

یک مثال عددی که قاعدهٔ سیمپسون را به کار می‌برد در مثال ۸.۱ داده شده است. پس می‌توان ملاحظه کرد که با گرفتن یک سری چند جمله‌ای با مرتبهٔ صعودی یک خانواده از فرمولهای انتگرال‌گیری تولید خواهد شد که شکل کلی زیر را دارند.

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i f_i + E \quad (8.7)$$

که در آن مایلیم جملهٔ خطای  $E$  حتی الامکان کوچک باشد.

## ۸.۲.۲ ■ تعیین ضرائب

اکنون یک شکل کلی برای تقریب انتگرال داریم که دارای  $2n+2$  ضریب متغیر است یعنی  $a_i$  ها و  $x_i$  ها که باید چنان انتخاب شوند که فرمول مورد نظر را حتی الامکان دقیق سازند. در حالت فرمولهای نیوتن-کاتس درجه‌ای از انتخاب با متساوی الفاصله گرفتن  $x_i$  ها از دست رفته است، بطوری که تنها  $n+1$  پارامتر برای انتخاب وجود دارد. این ضرائب را می‌توان از نتایج تفاضل-متناهی بدست آورد اما بررسی این مسئله بعنوان یک فرمول کلی، با ضرائب متعدد که باید انتخاب شوند، آموزنده‌تر است. لذا ضرائب با اعمال برقراری شرایط معینی در فرمول، که منجر به خواص ریاضی یا عددی مطلوب می‌شود، بدست می‌آیند. معیار دقت که در اینجا به کار می‌رود صفر قرار دادن جملهٔ خطا بهنگامی که  $f(x)$  هر چند جمله‌ای از درجهٔ کوچکتر یا مساوی مقدار مشخص شده  $n$  است، می‌باشد. چون  $n+1$  ضریب  $a_i$  وجود دارد  $n+1$

شرط لازم است تا این ضرائب بدست آیند. این شرایط با دقیق ساختن فرمول برای چند جمله‌ایهای  $1, x, x^2, \dots, x^n$  مهیا می‌شوند. باید توجه داشت که اگر این فرمول برای این چند جمله‌ایها دقیق باشد برای هر ترکیب خطی از اینها نیز دقیق است، یعنی، هر چند جمله‌ای از درجه کمتر یا مساوی با  $n$ . بعنوان یک مثال، جهت نشان دادن چگونگی یافتن ضرائب، فرمول بسته نیوتن-کاتس از مرتبه 3 را بر بازه 0 تا  $3h$  در نظر می‌گیریم:

$$\int_0^{3h} f(x) dx = \sum_{i=0}^3 a_i f_i + E, \quad x_i = 0 + i \cdot h \quad (8.8)$$

چون این فرمول برای  $1, x, x^2, x^3$  دقیق است این توابع را، به نوبت، در معادله (8.8) جایگذاری می‌نماییم تا چهار معادله با چهار مجهول بدست آید که بسادگی حل می‌شوند.

$$f(x) = 1 \quad 3h = a_0 + a_1 + a_2 + a_3 \quad (8.9a)$$

$$f(x) = x \quad \frac{9h^2}{2} = h \cdot a_1 + 2h \cdot a_2 + 3h \cdot a_3 \quad (8.9b)$$

$$f(x) = x^2 \quad \frac{27h^3}{3} = h^2 \cdot a_1 + 4h^2 \cdot a_2 + 9h^2 \cdot a_3 \quad (8.9c)$$

$$f(x) = x^3 \quad \frac{81h^4}{4} = h^3 \cdot a_1 + 8h^3 \cdot a_2 + 27h^3 \cdot a_3 \quad (8.9d)$$

این معادلات جواب زیر را دارند.

$$a_0 = \frac{3h}{8}, \quad a_1 = \frac{9h}{8}, \quad a_2 = \frac{9h}{8}, \quad a_3 = \frac{3h}{8} \quad (8.10)$$

### ۸.۲.۳ ■ بحث خطاها

بطور مشهودی ممکن است احساس شود که دقت این فرمولهای انتگرال گیری را می‌توان با گرفتن فرمولهای مراتب بالاتر، تا رسیدن به دقت کافی، افزایش داد. اما، دو دلیل برای شکست احتمالی این خط مشی وجود دارد، یعنی، اینکه تابع ممکن است بحد کافی با یک چند جمله‌ای تقریب نشود، که در این حالت خطای برشی بزرگ می‌شود، یا اینکه فرمولها ممکن است دارای خطای گرد شده اضافی باشند. حال این فرمولها و جمله خطای آنها را مورد بررسی قرار می‌دهیم ملاحظه خواهد شد که هر دو مسئله ذکر شده اتفاق می‌افتند. بحث ریاضی مفصلی در رالستون (Ralston (1965 داده شده است که در آن نشان می‌دهد شکل کلی برای فرمولهای انتگرال گیری نیوتن-کاتس، شامل جمله خطا، عبارتست از:

$$\int_a^b f(x) dx = A_0 \cdot h \cdot \sum_{i=0}^n w_i f_i + A_1 h^{k+1} f^{(k)}(\zeta) \quad (8.11)$$

که در آن  $n$  تعداد بازه‌ها،  $h = (b - a)/n$ ، و  $\xi$  مقداری در بازه  $[a, b]$  است. جدول زیر تعدادی از ضرائب را برای فرمولهای بسته ارائه می‌دهد. توجه کنید که ضرائب متقارن هستند و تنها نیاز به نشان دادن نیمی از جدول داریم.

جدول ۸.۱ ضرائب فرمولهای بسته نیوتن - کاتس

$n$	$A_0$	$w_0$	$w_1$	$w_2$	$w_3$	$w_4$	$A_1$
1	$\frac{1}{2}$	1	1				$-\frac{1}{12}$
2	$\frac{1}{3}$	1	4	1			$-\frac{1}{90}$
3	$\frac{1}{8}$	1	3	3	1		$-\frac{1}{80}$
4	$\frac{1}{25}$	7	32	12	32	7	$-\frac{1}{945}$
5	$\frac{1}{288}$	19	75	50	50	75	$-\frac{1}{12096}$
6	$\frac{1}{140}$	41	216	27	272	27	$-\frac{1}{1400}$
7	$\frac{1}{17280}$	751	3577	1323	2989	2989	$-\frac{1}{818400}$
8	$\frac{1}{14175}$	989	5888	-928	10946	-4540	$-\frac{1}{461775}$

نتیجه جالبی که از آنالیز بدست می‌آید آنست که فرمولهای با تعداد زوج نوار نه تنها برای چند جمله‌ایهای تا درجه  $n$  بلکه برای چند جمله‌ایهای درجه  $n + 1$  نیز خطای صفر می‌دهند. این بدان معنی است که در معادله (8.11) وقتی  $n$  زوج است  $k = n + 2$  و وقتی  $n$  فرد است  $k = n + 1$ . در پرتو این دقت اضافی طبیعتاً "یک فرمول مرتبه زوج به کار می‌رود. استثناء در این مورد قاعده دوزنقهای است که بخاطر سادگی آن با ارزش است. نقطه قوت دیگر آن است که خطابه مشتق دوم تابع مورد انتگرال گیری بستگی دارد. توابع ساده بسیاری موجودند که مشتقات مراتب بالای آنها می‌توانند مقادیر بسیار بزرگ داشته باشند و در این حالات استفاده از فرمولهای مرتبه بالا، خطای برشی بزرگی می‌دهد.

علاوه بر مسئله خطای برشی از جدول ضرائب دیده می‌شود که مشکلاتی بخاطر رشد خطای گرد کردن انتظار می‌رود. اگر محاسبه ماکزیمی برای خطای گرد کردن مورد نظر باشد آنگاه اندازه کمیت زیر مهم است.

$$B_n = A_0 \cdot h \sum_{i=0}^n |w_i| \quad (8.12)$$

حال از معادله (8.9a) ملاحظه می‌شود که

$$A_0 \cdot h \sum_{i=0}^n w_i = b - a$$

بطوری که، در حالتی که ضرائب همه مثبت هستند  $B_n = (b - a)$ . اما، برای فرمولهایی که در آن  $n = 8$  و  $n \geq 10$  بعضی از  $w_i$  ها منفی هستند بطوری که  $B_n$  بزرگتر از

$b-a$  است و با  $n$  افزایش می یابد. کمیت  $V_n$ ، که برای تخمین آماری اندازه خطا به کار می رود، نیز مهم است. یعنی، برای فرمولهای با مرتبه مختلف با فاصله  $h$  یکسان

$$V_n = A_0^2 \sum_{i=0}^n w_i^2 \quad (8.13)$$

بخاطر تغییر علامت در ضرائب و تغییرات بزرگ در اندازه آنها، که در فرمولهای مرتبه بالا گسترش می یابد، این کمیت نیز با  $n$  افزایش می یابد.

#### ۸.۲.۴ ■ فرمولهای مرکب

بخاطر مسائلی که با فرمولهای مرتبه بالا پیش می آید باید روشهایی پیدا کرد که خطا را به سطح قابل قبولی تقلیل دهد. یک روش واضح تقسیم بازه  $[a, b]$  به زیر بازه های متعدد است که در هر یک از آنها یک فرمول مرتبه پایین به کار رفته باشد. این عمل اندازه  $h$  را کاهش می دهد و با وجود اینکه جملات خطای متعددی باید جمع شوند اثر نهائی، همچنانکه در زیر نشان داده شده، تقلیل خطای برشی است. چون اکنون جمله خطا به مشتق مرتبه پایینی بستگی دارد مسائل مربوط به مشتقات مراتب بالا نیز رفع شده است. ضرائب فرمولهای مرکب از مرتبه پایین همگی مثبت هستند و بطور فاحش تغییر نمی کنند بطوری که کمیت های  $V_n$  و  $B_n$  مناسب هستند. بحثی از خطای گرد کردن در قاعده دوزنقه ای مرکب، با کمی تفصیل در (McCracken and Dorn (1964 ارائه شده است. فرمولهایی که اکثر اوقات به کار می روند قاعده دوزنقه ای مرکب با  $h = (b-a)/m$  است.

$$\begin{aligned} I_m &= \frac{h}{2} [f_0 + f_1 + f_1 + f_2 + \cdots + f_m] \\ &= \frac{h}{2} [f_0 + 2f_1 + 2f_2 + \cdots + f_m] \end{aligned} \quad (8.14)$$

و قاعده سیمپسون مرکب با  $h = (b-a)/m$  است که در آن  $m$  زوج است.

$$\begin{aligned} I_m &= \frac{h}{3} [f_0 + 4f_1 + f_2 + f_2 + 4f_3 + f_4 + \cdots + f_m] \\ &= \frac{h}{3} [f_0 + 4f_1 + 2f_2 + 4f_3 + \cdots + f_m] \end{aligned} \quad (8.15)$$

اگر قرار دهیم.

$$M_2 = \max_{a \leq x \leq b} f''(x) \quad \text{and} \quad M_4 = \max_{a \leq x \leq b} f^{IV}(x)$$

آنگاه خطای قاعده دوزنقه ای مرکب با رابطه

$$|E| \leq \frac{mh^3}{12} M_2 = \frac{(b-a)^3}{12m^2} M_2 \quad (8.16)$$

داده می‌شود و خطای قاعدهٔ سیمپسون مرکب با

$$|E| \leq \frac{mh^5}{180} M_4 = \frac{(b-a)^5}{180m^4} M_4 \quad (8.17)$$

لذا، برای همگرایی این فرمولهای مرکب، وقتی  $m$  زیاد می‌شود، به ترتیب کراندار بودن مشتق دوم و چهارم، که غالباً قابل اثبات است، لازم می‌باشد. مقایسه‌ای از قاعدهٔ دوزنقهای مرکب با فرمولهای نیوتن - کاتس مرتبهٔ بالا در مثال ۸.۵ داده شده است.

### ۸.۲.۵ ■ فرمولهای بازنیوتن - کاتس

چون در حالت کلی فرمولهای نیوتن - کاتس بسته، و بخصوص به فرم مرکب، از نظر محاسباتی کارآیی بیشتری دارند به آنها بیشتر توجه می‌شود. اما بعضی اوقات مناسب است که فرمولهای باز به کار برد، که در آنها از نقاط انتهایی  $a$  و  $b$  استفاده نمی‌شود. طوری که  $x_i = a + i.h$  ( $i = 1, \dots, n-1$ ) و  $h = (b-a)/n$  این فرمولها درانتگرالگیری از معادلات دیفرانسیل بعنوان فرمولهای اصلاحگر کاربرد پیدا می‌کنند. جدول زیر ضرائب را برای چند فرمول مرتبهٔ پایین بدست می‌دهد. جملهٔ خطا دارای شکل

$$A_1 h^{k+1} f^{(k)}(\zeta) \quad (8.18)$$

است که در آن اگر  $n$  زوج باشد  $k = n$  و اگر  $n$  فرد باشد  $k = n-1$ .

جدول ۸.۲ ضرایب فرمولهای باز نیوتن - کاتس

$n$	$A_0$	$w_1$	$w_2$	$w_3$	$w_4$	$A_1$
2	2	1				$\frac{1}{3}$
3	$\frac{3}{2}$	1	1			$\frac{3}{4}$
4	$\frac{4}{3}$	2	-1	2		$\frac{14}{45}$
5	$\frac{5}{24}$	11	1	1	11	$\frac{95}{144}$

### ۸.۳ ■ انتگرالگیری گاوس

#### ۸.۳.۱ ■ مقدمه

اگر فرمول

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i) + E \quad (8.19)$$

را در نظر بگیریم ملاحظه می‌کنیم که  $2n+2$  پارامتر،  $a_i$  ها و  $x_i$  ها، وجود دارد که می‌توانند تغییر کنند. چون یک چند جمله‌ای از درجهٔ  $2n+1$  به  $2n+2$  شرط برای تعیین ضرائب آن نیاز دارد بنظر قابل قبول می‌رسد که  $2n+2$  پارامتر چنان

انتخاب شوند که تمام چند جمله‌ایهای از درجه کمتر یا مساوی  $2n+1$  دارای انتگرالی با خطای صفر باشند. ذیلاً " نشان می‌دهیم که در حقیقت چنین است و روش پیدا کردن مقادیر  $a_i$  و  $x_i$  را بررسی می‌نماییم.

اگر روش قبلاً " استفاده شده برای پیدا کردن ضرائب  $a_i$  را در نظر بگیریم دیده می‌شود که بسادگی قابل گسترش برای پیدا کردن گرهای  $x_i$  نیست. حالتی را که در آن  $n=1$  در نظر بگیرید که با استفاده از روش بخش  $۸.۲.۲$  به معادلات زیر منجر می‌شود. اگر حدود انتگرال گیری  $a=0$ ,  $b=h$  باشند:

$$\begin{aligned} f(x) &= 1 & h &= a_0 + a_1 \\ f(x) &= x & \frac{h^2}{2} &= a_0x_0 + a_1x_1 \\ f(x) &= x^2 & \frac{h^3}{3} &= a_0x_0^2 + a_1x_1^2 \\ f(x) &= x^3 & \frac{h^4}{4} &= a_0x_0^3 + a_1x_1^3 \end{aligned} \quad (8.20)$$

با وجود اینکه این معادلات نسبت به  $a_i$  ها خطی هستند نسبت به  $x_i$  ها خطی نبوده و لذا بسادگی حل نمی‌شوند. بوضوح برای  $n$  های بزرگتر وضعیت خیلی بدتر می‌شود. خوشبختانه نظریه ریاضی مربوط به چند جمله‌ایها وسیله‌ای برای پیدا کردن گرهای مهمی می‌کند و ضرائب  $a_i$  متعاقباً " به روش قبلی بدست می‌آیند. بحث مختصری از پیشنیاز انتگرال گیری گاوس در اینجا داده می‌شود، تفصیلات بیشتر در

Isaacson and Keller (1966) و Ralston (1965) موجود است.

## ۸.۳.۲ ■ انتگرال گیری گاوسی وزندار

بعضی از خواص چند جمله‌ایهای متعامد در فصل ۷ بحث شدند و در بحث زیر خاصیت اساسی چند جمله‌ایهای متعامد، که مهم می‌باشد، بررسی می‌شود، یعنی، اگر مجموعه‌ای از چند جمله‌ایهای  $Q_k(x)$  ( $k=0,1,\dots,n+1$ ) موجود باشد که بر  $[a,b]$  متعامدند آنگاه

$$\int_a^b Q_{n+1}(x)S_k(x)dx=0, \quad k=0,1,2,\dots,n \quad (8.21)$$

که در آن  $S_k(x)$  یک چند جمله‌ای از درجه  $k$  است. این خاصیت برای  $S_k(x)$  دلخواه برقرار است زیرا هر چند جمله‌ای قابل بیان بصورت یک ترکیب خطی از چند جمله‌ایهای متعامد  $Q_k(x)$  است.

اینک چند جمله‌ای دلخواه  $P_{2n+1}(x)$  از درجه  $2n+1$  را انتخاب و بر  $Q_{n+1}(x)$  تقسیم می‌کنیم تا بدست آوریم



$$P_{2n+1}(x) = Q_{n+1}(x)l_n(x) + R(x) \quad (8.22)$$

که در آن  $R(x)$  حداکثر از درجه  $n$  است. حال انتگرال بدو قسمت تقسیم می‌شود.

$$\int_a^b P_{2n+1}(x) dx = \int_a^b Q_{n+1}(x)l_n(x) dx + \int_a^b R(x) dx \quad (8.23)$$

و بنابر خاصیت تعامد انتگرال اول صفر است. پس،

$$\int_a^b P_{2n+1}(x) dx = \int_a^b R(x) dx \approx \sum_{i=0}^n a_i R(x_i)$$

حال اگر نقاط  $x_i$  ( $i=0, 1, \dots, n$ ) را صفرهای  $Q_{n+1}(x)$  انتخاب کنیم آنگاه نتیجه می‌شود که

$$P_{2n+1}(x_i) = R(x_i), \quad i=0, 1, \dots, n$$

زیرا اولین جمله در معادله 8.2.2 صفر می‌شود. بنابراین داریم

$$\int_a^b P_{2n+1}(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i P_{2n+1}(x_i) \quad (8.24)$$

که در آن گره‌های  $x_i$  بعنوان صفرهای  $Q_{n+1}(x)$  معلومند و ضرائب  $a_i$  را می‌توان مانند بخش ۸.۲.۲ پیدا کرد.

### ۸.۳.۳ ■ انتگرالهای ناسره و نامتناهی

اگر فرمولهای بالا را برای بازه  $[-1, +1]$  به کار ببریم چند جمله‌ایهای مناسب، چند جمله‌ایهای لژاندر هستند اما استفاده از دیگر چند جمله‌ایهای متعامد با تغییرات مختصر در شرایط مسئله امکان‌پذیر است. اولاً، توجه کنید که یک انتگرال نسبت به  $x$  بین حدود متناهی  $a$  و  $b$  توسط تبدیل زیر:

$$x = \frac{(b-a)X + a + b}{2} \quad (8.25)$$

قابل تبدیل به یک انتگرال با حدود  $[-1, +1]$  می‌باشد بقسمی که چند جمله‌ایهای لژاندر برای هر حوزه متناهی با تغییر متغیر مربوطه مناسب است. نتایج عددی برای یک مثال ساده با به کار بردن چند جمله‌ایهای لژاندر در مثال ۸.۲ داده شده است.

اگر یک تابع وزن  $w(x) > 0$  در انتگرال وارد کنیم، و چند جمله‌ایهایی که بر حسب این تابع وزن متعامد هستند به کار ببریم، از چند جمله‌ایهای متعامد مختلف متعددی می‌توان استفاده کرد.

$$\int_{-1}^{+1} f(x) dx = \int_{-1}^{+1} w(x) \cdot \frac{f(x)}{w(x)} dx$$

بنابراین ، اگر  $g(x) = f(x)/w(x)$  داریم

$$\int_{-1}^{+1} w(x)g(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i g(x_i) \quad (8.26)$$

بعنوان یک مثال چند جمله‌ایهای متعامدی را در نظر میگیریم که با  $w(x) = (1 - x^2)^{-1/2}$  پدید می‌آیند. این چند جمله‌ایها چند جمله‌ایهای چبیشف هستند که در فصل ۷ بررسی شدند و دو خاصیت دارند که در اینجا توجه خاصی به آنها داریم. اولاً ، ضرائب  $a_i$  از معادله (8.26) همه یک مقدار  $\pi/(n+1)$  را دارند که کمی محاسبات لازم را کاهش می‌دهد و خطای گرد کردن را کم می‌کند. همچنین ، گره‌های فرمولهای انتگرال گیری چبیشف با فرمول ساده زیر داده می‌شوند .

$$x_j = \cos \left[ \frac{(2j+1)\pi}{2(n+1)} \right], \quad j = 0, 1, \dots, n \quad (8.27)$$

ملاحظه می‌شود که اگر مقداری از انتگرال به ازای یک مقدار از  $n$  حساب شده باشد و لازم باشد که مقدار  $n$  را جهت دقت بیشتر افزایش دهیم منطبق گرفتن بعضی از مقادیر گره‌ها در دو فرمول امکان پذیر است و این محاسبات اضافی را کاهش می‌دهد. مثلاً ، اگر از گره‌های  $\cos(\pi/6)$  ,  $\cos(3\pi/6)$  ,  $\cos(5\pi/6)$  استفاده شود درجه فرمول را می‌توان در ۳ ضرب کرد که نقاط  $\cos(\theta_i)$  را بدهد که در آن  $\theta_i$  با  $\pi/18$  ,  $3\pi/18$  ,  $5\pi/18$  داده می‌شوند. یک سوم این مقادیر با مجموعه قبلی یکسان است و  $f(x_i)$  های مربوطه لازم به محاسبه نیست. این خاصیت را چند جمله‌ایهای متعامد دیگر دارا نیستند.

### ۸.۳.۴ ■ انتگرالهای ناسره و حدود نامتناهی

دلایل دیگری برای اینکه کاربرد تابع وزن بتواند مزیت داشته باشد وجود دارد. مسائلی که تاکنون بررسی شده‌اند در مورد انتگرالهای روی یک بازه متناهی بوده‌اند که در آن مقادیر  $f(x_i)$  را هر جا مورد نیاز بوده‌اند می‌توانستیم تعیین نماییم. در حالتی که  $f(x_i)$  نامعین می‌شود ، حتی اگر انتگرال موجود باشد ، فرمولهای بالا را نمی‌توان به کار برد. همچنین مشکلاتی به هنگام نامعین شدن مشتق  $f'(x)$  موجود است زیرا این می‌تواند باعث جمله خطای بی‌کران شود.

مثال ساده‌ای نشان می‌دهد که چگونه استفاده از تابع وزنی می‌تواند این مشکل را حل کند. انتگرال گیری تابع  $(1 - x^2)^{-1/4}$  را روی بازه  $[-1, +1]$  در نظر بگیرید. چون این تابع در دو انتهای این حوزه نامتناهی است استفاده از یک فرمول انتگرال گیری بسته ممکن نخواهد بود. اما ، با به کار بردن انتگرال گیری گاوس - چبیشف با تابع وزنی  $(1 - x^2)^{-1/2}$  داریم ، و با به کار بردن معادله (8.26) ،

$$\int_{-1}^{+1} \frac{(1-x^2)^{1/4}}{(1-x^2)^{1/2}} dx = \frac{\pi}{n+1} \sum_{i=0}^n (1-x_i^2)^{1/4} \quad (8.28)$$

و محاسبه تابع سمت راست که ساده است نتیجه می‌گردد.

استفاده از تابع وزن، انتگرال‌گیری از توابع روی یک حوزه نیم نامتناهی یا نامتناهی را بوسیله انتخاب چند جمله‌ایهای متعامد مناسب نیز نتیجه می‌دهد. روی بازه  $[0, \infty]$  چند جمله‌ایهای لاکور Laguerre را می‌توان به‌کار برد، زیرا آنها نسبت به تابع وزن  $e^{-x}$  روی این حوزه متعامدند. (ر.ک. مثال ۸.۳) روی حوزه  $[-\infty, +\infty]$  چند جمله‌ایهای هرمیت در رالستون (1965) Ralston جدول‌بندی شده‌اند و در آن بحث بیشتری روی فرمولهای با تابع وزنی ارائه شده است.

## ۸.۴ ■ انتگرال‌گیری رامبرگ

قبلاً مشاهده شده است که قاعده دوزنقه‌ای مرکب برای استفاده ساده است و اکنون تغییری در این قاعده ساده را توضیح می‌دهیم که می‌تواند به دقت زیاد منجر شود و بسیار مناسب استفاده در کامپیوتر باشد. برای دسته وسیعی از توابع فرمول انتگرال‌گیری دوزنقه‌ای و جمله خطای آن را می‌توان به‌صورت زیر نوشت:

$$\frac{h}{2}(f_0 + 2f_1 + \dots + f_m) = I + \sum_{j=1}^{\infty} a_j h^{2j} \quad (8.29)$$

بطوری که امکان استفاده از برونیایی ریچاردسن Richardson، جهت بالا بردن دقت نتیجه، امکان دارد (ر.ک. فصل ۱). فرض کنید، بخاطر سادگی علامتگذاری، که مقدار اولیه  $m$  قوه‌ای از ۲ مثلاً  $2^k$ ، باشد و تقریب داده شده بوسیله معادله (8.29) با  $T_{0,k}$  نشان داده شود، یعنی،

$$T_{0,k} = I + \sum_{j=1}^{\infty} a_j h^{2j} \quad (8.30)$$

اکنون تقریب به انتگرال موردنظر را با بازه نصف شده حساب می‌کنیم تا بدست آوریم

$$T_{0,k+1} = I + \sum_{j=1}^{\infty} a_j \left(\frac{h}{2}\right)^{2j} \quad (8.31)$$

حال می‌توان جمله اول سریهای خطا را، با درنظر گرفتن ترکیب مناسبی از این دو معادله، حذف کرد.

$$4I - I = 4T_{0,k+1} - T_{0,k} - \sum_{j=2}^{\infty} a_j \left[ \frac{4 \cdot h^{2j}}{2^{2j}} - h^{2j} \right]$$

$$I = \frac{4T_{0,k+1} - T_{0,k}}{3} - \sum_{j=2}^{\infty} \frac{a_j h^{2j}}{3} \left[ \frac{4}{2^{2j}} - 1 \right] \quad (8.32)$$

اولین جمله دست راست این معادله با  $T_{1,k}$  مشخص می شود و می توان دید که اکنون جمله خطا با  $h^4$  شروع می شود. نصف کردن متوالی بازه دنباله ای از مقادیر  $T_{0,k}$  می دهد و هرجفت متوالی می تواند ترکیب شود تا مقادیر  $T_{1,k}$  بدست آید. سپس دنباله مقادیر  $T_{1,k}$  را می توان به روش مشابهی ترکیب کرد تا جمله خطای مربوط به  $h^4$ ، بوسیله برونمایی ریچاردسن، حذف شود.

با استفاده از فرمول

$$T_{p,k} = \frac{1}{4^p - 1} (4^p T_{p-1,k+1} - T_{p-1,k}), \quad \begin{matrix} k=0,1,2,\dots, \\ p=1,2,\dots, \end{matrix} \quad (8.33)$$

این فرایند می تواند ادامه پیدا کند تا دنباله ای از ستونها با جملات خطایی با مرتبه صعودی تشکیل شود.

$$\begin{array}{cccc} h^2 & h^4 & h^6 & h^8 \\ T_{0,0} & & & \\ T_{0,1} & T_{1,0} & & \\ T_{0,2} & T_{1,1} & T_{2,0} & \\ T_{0,3} & T_{1,2} & T_{2,1} & T_{3,0} \end{array} \quad (8.34)$$

با استفاده از این حقیقت که  $h = (b-a)/2^k$  ملاحظه می شود که جمله خطا برای تقریب  $T_{p,k}$  از مرتبه  $[(b-a)/2^k]^{2p+2}$  است، و مقادیر هر ستون سریعتر به مقدار واقعی انتگرال همگرا هستند. این روش مخصوصاً " برای استفاده مناسب است زیرا مقادیر متوالی را می توان جهت همگرایی فرایند مقایسه کرد. جدول مقادیر زیر باید این مطلب را روشن سازد. نتایج عددی بیشتر در مثال ۸.۴ داده شده است.

جدول ۸.۳ جدول انتگرال گیری رامبرگ برای  $\sec x$

Number of intervals	$T_{0,k}$	$T_{1,k}$	$T_{2,k}$	$T_{3,k}$
1	0.948 059			
2	0.899 084	0.882 759		
4	0.885 886	0.881 487	0.881 402	
8	0.882 507	0.881 381	0.881 374	0.881 372

## ۸.۵ ■ مقایسه روشها

درحالتی از توابع که به صورت جدول بندی شده در دسترس می باشند باید فرمولی انتخاب گردد که مبتنی بر گرهای متساوی الفاصله باشد زیرا انتگرال گیری گاوسی شامل

درونیایی، جهت پیدا کردن مقادیر تابع، خواهد بود. همچنین مناسب است جاییکه داده‌ها از مشاهدات تجربی بدست می‌آیند از بازه‌های متساوی استفاده شود. انتخاب بین یک فرمول نیوتن - کاتس مرتبه بالا و یک فرمول مرکب مرتبه پایین بستگی به مقدار اطلاعاتی دارد که از مشتقات تابع داریم. در حالتی که مشتقات مرتبه بالا سریعاً صفر می‌شوند یک فرمول مرتبه بالا کارآتر خواهد بود، با این فرض که دقت کامپیوتر چنان است که خطاهای گرد کردن غالب نمی‌شوند. برای مسائلی که مشتقات مرتبه بالا می‌توانند کاملاً بزرگ باشند، قواعد مرکب مرتبه پایین ترجیح داده می‌شوند. قاعده سیمپسون از قاعده دوزنقه‌ای دقیقتر است مگر آنکه مشتق چهارم به مراتب بزرگتر از مشتق دوم باشد. مشکلترین مسئله، انتخاب بازه‌ای است که دقت کافی را تضمین کند. در وضعیتی که انتگرال‌گیریهای مشابه متعددی باید انجام گیرد ارزشمند است که چندین نتیجه با بازه‌های مختلف حساب شود تا طول بازه‌ای بدست آید که دقت کافی را می‌دهد. اگر تنها یک انتگرال‌گیری باید انجام شود محاسبات اضافی لازم برای انتگرال‌گیری رامبرگ قابل قبول خواهد بود، زیرا دنباله مقادیر نشان می‌دهند که چه موقع دقت کافی بدست آمده است و می‌توان نشان داد که انتگرال‌گیری رامبرگ برای هر تابع پیوسته‌ای همگرا است.

اگر مقادیر تابع در هر مقدار از گره موجود است، مثل حالتی که مقادیر تابع بوسیله کامپیوتر حساب می‌شوند، آنگاه دقت اضافی موجود در انتگرال‌گیری گاوسی مفید خواهد بود. این فرمولها بخصوص وقتی محاسبه مکرر انتگرالها لازم است ارزش هستند زیرا در این صورت کارآیی محاسباتی مهم است. در چنین حالتی باید محاسبات مقدماتی جهت انتخاب مرتبه فرمول انجام پذیرد اما، زمان صرف شده برای این کار قابل قبول است. برای محاسبات بادقت ساده اطمینان به دقت بدست آمده مشکل است مگر آنکه، به منظور آزمایش، بیشتر از یک مقدار برای انتگرال بدست آید. اگر لازم باشد یک فرمول مرتبه بالاتر به کار رود تمام گره‌ها مقادیر جدید خواهند داشت و تمام مقادیر تابع احتیاج به محاسبه مجدد دارند، که در حالت فرمولهای بازه متساوی اینطور نبود. لذا، فرمولهای انتگرال‌گیری گاوسی خیلی مناسب محاسبه یک انتگرال نیستند.

### مثالهای حل شده و برنامه‌های کامپیوتری

۱- در این مثال قاعده سیمپسون جهت پیدا کردن  $\int_0^{n/4} \sec(x) dx$  به کار خواهد

رفت. مقدار درست انتگرال تا شش رقم اعشار 0.881374 است.

این انتگرال با دو، چهار و هشت بازه محاسبه می شود. مقادیر تابع  $\sec x$  در نقاط مختلف عبارتند از:

$x$	$0^\circ$	$5.625^\circ$	$11.25^\circ$	$16.875^\circ$	$22.5^\circ$
$\sec x$	1.000 000	1.004 838	1.019 591	1.044 997	1.082 392
$x$	$28.125^\circ$	$33.75^\circ$	$39.375^\circ$	$45^\circ$	
$\sec x$	1.133 888	2.202 690	1.293 643	1.414 214	

مقادیر بدست آمده با استفاده از قاعده سیمپسون مرکب عبارتند از:

تعداد بازه ها	انتگرال	خطا	مقدار ریچاردسن
2	0.882 761	0.001 387	
4	0.881 489	0.000 115	0.881 404
8	0.881 383	0.000 009	0.881 376

جمله خطا برای قاعده سیمپسون عبارتست از:

$$\frac{-h^4(b-a)}{180} \cdot f^{IV}(\xi_1)$$

و این را می توان در کوششی جهت بهتر کردن مقادیر سیمپسون، بوسیله روش برونمایی ریچاردسن، به کار برد. وقتی اندازه گام نصف می شود خطا برابر می شود با

$$\frac{-h^4(b-a)}{16.180} \cdot f^{IV}(\xi_2)$$

تقریب جدیدی بوسیله  $(16I_{2n} - I_n)/15$  بدست می آید و دو مقدار بدست آمده بوسیله ترکیب دو جفت از نتایج نشان داده شده اند.

طریقه ایده آل انتخاب اندازه گام، محاسبه مقدار ماکزیم مشتق مرتبه چهار در فرمول خطا و به کار بردن آن جهت محاسبه مقدار  $h$  مناسب است که حاصل جمع جملات خطا را کمتر از مقدار انتخاب شده ای کند. در اکثر مثالها، مانند این مثال، مشتق چهارم فرمول پیچیده ای دارد و پیدا کردن کران ساده ای نیست.

۲- فرمول انتگرال گیری گاوس - لژاندر با سه گره را بدست می آوریم و نشان خواهیم داد که این فرمول برای یک چند جمله ای از درجه ۵ دقیق است. چند جمله ای لژاندر درجه ۳ عبارتست از  $\frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$  که دارای ریشه های

$$0, \pm\sqrt{0.6} = 0, \pm 0.774 597$$

است. اگر چند جمله ایهای  $1, x, \dots$  را جایگذاری کنیم معادلاتی برای ضریب فرمول گاوسی بدست می آوریم

$$\int_{-1}^{+1} f(x) dx = \sum_{i=0}^2 a_i f(x_i)$$

چون

$$x_0 = -0.774597, x_1 = 0, x_2 = 0.775497$$

$$\begin{array}{lll} f(x) = 1 & 2 = a_0 + a_1 + a_2 & \\ f(x) = x & 0 = a_0 x_0 + a_1 x_1 + a_2 x_2 & a_0 = a_2 \\ f(x) = x^2 & \frac{2}{3} = a_0 x_0^2 + a_1 x_1^2 + a_2 x_2^2 & a_0 + a_2 = \frac{10}{9} \\ f(x) = x^3 & 0 = a_0 x_0^3 + a_1 x_1^3 + a_2 x_2^3 & a_0 = a_2 = \frac{5}{9} \\ f(x) = x^4 & \frac{2}{5} = a_0 x_0^4 + a_1 x_1^4 + a_2 x_2^4 & \\ f(x) = x^5 & 0 = a_0 x_0^5 + a_1 x_1^5 + a_2 x_2^5 & \\ a_0 = a_2 = \frac{5}{9}, & a_1 = \frac{8}{9} & \end{array}$$

ملاحظه می‌کنیم که

$$\int_{-1}^{+1} x^5 dx = 0 = -\frac{5}{9}(0.774597)^5 + \frac{5}{9}(0.775497)^5 = 0$$

۳- فرمولهای گاوس- لاگور برای انتگرالهایی به شکل

$$\int_0^{\infty} e^{-x} f(x) dx = \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$$

به کار می‌روند. ضرائب و گره‌ها برای فرمول مرتبه ۴ ذیل " داده شده است.

گره‌ها	ضرائب	حاصلضرب
0.322 548	0.603 154	0.194 546
1.745 761	0.357 419	0.623 968
4.536 620	0.038 888	0.176 420
9.395 071	0.000 539	0.005 063
	1.000 000	0.999 997

اگر  $f(x) = 1$  مقدار انتگرال 1 است و مقدار تقریب عبارتست از:

$$0.603 154 + 0.357 419 + 0.038 888 + 0.000 539 = 1.000 000$$

همانگونه که تئوری پیش‌بینی می‌کند دقیق است. اگر  $f(x) = x$  مقدار انتگرال

عبارتست از:

$$\left[ -e^{-x} x \right]_0^{\infty} + \left[ \frac{e^{-x}}{-1} \right]_0^{\infty} = 1.0$$

مقدار تقریب 0.999 998 است که تا حدود اعمال شده در کاربرد شش رقم اعشار دقیق است.

انتگرالی را در نظر بگیرید که شامل چند جمله‌ای  $f(x)$  نیست.

$$\int_0^{\infty} e^{-x} \sin x dx = \sum_{i=0}^3 a_i \sin(x_i)$$

مقدار واقعی انتگرال 0.5 است. تقریب مقدار زیر را می‌دهد.

$$0.603 154 \times 0.316 984 + 0.357 419 \times 0.984 732 + 0.038 888 \times (-0.984 593) + 0.000 539 \times 0.029 703 = 0.504 879$$

پس، برای فرمولی از مرتبه کمی چون 4 خطای تقریباً " 1% داریم و این مطلب در پرتو این حقیقت که  $\sin x$  بطور ضعیفی بوسیله یک چند جمله‌ای روی حوزه مورد سوال تقریب می‌شود، فوق‌العاده است.

۴- جدول انتگرال‌گیری رامبرگ زیر همگرایی این روش را نشان می‌دهد. این روش بوضوح برای این مسئله مناسب است زیرا مقدار واقعی عبارتست از:

$$1.000000 = \int_0^{\pi/2} \sin x \, dx$$

تعداد بازه‌ها       $T_{0,k}$        $T_{1,k}$        $T_{2,k}$        $T_{3,k}$

1	0.785 398			
2	0.948 059	1.002 279		
4	0.987 116	1.000 135	0.999 992	
8	0.996 785	1.000 008	1.000 000	1.000 000
16	0.999 197	1.000 001	1.000 000	1.000 000

استفاده از فرایند  $\Delta^2$  ایکن نیز نشان داده می‌شود. اگر سه مقدار آخری جدول به‌کار روند داریم:

$f(x)$	$\Delta f(x)$	$\Delta^2 f(x)$
0.987 116		
0.991 762	0.004 646	
0.994 282	0.002 520	-0.002 126

پس مقدار بهتر چنین بدست می‌آید:

$$f \approx f_n - \frac{(\Delta f_n)^2}{\Delta^2 f_n} = 0.987 116 - \frac{(0.004 646)^2}{-0.002 126} = 0.997 271$$

۵- به منظور مقایسه، مجدداً می‌خواهیم تقریبی از  $I = \int_0^1 e^{-x^2} dx$  را، با به‌کار بردن فرمول پنج‌نقطه‌ای گاوس ( $k=4$ )، حساب کنیم.

ابتدا تبدیل  $x = (t+1)/2$  را انجام می‌دهیم تا بدست آوریم:

$$I = \int_0^1 e^{-x^2} dx = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 e^{-(t+1)^2/4} dt = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 g(t) dt \approx \frac{1}{2} \sum_{k=0}^4 A_k g(\xi_k)$$

با به‌کار بردن نقاط و وزن‌ها از جدول زیر:

$k$	$\xi_k$	$A_k$
1	$\xi_1 = -\xi_0 = 0.57735027$	$A_1 = A_0 = 1.0000000$
2	$\xi_1 = 0$	$A_1 = 0.88888889$
	$\xi_2 = -\xi_0 = 0.77459667$	$A_2 = A_0 = 0.55555556$
3	$\xi_2 = -\xi_1 = 0.33998104$	$A_2 = A_1 = 0.65214515$
	$\xi_3 = -\xi_0 = 0.86113631$	$A_3 = A_0 = 0.34785485$
4	$\xi_2 = 0$	$A_2 = 0.56888889$
	$\xi_4 = -\xi_0 = 0.90617985$	$A_4 = A_0 = 0.23692689$
	$\xi_3 = -\xi_1 = 0.53846931$	$A_3 = A_1 = 0.47862867$

بدست می‌آوریم:



$$I \approx \frac{1}{4} \{ 0.23692689g(-0.90617985) + 0.47862867g(-0.53846931) \\ + 0.56888889g(0) + 0.47862867g(0.53846931) + 0.23692689g(0.90617985) \} \\ = 0.74682413$$

برای رسیدن به دقت قابل مقایسه، برای قاعده دوزنقهای حدود 2800 زیرتقسیم،  
و حال آنکه برای قاعده سیمپسون تقریباً 20 زیرتقسیم لازم است.  
۶- با به کار بردن کوادراتور گاوسی و  $k = 3$  تقریبی از

$$I = \int_1^3 \frac{\sin^2 x}{x} dx$$

بدست آورید (مقدار درست  $I = 0.79482518 \dots$  است).  
باز هم با تغییر متغیر  $x = t + 2$  بازه انتگرالگیری را به  $[-1, 1]$  تبدیل  
می‌کنیم. در نتیجه

$$I = \int_{-1}^1 \frac{\sin^2(t+2)}{t+2} dt = \int_{-1}^1 g(t) dt$$

با استفاده از نقاط و وزن‌ها از جدول مندرج در مثال ۵ بدست می‌آوریم:  
 $I \approx 0.34735485[g(\xi_0) + g(\xi_3)] + 0.65214515[g(\xi_1) + g(\xi_2)]$   
برنامه فرترن و نتیجه به قرار زیر است:

#### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 6

```
C      EXAMPLE 7 GAUSSIAN INTEGRATION
      REAL I
      F(T) = SIN (T + 2.)**2/(T + 2.)
      T0 = -.86113631
      T2 = .33998104
      T3 = -T0
      T1 = -T2
      I = .34785485*(F(T0) + F(T3)) + .65214515*(F(T1) + F(T2))
      WRITE (6,1) I
      STOP
1  FORMAT (34H EXAMPLE 5.6 GAUSSIAN INTEGRATION /
15H01 = 1PE14.7)
      END

      I = 7.9482833-01
```

۷- تقریبی از انتگرال

$$I(f) = \int_0^1 e^{-x^2} dx$$

به روش رامبرگ بدست آورید.  
برنامه کامپیوتری ذیل جدول زیر را برای مقادیر  $T_j$  بدست می‌دهد.

جدول رامبرگ

0.7313700E 00				
0.7429838E 00	0.7468551E 00			
0.7458653E 00	0.7468258E 00	0.7468238E 00		
0.7465842E 00	0.7468238E 00	0.7468237E 00	0.7468237E 00	
0.7467639E 00	0.7468237E 00	0.7468237E 00	0.7468237E 00	0.7468237E 00
0.7468069E 00	0.7468212E 00	0.7468210E 00	0.7468210E 00	0.7468209E 00

از این جدول بهترین مقدار حاصل 0.7468237 است . مقدار واقعی عبارتست

$$I(f) = 0.7468241$$

اختلاف این دو بخاطر آنست که ما در نقاط لازم تقریبی از  $e^{-x^2}$  را بکار بردیم .

# **FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 7**

```

      DIMENSION T(10,10)
      M = 2
      KMAX = 6
      A = 0.
      B = 1.
      H = (B - A)/FLOAT(M)
      SUM = (F(A) + F(B))/2.
      MM1 = M - 1
      IF (MM1)
      40,10,8
      8 DO 9 I = 1,MM1
      9 SUM = SUM + F(A + FLOAT(I)*H)
      10 T(1,1) = SUM*H
      WRITE (6,600)
      600 FORMAT(1H110X15HROMBERG T-TABLE//)
      WRITE (6,601) T(1,1)
      601 FORMAT(7E15.7)
C
      DO 20 K = 2,KMAX
      H = H/2.
      M = M*2
      SUM = 0.
      DO 11 I = 1,M,2
      11 SUM = SUM + F(A + FLOAT(I)*H)
      T(K,1) = T(K - 1,1)/2. + SUM*H
      FOURJ = 1.
      DO 12 J = 2,K
      FOURJ = FOURJ*4.
C  SAVE DIFFERENCES FOR LATER CALC. OF RATIOS
      T(K - 1,J - 1) = T(K,J - 1) - T(K - 1,J - 1)
      12 T(K,J) = T(K,J - 1) + T(K - 1,J - 1)/(FOURJ - 1.)
      20 WRITE (6,601) (T(K,J),J = 1,K)
      KMAXM2 = KMAX - 2
      IF (KMAXM2)
      40,40,29
      CALCULATE RATIOS
      29 WRITE (6,602)
      602 FORMAT(11X15HTABLE OF RATIOS//)
      DO 35 K = 1,KMAXM2
      DO 30 J = 1,K
      RATIO = 0.
      IF (ABS(T(K + 1,J)) .GT. 0.) RATIO = T(K,J)/T(K + 1,J)
      30 T(K,J) = RATIO
      35 WRITE (6,603) (T(K,J),J = 1,K)
      603 FORMAT(8F10.2)
      40
      STOP
      END
      FUNCTION F(X)
      F = EXP(-X*X)
      RETURN
      END

```

۸ - با توجه به فرمول قاعده دوزنقمای مرکب و خطای آن، یعنی،

$$I(f) \approx T_N = h \sum_{i=1}^{N-1} f_i + \frac{h}{2}(f_0 + f_N)$$

$$E_N^T = -\frac{f''(\eta)h^2(b-a)}{12}$$

عدد  $N$  را چنان تعیین کنید که تقریبی از  $\int_0^1 e^{-x^2} dx$  را تا شش رقم اعشار درست بدست دهد، فرض کنید که  $e^{-x^2}$  را می توان به دقت حساب کرده و این تقریب را حساب کنید.

حل:

در این مثال

$$f(x) = e^{-x^2}, a = 0, b = 1$$

بنابراین خطای قاعده دوزنقمای مرکب  $-f''(\eta)N^{-2}/12$  به ازای مقداری از  $\eta \in (a,b)$  است. چون  $h$  معلوم نیست خطا بیشتر از

$$\max_{0 \leq \eta \leq 1} \frac{|f''(\eta)|N^{-2}}{12}$$

نیست. اما  $f''(x) = e^{-x^2}(4x^2 - 2)$  و بعلاوه  $f''(x) = e^{-x^2}4x(3 - 2x^2)$  که در  $x = 0$  و  $x = \pm \sqrt{1.5}$  صفر می شود. بنابراین  $\max |f''(x)|$  بر  $[0,1]$  در  $x = 0$  اتفاق می افتد، پس

$$\max_{0 \leq \eta \leq 1} |f''(\eta)| = \max \{|f''(0)|, |f''(1)|\} = \max \{2, 2e^{-1}\} = 2$$

لذا، باید  $N$  را طوری انتخاب کنیم که:

$$\frac{2N^{-2}}{12} < 5 \cdot 10^{-7}$$

$$N^2 > \frac{10^6}{3} = \frac{10^7}{6 \cdot 5}$$

$$N > \frac{10^3}{\sqrt{3}} \approx 578$$

نتیجه کامپیوتری زیر مقدار تقریبی را به ازای بعضی از مقادیر  $N$  بدست می دهد. منظور از  $I(SP)$  مقدار محاسبه شده با دقت معمولی و  $I(DP)$  مقدار محاسبه شده با

دقت مضاعف است .

<i>N</i>	<i>I (SP)</i>	<i>I (DP)</i>
50	7.4679947E-01	7.4679961D-01
100	7.4681776E-01	7.4681800D-01
200	7.4682212E-01	7.4682260D-01
400	7.4682275E-01	7.4682375D-01
800	7.4682207E-01	7.4682404D-01

برنامه این روش ذیلا آمده است .

#### FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 8 (SINGLE PRECISION)

```

C      EXAMPLE 5.2, TRAPEZOIDAL INTEGRATION
      F(X) = EXP(-X**2)

1      WRITE(6,3)
      READ(5,4)A,B,N
      T = F(A)/2.
      N1 = N - 1
      H = (B - A)/FLOAT(N)
      DO 2 I = 1, N1
2      T = F(A + FLOAT(I)*H) + T
      T = (F(B)/2. + T)*H
      WRITE(6,5)A,B,N,T
      GO TO 1
3      FORMAT(36H EXAMPLE 5.2 TRAPEZOIDAL INTEGRATION)
4      FORMAT(2E20.0,I5)
5      FORMAT(18H0 INTEGRAL FROM A = 1PE14.7,7H TO B = 1PE14.7,
19H FOR N = I5,4H IS 1PE14.7)
      END

```

۹ - برنامه ای برای قاعده دوزنقمای تصحیح شده بنویسید و مسئله قبل را با به کار بردن آن حل کنید .

#### FORTRAN PROGRAM

```

C      EXAMPLE 9 CORRECTED TRAPEZOID RULE
      F(X) = EXP(-X*X)
      FPRIME(X) = -2.*X*F(X)
      A = 0.
      B = 1.
      WRITE (6,600)
600    FORMAT(9X1HN7X13HTRAPEZOID SUM7X13H CORR.TRAP.SUM)
      DO 10 N = 10,15
      H = (B - A)/FLOAT(N)
      NM1 = N - 1
      TRAP = (F(A) + F(B))/2.
      DO 1 I = 1,NM1
1      TRAP = TRAP + F(A + FLOAT(I)*H)
      TRAP = H*TRAP
      CORTRP = TRAP + H*H*(FPRIME(A) - FPRIME(B))/12.
10    WRITE (6,610) N,TRAP,CORTRP
610    FORMAT(110,2E20.7)
      STOP
      END

```

Single precision

دقت معمولی

N	TRAPEZOID SUM	CORR.TRAP.SUM
10	0.7462108E 00	0.7468239E 00
11	0.7463173E 00	0.7468240E 00
12	0.7463983E 00	0.7468240E 00
13	0.7464612E 00	0.7468240E 00
14	0.7465112E 00	0.7468240E 00
15	0.7465516E 00	0.7468241E 00

دقت مضاعف

Double precision

N	TRAPEZOID SUM	CORR.TRAP.SUM
10	7.4621080E-01	7.4682393E-01
11	7.4631727E-01	7.4682399E-01
12	7.4639825E-01	7.4682403E-01
13	7.4646126E-01	7.4682406E-01
14	7.4651126E-01	7.4682408E-01
15	7.4655159E-01	7.4682409E-01

۱۰- برنامه‌ای برای قاعدهٔ سیمپسون بنویسید و مثال ۹ را با دقت معمولی و مضاعف حل کنید. نتایج و برنامه به قرار زیر است.

\* نتایج کامپیوتری مثال ۱۰

N	I(SP)	I(DP)
25	7.4682406E-01	7.4682413D-01
50	7.4682400E-01	7.4682413D-01
100	7.4682392E-01	7.4682413D-01

**FORTRAN PROGRAM FOR EXAMPLE 10 (SINGLE PRECISION)**

```

C      EXAMPLE 5.4 SIMPSON'S RULE
      F(X) = EXP(-X**2)
      WRITE (6,3)
1     READ(5,4)A,B,N
      H = (B - A)/FLOAT(N)
      HOV2 = H/2.
      S = 0.
      HALF = F(A + HOV2)
      NM1 = N - 1
      DO 2 I = 1,NM1
      X = A + FLOAT(I)*H
      S = S + F(X)
2     HALF = HALF + F(X + HOV2)
      S = (H/6.)*(F(A) + 4.*HALF + 2.*S + F(B))
      WRITE(6,5)A,B,N,S
      GO TO 1
3     FORMAT(28H EXAMPLE 5.4 SIMPSON'S RULE)
4     FORMAT(2E20.0,I5)
5     FORMAT(18H0 INTEGRAL FROM A = 1PE14.7,H TO B = 1PE14.7,
19H FOR N = I5,4H IS 1PE14.7)
      END
  
```

# ■ مسائل

۱- فرمول زیر باید برای تقریب عددی یک انتگرال به کار رود .

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n a_i f(x_i)$$

معیار دقت این فرمول آن است که فرمول برای تمام چند جمله‌ایهای از درجه  $n$  کوچکتر یا مساوی دقیق باشد . اگر  $a=0$  ،  $b=6$  و مقادیر  $f(x)$  در نقاط  $x_0=0$  ،  $x_1=1$  ،  $x_2=5$  ،  $x_3=6$  معلوم باشد مقدار ضرائب  $a_i$  را که در شرط دقت فوق صادق باشد پیدا کنید .

۲- فرمولی با شکل کلی

$$I = a_0 f(x_0) + a_1 f(x_1) + a_2 f(x_2)$$

باید برای تقریبی از انتگرال  $f(x)$  بین  $x_0$  و  $x_2$  که در آن  $x_n = x_0 + n \cdot h$  به کار رود . معیار دقت آن است که فرمول برای چند جمله‌ایهای حتی الامکان از درجه بالا دقیق باشد ؛ ضرائب  $a_0$  ،  $a_1$  ،  $a_2$  را پیدا کنید . آیا این فرمول به هنگام انتگرال گیری از یک چند جمله‌ای درجه سوم دقیق است ؟

۳- چند جمله‌ای درجه دومی را که بر بازه  $[-2, 2]$  بر چند جمله‌ای 1 و  $x$  عمود باشد پیدا کنید . سپس گره‌های  $x_i$  و وزنهای  $a_i$  از فرمول انتگرال گیری گاوسی زیر را پیدا کنید .

$$I = \sum_{i=0}^1 a_i f(x_i)$$

۴- نتایج بالا را با به کار بردن این معیار که انتگرال گیری گاوسی نشان داده شده برای تمام چند جمله‌ایهای تا درجه ۳ دقیق است ، آزمایش کنید و بعنوان مبانی جهت بدست آوردن گره‌ها و وزنهای فرمول به کار برید .

۵- با استفاده از قاعده دوزنقه‌ای مرکب با بازه‌های  $h=0.4$  انتگرال  $\int_0^{0.8} \sin x dx$  را حساب کنید .

این را با نتیجه به کار بردن قاعده سیمپسون با همان بازه مقایسه کنید . آیا قاعده دوزنقه‌ای ، با دوبرابر تعداد بازه‌ها از قاعده سیمپسون دقیقتر است ؟ اثر استفاده از برونابی ریچارد سن روی مقادیر انتگرال ، که از دو کاربرد قاعده دوزنقه‌ای در بالا بدست می‌آید ، چگونه است ؟

۶- تقریبی از انتگرال

$$\int_0^1 e^{-x^2} dx$$

تا ۶ رقم اعشار درست با دقت ساده و مضاعف به کمک برنامه کامپیوتری به روش دوزنقمای محاسبه و نتایج را توجیه نمائید.

۷ - تابع  $f(x)$  بر بازه  $[0, 1]$  بصورت زیر تعریف شده است :

$$f(x) = \begin{cases} x & 0 \leq x \leq \frac{1}{2} \\ 1-x & \frac{1}{2} \leq x \leq 1 \end{cases}$$

مقدار  $\int_0^1 f(x) dx$  را با به کار بردن قاعده‌های زیر حساب کنید.

الف : قاعده دوزنقمای بر  $[0, 1]$

ب : قاعده دوزنقمای ابتدا بر  $[0, \frac{1}{2}]$  و بعد بر  $[\frac{1}{2}, 1]$

ج : قاعده سیمپسون بر  $[0, 1]$

د : قاعده تصحیح‌شده دوزنقمای بر  $[0, 1]$

۸ - هریک از پنج قاعده ذکر شده را برای پیدا کردن تقریبهایی از  $I = \int_0^1 e^{-x} dx$  به کار

برید. نتایج را با مقدار دقیق  $I = -e^{-x} \Big|_0^1 = -e^{-1} + 1 = 0.63212$  مقایسه

کنید. ( در محاسبه فوق مقادیر  $e^0 = 1, e^{-1} = 0.36788, e^{-1/2} = 0.60653$  را نیاز خواهید داشت )

۹ - با استفاده از برنامه کامپیوتری با به کار بردن قاعده‌های زیر انتگرال‌های داده شده را محاسبه نمائید.

الف : قاعده دوزنقمای

ب : قاعده سیمپسون

ج : قاعده تصحیح‌شده دوزنقمای

(a)  $I = \int_0^1 x e^{-x} dx$

(b)  $I = \int_0^1 x \sin x dx$

(c)  $I = \int_0^1 (1 + x^2)^{3/2} dx$

و دقت نتایج را در هر حالت محاسبه نمائید.

۱۰ - تخمینی از  $I(f) = \int_a^b f(x) dx$  با تقریب  $10^{-6}$  و با استفاده از انتگرال‌گیری رامبرگ برای هریک از توابع زیر حساب کنید.

(a)  $f(x) = x^2$

(b)  $f(x) = \sin 101\pi x$

(c)  $f(x) = 1 + \sin 10\pi x$

(d)  $f(x) = |x - \frac{1}{2}|$

(e)  $f(x) = \sqrt{x}$

دلخواه  $a = 0, b = 1, M$

$a = 0, b = 1, M = 1$

$a = 0, b = 1, M = 1$

$a = 0, b = 1, M = 1$  and  $M = 3$

دلخواه  $a = 0, b = 1, M$

(f)  $f(x) = \begin{cases} \frac{\sin x}{x} & x \neq 0 \\ 1 & x = 0 \end{cases}$

$a = 0, b = 1$

## فصل نهم

### مقادیر و بردارهای ویژه

#### ۹.۱ ■ معادلات اساسی

مسائل فیزیکی بسیاری وجود دارند که برای حل آنها مقادیری از  $\lambda$  که در معادله زیر صدق کند لازم است.

$$AX = \lambda X \quad (9.1)$$

که در آن  $A$  یک ماتریس  $n \times n$ ،  $\lambda$  اسکالری موسوم به مقدار ویژه و  $X$  بردار ویژه متناظر با آن است. چنین مسائلی در تحلیل پایداری و در معادلات ارتعاشات ساختمانها و مدارهای الکتریکی اتفاق می افتد. مثالی بوسیله ارتعاشات جسمی که از حالت تعادل خارج شده ارائه می شود. معادلات شکل نمونه زیر را دارند.

$$\begin{aligned} a_{11}\ddot{x} + b_{11}\dot{x} + a_{12}\ddot{y} + b_{12}\dot{y} &= 0 \\ a_{21}\ddot{x} + b_{21}\dot{x} + a_{22}\ddot{y} + b_{22}\dot{y} &= 0 \end{aligned} \quad (9.2)$$

جوابها با  $x = K_1 \cos(pt + \varepsilon_1)$  و  $y = K_2 \cos(pt + \varepsilon_2)$  داده می شوند و جایگذاری این مقادیر در معادلات نتیجه می دهد

$$-p^2 \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 0 \quad (9.3)$$

با قرار دادن معادلات به شکل ماتریسی، مقادیر  $\lambda \equiv p^2$  لازم است که در معادله

$$\lambda AX = BX$$

یا

$$A^{-1}BX = \lambda X \quad (9.4)$$

صدق کند. چون معادله (9.1) را می توان به شکل  $(A - \lambda I)X = 0$  نوشت ملاحظه می کنیم که معادله (9.1) جوابی دارد که در آن مولفه ها ناصفرند اگر و فقط درمیان  $A - \lambda I$  صفر باشد یعنی،



$$\begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0 \quad (9.5)$$

می‌توان مشاهده کرد که بسط این دترمینان یک چند جمله‌ای درجه  $n$  از  $\lambda$  می‌دهد و ریشه‌های این معادله مقادیر ویژه مطلوب هستند. این چند جمله‌ای به معادله مشخصه ماتریس  $A$  معروف است. سپس حل معادلات همگن (9.1) بردار ویژه  $X$  را می‌دهد. در حالتی که مقادیر ویژه جملگی متمایزند به هر مقدار ویژه یک بردار ویژه منحصر بفرد متناظر است. در حالت وجود مقدار ویژه‌ای با تکرار  $m$  مکن است  $m$  بردار ویژه یا کمتر وجود داشته باشد. در حالت اخیر کمتر از  $n$  بردار ویژه برای  $A$  موجود است و بردارهای ویژه نمی‌توانند یک مبنا برای فضای مورد بحث تشکیل دهند. این خصوصیت، بهنگام کوششی برای استفاده از روشهای تکراری بخش ۹.۳ سبب مشکلاتی می‌شود.

بحث فصل ۳ درباره حل معادلات چند جمله‌ای بر مشکل بدست آوردن جوابهای این مسئله تاکید داشت. در مسئله حاضر ضرائب چند جمله‌ای بوسیله فرایند حذف یا محاسبه دترمینان بدست می‌آیند و این بدین معنا است که ضرائب معادله مشخصه شامل خطاهای قابل ملاحظه‌ای هستند. در پرتو این مشکلات روش بسط به صورت یک چند جمله‌ای و بعد تعیین جواب، رضایتبخش نیست مگر برای ماتریسهای با مرتبه خیلی پایین.

دو نوع روش وجود دارد که می‌توان به کار برد. روشهای تکراری برای استفاده بسیار ساده‌اند و در موقعیتهای معین یک ریشه را می‌توان بطور موثر پیدا کرد. این روشها را می‌توان تغییر داده و بیش از یک ریشه را بدست آورد اما در حالت کلی برای پیدا کردن تمام مقادیر ویژه یک ماتریس به کار نمی‌روند. روشهایی که بهنگام لزوم تمام مقادیر ویژه به کار می‌روند بر تبدیلات استوارند که ماتریس را به شکل ساده‌ای، که به آسانی برای پیدا کردن مقادیر ویژه حل می‌شود، تبدیل می‌کنند. اگر تبدیلات مشابهی انجام شود ماتریسهای جدید مقادیر ویژه یکسان و برابر با ماتریس اولیه دارند و رابطه ساده‌ای بین بردارهای ویژه قدیم و جدید وجود دارد.

## ۹.۲ چند نتیجه ماتریسی مفید

ارائه بعضی قسمتهای نظریه ماتریسها که پیشنیاز کار در این فصل است مفید خواهد بود. معهذا، فرض می‌شود که خواننده قدری با حساب ماتریسها منجمله نظریه مقدار ویژه و بردار ویژه آشنائی داشته باشد. در این فصل فرض می‌شود که ماتریس عناصر حقیقی دارد.

۱- یک ماتریس را متقارن گویند اگر  $a_{ij} = a_{ji}$  ( $i, j = 1, 2, \dots, n$ ). مثالهای زیر این نکته را روشن می کنند.

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 & -3 \\ -2 & 2 & -3 & 0 \\ 1 & -3 & -4 & 1 \\ -3 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 3 & -5 & 0 & 1 \\ 3 & 1 & -3 & 0 \\ -2 & 2 & 1 & -5 \\ -1 & -2 & 3 & 3 \end{bmatrix}$$

متقارن

نامتقارن

۲- یک ماتریس را متعامد گویند اگر

$$\begin{aligned} a_{ij} a_{ji} &= 0, & i &\neq j \\ a_{ii} a_{ii} &= 1 \end{aligned} \quad (9.6)$$

که در آن بردار  $a_i$  ستون  $i$  ام  $A$  است. باید توجه کرد که معکوس یک ماتریس متعامد را بدون محاسبه می توان بدست آورد زیرا بنابر دستگاه (9.6)،  $A^T A = I$ ، لذا  $A^{-1} = A^T$ ،  
۳- مقادیر ویژه یک ماتریس متقارن حقیقی، حقیقی هستند. بردارهای ویژه متناظر با مقادیر ویژه متمایز متعامدند.

۴- اگر یک ماتریس مرتبه  $n$  دارای  $n$  مقدار ویژه متمایز باشد آنگاه  $n$  بردار ویژه مستقل خطی وجود دارد که می توانند یک مبنا برای فضای بردارها تشکیل دهند. لذا یک بردار دلخواه را می توان برحسب بردارهای ویژه بیان کرد، یعنی

$$y = \sum_{r=1}^n a_r X^{(r)} \quad (9.7)$$

که در آن  $X^{(r)}$  بردارهای ویژه مستقل خطی هستند.  $(r = 1, 2, \dots, n)$

۵- اگر  $X^{(i)}$  بردار ویژه ای متناظر با مقدار ویژه  $\lambda_i$  باشد آنگاه  $AX^{(i)} = \lambda_i X^{(i)}$  و  $A^k X^{(i)} = \lambda_i^k X^{(i)}$ . پس، اثر ضرب متوالی  $A$  در یک بردار ویژه عبارتست از ضرب متوالی آن بردار در اسکالر  $\lambda_i$

۶- دو ماتریس  $A$  و  $B$  را متشابه گویند در صورتی که یک ماتریس نامنفرد چون  $P$  وجود داشته باشد بقسمی که  $B = P^{-1}AP$ . مشاهده اینکه ماتریسهای متشابه مقادیر ویژه یکسان دارند ساده است. زیرا، اگر

$$AX = \lambda X$$

آنگاه

$$P^{-1}AX = \lambda P^{-1}X$$

و اگر

$$X = PY$$

(9.8)

آنگاه

$$P^{-1}APY = \lambda Y \quad (9.9)$$

بردارهای ویژه  $A$  را می‌توان از بردارهای ویژه  $B$ ، بوسیله رابطه  $X = PY$  بدست آورد.

۷- اگر  $X^{(r)}$  بردار ویژه‌ای از یک ماتریس باشد آنگاه هر مضرب آن نیز یک بردار ویژه است. بعضی اوقات مناسب است که بردار ویژه نرمال شود و این را می‌توان بدو طریق انجام داد. یک روش نرمال سازی تقسیم تمام عناصر یک بردار به بزرگترین عنصر آن، از نظر قدر مطلق، است بقسمی که بردارها ماکزیمم عنصرشان واحد باشد. در روش دیگر، هر عنصر را می‌توان بر جذر مجموع مربعات عناصر بردار تقسیم نمود که در این حالت بردارها طول واحد دارند.

### ۹.۳ روشهای تکراری

#### ۹.۳.۱ پیدا کردن مقدار ویژه حقیقی با بزرگترین اندازه مطلق

روشهای تکراری اغلب برای مسائلی که در آنها فقط یک یا دو مقدار ویژه باید محاسبه شوند مناسبند، اگرچه طرقي برای تعمیم این روشها جهت پیدا کردن تمام ریشه‌ها وجود دارد. در این بخش فرض می‌شود که تمام مقادیر ویژه‌ها متمایزند. بنابراین، بردارهای ویژه مستقل خطی هستند و یک بردار دلخواه را می‌توان به فرم زیر بیان کرد.

$$y = \sum_{r=1}^n a_r X^{(r)} \quad (9.10)$$

برای پیدا کردن بزرگترین مقدار ویژه و بردار ویژه متناظر آن بردار دلخواه  $y^{(0)}$  متوالیا "در ماتریس  $A$  ضرب می‌شود. در حالت کلی، دنباله بردارهای  $y^{(k)}$  به بردار ویژه مورد نظر و نسبت عناصر بردارهای متوالی به مقدار ویژه مورد نظر همگرا خواهند بود. مثلاً، فرض کنید  $\lambda_1$  بزرگترین مقدار ویژه و  $X^{(1)}$  بردار ویژه متناظرش باشد. آنگاه،

$$y^{(k)} = A^k y^{(0)} \quad (9.11)$$

$$\begin{aligned} &= A^k \sum_{r=1}^n a_r X^{(r)} \\ &= \sum_{r=1}^n a_r \lambda_r^k X^{(r)} \\ &= \lambda_1^k \left[ a_1 X^{(1)} + a_2 \left( \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k X^{(2)} + \dots + \left( \frac{\lambda_n}{\lambda_1} \right)^k X^{(n)} \right] \end{aligned} \quad (9.12)$$

مقادیر  $(\lambda_r/\lambda_1)^k$  ( $r \neq 1$ ) وقتی  $k$  به سمت  $\infty$  میل می‌کند به صفر میل می‌کنند و در نتیجه تمام جملات بجز جمله اول قابل اغماض می‌شوند. پس، وقتی  $k$  افزایش می‌یابد

$y^{(k)}$  به ضربی از  $X^{(1)}$  و نسبت عنصر  $y_i^{(k+1)}$  به عنصر متناظرش  $y_i^{(k)}$  به  $\lambda_1$  میل می‌کند.

می‌توان مشاهده کرد که اگر بردار اولیه شامل مولفه بزرگی از  $X^{(1)}$  باشد همگرایی سریعتر خواهد بود. اگر مولفه  $X^{(1)}$  اصلاً نباشد، یعنی،  $a_1 = 0$ ، آنگاه، دیده می‌شود که دنباله نمی‌تواند به بردار ویژه غالب همگرا باشد. معهدا، خطای گرد کردن بطور عادی مولفه‌ای از  $X^{(1)}$  تولید می‌کند که از این پس بزرگ شده و سرانجام غالب می‌شود. اگر همگرایی با یک انتخاب خاص بردار اولیه، کند باشد بعضی اوقات پیشرفت رضایتبخشی می‌توان با انتخاب بردار اولیه دیگری بدست آورد. سرعت همگرایی بوضوح به نسبت قدر مطلق دو مقدار ویژه بزرگتر از بقیه بستگی دارد. وقتی این نسبت تقریباً واحد باشد همگرایی بسیار کندی نتیجه خواهد شد.

روند محاسباتی کمی با فرایند توضیح داده شده در بالا فرق می‌کند بطوریکه بتوان از رشد بدون کران  $y^{(k)}$  اجتناب کرد.

۱- بردار  $y^{(0)}$  را نرمال ساخته تا بزرگترین عنصر واحد داشته باشد.

۲- این بردار در  $A$  ضرب می‌شود.

۳- بردار جدید را با تقسیم هر عنصرش بر بزرگترین عنصر آن، که آن را با  $q_k$

نشان می‌دهیم، نرمال می‌سازیم

۴- ماتریس  $A$  را مرتباً "در بردار  $y^{(k)}$  ضرب می‌کنیم و بردار حاصل را برعامل

$q_k$  تقسیم می‌کنیم تا اینکه اختلاف  $q_{k+1}$  و  $q_k$  مقدار کوچک مشخص شود. مقدار

بزرگترین مقدار ویژه را می‌دهد و بردار  $y^{(k)}$  بردار ویژه متناظر آن است. نتایج کامپیوتری برای این روش در مثال ۹.۱ داده شده است.

### ۹.۳.۲ ■ ریشه‌های مختلط مزدوج

اگر بزرگترین ریشه مطلق مختلط باشد آنگاه، چون  $A$  حقیقی است، ریشه دیگری با قدر مطلق مساوی وجود دارد که مزدوج آن می‌باشد. تحلیل قبلی دیگر مناسب نیست و ضرب کردن بوسیله  $A$  دنباله‌ای از بردارها که همگرا باشد تولید نمی‌کند. اگر بردار اولیه دلخواه  $y^{(0)}$  مثل قبل برحسب بردارهای ویژه بسط داده شود بعد از چندین بار ضرب بوسیله  $A$  تمام جملات بجز دو تا قابل اغماض خواهند بود، بنابراین،

$$y^{(k)} \approx a_1 \lambda_1^k X^{(1)} + a_2 \lambda_1^k X^{(1)} \quad (9.13)$$

تحلیل زیر نشان می‌دهد که چگونه می‌توان مقادیر ویژه را پیدا کرد. فرض کنید  $\lambda_1$  و  $\lambda_1$  جوابهای معادله درجه دوم زیر باشند.

$$\lambda^2 + a\lambda + b = 0 \quad (9.14)$$

که در آن  $a$  و  $b$  در این مرحله مقادیر نامعلومند. سه بردار متوالی از دنباله، یعنی،  $y^{(k)}$ ،  $y^{(k+1)}$ ،  $y^{(k+2)}$  را گرفته و ترکیب خطی زیر را تشکیل می‌دهیم.

$$\begin{aligned} & y^{(k+2)} + ay^{(k+1)} + by^{(k)} \\ & \approx a_1 \lambda_1^{k+2} X^{(1)} + a_2 \lambda_1^{k+2} \bar{X}^{(1)} + a[a_1 \lambda_1^{k+1} X^{(1)} + a_2 \lambda_1^{k+1} \bar{X}^{(1)}] \\ & \quad + b[a_1 \lambda_1^k X^{(1)} + a_2 \lambda_1^k \bar{X}^{(1)}] \\ & = a_1 \lambda_1^k X^{(1)} [\lambda_1^2 + a\lambda_1 + b] + a_2 \lambda_1^k \bar{X}^{(1)} [\lambda_1^2 + a\lambda_1 + b] = 0 \end{aligned} \quad (9.15)$$

پس با دانستن  $a$  و  $b$  می‌توان یک ترکیب خطی از سه بردار متوالی را تشکیل داد که تقریباً "مساوی بردار صفر شود. در مسئله‌ای که بررسی می‌کنیم محاسبات را معکوس انجام می‌دهیم، یعنی، سعی می‌کنیم مقادیر  $a$  و  $b$  را چنان تعیین کنیم که یک ترکیب خطی از سه بردار متوالی بردار صفر را بدهند. اگر هر دو مولفه این بردارها، در نظر گرفته شوند و ترکیب خطی موردنظر مساوی صفر قرار داده شود دو معادله برای دو مجهول  $a$  و  $b$  تولید می‌شود و این معادلات را می‌توان بطور عادی حل کرد.

$$\begin{aligned} y_r^{(k+2)} + ay_r^{(k+1)} + by_r^{(k)} &= 0 \\ y_s^{(k+2)} + ay_s^{(k+1)} + by_s^{(k)} &= 0 \end{aligned} \quad (9.16)$$

وقتی مقادیر  $a$  و  $b$  معلوم باشند، معادله (9.14) را می‌توان حل کرد تا مقادیر  $\lambda_1$  و  $\bar{\lambda}_1$  بدست آیند. بعد بردار ویژه  $X^{(1)}$  از دو بردار متوالی پیدا می‌شود.

$$y^{(k+1)} - \lambda_1 y^{(k)} = a_1 \lambda_1^k [\lambda_1 - \bar{\lambda}_1] X^{(1)} \quad (9.17)$$

و  $X^{(1)}$  به روش مشابهی بدست می‌آید.

$$y^{(k+1)} - \lambda_1 y^{(k)} = a_2 \lambda_1^k [\bar{\lambda}_1 - \lambda_1] \bar{X}^{(1)} \quad (9.18)$$

عملاً "فرآیند تکرار تا زمانی که مقادیر  $a$  و  $b$ ، صرفنظر از اینکه کدام مولفه‌های بردارهای  $y^{(k)}$  به‌کار روند و مقادیر از یک تکرار به تکرار بعدی تغییر نکند، کاملاً "ثابت شوند ادامه می‌یابد. نتایج کامپیوتری برای این روش در مثال ۹.۳ داده شده است.

### ۹.۳.۳ ■ تکرار معکوس برای کوچکترین ریشه حقیقی

با تغییر ساده‌ای در روش بالا می‌توان تکرار را برای بدست آوردن کوچکترین مقدار ویژه به‌کار برد. جریمه آن‌است که فرآیند جدید شامل حل مکرر دستگاههای معادلات خطی است. این فرآیند براین خاصیت استوار است که مقادیر ویژه  $A^{-1}$  معکوس مقادیر ویژه  $A$  هستند. بنابراین، کوچکترین مقدار ویژه  $A$  بزرگترین مقدار ویژه  $A^{-1}$  است. بردارهای ویژه  $A$  و  $A^{-1}$  یکسان هستند. لذا، با  $A^{-1}$  تکرار انجام می‌دهیم. یعنی،

$$y^{(k)} = A^{-1} y^{(k-1)} \quad (9.19)$$

اما در فصل ۴ نشان داده شد که فرایند تعیین  $A^{-1}$  بطور صریح، موثر نبوده و باید با

حذف گاوس جایگزین شود. در این مسئله این عمل را می‌توان با بدست آوردن دنباله بردارهای  $y^{(k)}$  بوسیله حل متوالی معادلات زیر انجام داد.

$$Ay^{(k)} = y^{(k-1)}, \quad k = 1, 2, \dots \quad (9.20)$$

بعد از اولین تبدیل به فرم مثلثی، عملیات بعدی شامل ضرب بوسیله یک ماتریس مثلثی و جایگذاری پسرو است بقسمی که زمان محاسبه کاهش می‌یابد. بعد از تعیین هر جواب بردار  $y^{(k)}$  بوسیله تقسیم به عنصر  $q_k$ ، با بزرگترین اندازه، نرمال می‌شود. فرایند هنگامی متوقف می‌شود که اختلاف بین مقادیر متوالی  $q_k$  کمتر از مقدار مشخص شده‌ای باشد. مقدار کوچکترین مقدار ویژه  $A$  بوسیله  $q_k^{-1}$  و بردار ویژه با  $y^{(k)}$  داده می‌شود.

#### ۹.۳.۴ ■ پیدا کردن نزدیکترین مقدار ویژه به یک مقدار مفروض

فرض کنید  $B = A - pI$  که در آن نزدیکترین مقدار ویژه به  $p$  خواسته شده است. بردارهای ویژه  $A$  در رابطه  $AX = \lambda X$  صدق می‌کنند و از آنجا، آنها در معادله

$$(A - pI)X = (\lambda - p)X \quad (9.21)$$

نیز صدق می‌کنند. نتیجه اینکه بردارهای ویژه  $B$  و  $A$  یکسان هستند و مقادیر ویژه جدید  $\lambda - p$  هستند پس، مقدار ویژه  $\lambda_i$  که نزدیکترین به  $p$  است با کوچکترین مقدار ویژه  $B$  متناظر است و روش بخش قبلی را می‌توان برای یافتن  $(\lambda_i - p)^{-1}$  به کار برد. اگر مقسوم علیه مانند قبل  $q_k$  باشد آنگاه  $\lambda_i = p + 1/q_k$  و بردار ویژه برابر  $y^{(k)}$  است. نتایج کامپیوتری برای این روش در مثال ۹.۲ داده شده است.

#### ۹.۳.۵ ■ توسیع روش بالا

روش تکراری در حالتی که بزرگترین و کوچکترین مقدار ویژه، یا مقدار ویژه خاصی خواسته شده باشد مناسبترین است و مسائل فیزیکی متعددی که از این نوع هستند وجود دارد. اکنون فرایندی برای توسیع طرح بالا، جهت یافتن تمام مقادیر ویژه یک ماتریس، بررسی خواهد شد. اما، فرایندی که تشریح می‌شود برای ماتریسهای بزرگ توصیه نمی‌شود زیرا، انباشتگی خطاها می‌تواند بسیار زیاد باشد. مبنای این روش حذف کردن بزرگترین مقدار ویژه و بردار ویژه به گونه‌ای است که طرح تکراری بخش ۹.۲.۱ بزرگترین مقدار ویژه بعدی را بدست دهد این فرایند به تقلیل معروف است و دو روش تشریح خواهد شد، یکی قابل اعمال بر هر ماتریسی است، و دومی محدود به ماتریسهای متقارن است.

فرض کنید  $\lambda_1$  بزرگترین مقدار ویژه و  $X^{(1)}$  بردار ویژه نظیر آن باشد. ماتریس

A برحسب اینکه کدام عنصر  $X^{(1)}$  ماکزیمم باشد افزای می شود. فرض کنید که اولین عنصر بزرگترین باشد که در آن حالت ماتریس A با رابطه

$$A = \begin{pmatrix} a_1 \\ B \end{pmatrix} \quad (9.22)$$

نمایش داده می شود که در آن  $a_1$  اولین سطر A و B ماتریس  $n \times n - 1$  از بقیه سطرها است. چون بزرگترین مولفه بردار  $X^{(1)}$  اولین مولفه است، تمام بردارهای مورد بحث نرمال خواهند شد بگونه ای که اولین مولفه آنها واحد باشد. سپس ماتریس

$$A_1 = A - X^{(1)}a_1 \quad (9.23)$$

تشکیل می شود. نشان داده خواهد شد که  $A_1$  مقادیر ویژه  $\lambda_i$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) را داراست که همانند A هستند و مقدار ویژه باقیمانده صفر است.

هر مقدار ویژه دیگر  $\lambda_i$  از A را با بردار ویژه نظیرش  $X^{(i)}$  در نظر بگیرید.

$$A_1(X^{(i)} - X^{(i)}) = A(X^{(i)} - X^{(i)}) - X^{(1)}a_1(X^{(i)} - X^{(i)}) \quad (9.24)$$

حال چون  $a_1$  اولین سطر A است، حاصل ضرب  $a_1 X^{(i)}$  اولین عنصر  $\lambda_i X^{(i)}$  است. این برابر  $\lambda_i$  است زیرا، بردارها نرمال شده اند. پس، طرف راست معادله (9.24) برابر است با:

$$\begin{aligned} \lambda_i X^{(i)} - \lambda_i X^{(i)} - X^{(1)}(\lambda_i - \lambda_i) \\ = \lambda_i(X^{(i)} - X^{(i)}) \end{aligned} \quad (9.25)$$

این نشان می دهد که مقادیر ویژه  $\lambda_i$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) مقادیر ویژه ماتریس جدید هستند و بردارهای ویژه متناظر  $X^{(i)} - X^{(i)}$  می باشند. همچنین

$$\begin{aligned} A_1 X^{(1)} &= A X^{(1)} - X^{(1)}a_1 X^{(1)} \\ &= A X^{(1)} - \lambda_1 X^{(1)} = 0 \end{aligned} \quad (9.26)$$

بطوری که مقدار ویژه باقیمانده صفر است. اکنون می توان ماتریس  $A_1$  را برای تکرار به کار برده بزرگترین مقدار ویژه بعدی را بدست آورد و به همین ترتیب برای بقیه.

باید تذکر داده شود که می توان یک ساده کننده ای به کار گرفت که محاسبات لازم کاهش یابد. اولین مولفه تمام بردارهای ویژه ماتریس جدید صفر است و لذا، تنها نیاز به یافتن  $n - 1$  مولفه از بردارهای ویژه می باشد. همچنین اعضای سطر اول ماتریس باید صفر باشد زیرا، اولین سطر A و  $X^{(i)}a_1$  هر دو  $a_1$  است. بنابراین، مسئله را می توان بعنوان یک مسئله  $n - 1$  بعدی، با حذف سطر اول و ستون اول ماتریس  $A_1$  حل کرد.

وقتی که بردار ویژه  $r^{(2)}$  متناظر با بزرگترین مقدار ویژه ماتریس  $A_1$ ، بدست

آمده باشد می‌توان آن را برای یافتن بردار ویژه  $A$ ، متناظر با مقدار ویژه  $\lambda_2$ ، به‌کار برد. فرض می‌شود که  $\lambda_2$  بزرگترین مقدار ویژه بعدی است. از بحث قبلی داریم که  $r^{(2)}$  ضربی از  $X^{(1)} - X^{(2)}$  است. یعنی

$$c r^{(2)} = X^{(1)} - X^{(2)}$$

پس

$$X^{(2)} = X^{(1)} - c r^{(2)} \quad (9.27)$$

که در آن  $c$  ثابتی است که باید بدست آید. همچنین

$$\begin{aligned} a_1 X^{(2)} &= a_1 X^{(1)} - c a_1 r^{(2)} \\ \lambda_2 &= \lambda_1 - c a_1 r^{(2)} \end{aligned}$$

و این مقدار  $c$  را می‌دهد

$$c = (\lambda_1 - \lambda_2) / a_1 r^{(2)} \quad (9.28)$$

که می‌تواند بعداً "در معادله (9.27) قرار گرفته  $X^{(2)}$  را بدست دهد. در حالت متقارن بودن، روش دیگری وجود دارد که در مقابل خطاهای گرد کردن کمتر حساس است. در این تحلیل بردارها با تقسیم به مجموع مربعات عناصر بردار نرمال شده‌اند. این عمل طول بردارها را واحد می‌کند. ماتریس

$$A_1 = A - \lambda_1 X^{(1)} [X^{(1)}]^T \quad (9.29)$$

را تشکیل دهید.  $A_1$  مقادیر ویژه همانند  $A$  دارد. یعنی،  $\lambda_i$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) وریشه باقیمانده  $A_1$  صفر است. این بخاطر

$$\begin{aligned} A_1 X^{(i)} &= A X^{(i)} - \lambda_1 X^{(1)} [X^{(1)}]^T X^{(i)} \\ &= \lambda_i X^{(i)}, \quad i \neq 1 \end{aligned} \quad (9.30)$$

نتیجه می‌شود، زیرا بردارهای ویژه یک ماتریس متقارن متعامد هستند. همچنین

$$\begin{aligned} A_1 X^{(1)} &= A X^{(1)} - \lambda_1 X^{(1)} [X^{(1)}]^T X^{(1)} \\ &= A X^{(1)} - \lambda_1 X^{(1)} \\ &= 0 \end{aligned} \quad (9.31)$$

تحلیل بالا همچنین نشان می‌دهد که بردارهای ویژه نظیر مقادیر ویژه  $\lambda_i$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) برای ماتریسهای  $A$  و  $A_1$  یکسان هستند. این روش در مثال عددی (۹.۱) نشان داده شده است.

## ۹.۴ روشهای تبدیلی

### ۹.۴.۱ روش ژاکوبی

روشهای این بخش از تبدیلات متشابه استفاده کرده تبدیلی از ماتریس با همان



مقادیر ویژه، اما با فرم ساده‌تر، بدست می‌آورند. ماتریسهای تبدیلی که به‌کار می‌روند ماتریسهای متعامد هستند، زیرا می‌توان نشان داد که چنین ماتریسهایی برای می‌نیم کردن خطاهای فرایند مناسبتین هستند.

ساده‌ترین شکلی که می‌توان بدست آورد شکل قطری است زیرا، در این صورت مقادیر ویژه اعضای قطری بوده مستقیماً در دسترس خواهند بود. روش ژاکوبی جهت تولید یک شکل قطری بوسیله حذف سیستماتیک عناصر غیر قطری، طراحی شده است. اما، این روش یک فرایند تکراری است و به تعدادی نامتناهی مرحله نیاز دارد. این باعث دو نقیصه می‌شود، اولاً، "فرایند ممکن است با کندی زیاد همگرا باشد یا اصلاً" همگرا نباشد، و ثانیاً، "نیاز به قطع فرایند ممکن است خطاهایی وارد کند که یافتن جوابهای درست را جدا" به مخاطره اندازد.

طرح محاسباتی سراسری می‌باشد. ماتریس جدید  $A_1 = P_1^{-1}AP_1$  با استفاده از ماتریس  $P_1$  که یک صفر غیر قطری در  $A$  تولید می‌کند، تشکیل می‌شود. متأسفانه، در فرایند ژاکوبی، با بدست آوردن هر صفر جدید معمولاً "عناصر جدیدی در محل صفر قبلی ایجاد می‌شود فرایند یا بوسیله کار سیستماتیک در امتداد یک سطر و سپس سطر بعدی، با تولید عناصر صفر، یا بوسیله حذف بزرگترین صفر غیر قطری در هر مرحله، ادامه می‌یابد. وقتی تمام عناصر غیر قطری از نظر قدر مطلق کمتر از عدد کوچک مشخصی باشند فرایند خاتمه می‌یابد. در این صورت، مقادیر ویژه عناصر قطری گرفته می‌شوند. چون محاسبات با ماتریسهای متعامد انجام می‌شود. احتیاجی به محاسبه عکس این ماتریسها، که با رابطه  $P_r^{-1} = P_r^T$  داده می‌شود، نیست. ماتریس نهایی عبارتست از:

$$A_r = P_r^T P_{r-1}^T \cdots P_1^T A P_1 \cdots P_{r-1} P_r \quad (9.32)$$

و اگر  $Y^{(r)}$  بردار ویژه  $A_1$  باشد بردار ویژه ماتریس اولیه  $A$  عبارتست از:

$$P_1 \cdots P_{r-1} P_r Y^{(r)} \quad (9.33)$$

ماتریسهای متعامدی که در روشهای ژاکوبی و گیورن Givens به‌کار می‌روند توسیعهایی از ماتریسهای دوران در دستگاه دوبعدی هستند. ماتریس دوران  $n \times n$  جهت دوران در صفحه  $(r, s)$  بوسیله ماتریس واحد  $n \times n$  با چهار تغییر زیر، داده می‌شود.

$$\begin{aligned} a_{rr} &= \cos \theta, & a_{rs} &= -\sin \theta \\ a_{sr} &= \sin \theta, & a_{ss} &= \cos \theta \end{aligned}$$

مثلاً، "ماتریس زیر با دوران در صفحه 2,3 متناظر است.

$$P_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & c & -s & 0 \\ 0 & s & c & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \begin{aligned} c &= \cos \theta \\ s &= \sin \theta \end{aligned} \quad (9.34)$$

تبدیل  $P_1^T A P_1$  ماتریس زیر را می دهد

$$\begin{array}{cccc} a_{11} & ca_{12} + sa_{13} & -sa_{12} + ca_{13} & a_{14} \\ ca_{21} + sa_{31} & c^2a_{22} + csa_{23} + csa_{32} + s^2a_{33} & -csa_{22} + c^2a_{23} - s^2a_{32} + csa_{33} & ca_{24} + sa_{34} \\ -sa_{21} + ca_{31} & -csa_{22} - s^2a_{23} + c^2a_{32} + csa_{33} & s^2a_{22} - csa_{23} - csa_{33} + c^2a_{32} & ca_{34} - sa_{24} \\ a_{41} & ca_{42} + sa_{43} & -sa_{42} + ca_{43} & a_{44} \end{array} \quad (9.35)$$

روش ژاکوبی یک عنصر را، با انتخاب مقدار  $\theta$  بقسمی که عنصر واقع در محل (2,3) صفر شود، صفر می کند. این روش بطور نرمال برای ماتریسهای متقارن به کار می رود بقسمی که لازم است

$$(c^2 - s^2)a_{23} + cs(a_{33} - a_{22}) = 0 \quad \text{or} \quad \tan 2\theta = \frac{2a_{23}}{a_{22} - a_{33}} \quad (9.36)$$

نتایج کامپیوتری برای این روش در مثال ۹.۴ داده شده است.

## ۹.۴.۲ ■ روش گیونز

روش گیونز بر تبدیلات ماتریسی از همان نوع روش ژاکوبی استوار است. اما چنان طراحی شده که هر صفری که ایجاد می شود در تبدیلات بعدی حفظ می شود. وقتی دورانی در صفحه  $(r, s)$  انجام می شود عنصر  $(r-1, s)$ ، به ازای  $r=1, 2, \dots, n-1$  و  $s=r+2, r+3, \dots, n$  حذف می شود پس، برای دوران فوق در صفحه ۲, 3 مقدار  $\theta$  باید انتخاب شود تا در روابط زیر صدق کند.

$$-sa_{12} + ca_{13} = 0$$

$$\tan \theta = \frac{a_{13}}{a_{12}}$$

یا بطور کلی تر

$$\tan \theta = \frac{a_{r-1,s}}{a_{r-1,r}} \quad (9.37)$$

می توان مشاهده کرد که عناصر قطر اصلی، و عناصر بلافاصله بالا و پایین عناصر قطر اصلی غیر صفر باقی می مانند پس، نتیجه نهایی این فرایند فرم قطری ساده نیست بلکه فرم معروف سه قطری است.

$$\begin{bmatrix} x & x & & & 0 \\ x & x & x & & \\ & x & x & x & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & x & x & x \\ 0 & & & x & x & x \\ & & & & x & x \end{bmatrix} \quad (9.38)$$

مقادیر ویژه فرم سه قطری را، مثل حالت قطری، فوراً "نمی‌توان بدست آورد. اما، روش حل به اندازه‌ای ساده است که تبدیل به فرم سه قطری را گام محاسباتی با ارزشی می‌سازد. این روش در بخش ۹.۵ توضیح داده می‌شود.

بسادگی می‌توان ملاحظه کرد که اگر محل حذف بطور سیستماتیک در امتداد سطر اول و شروع از عنصر ۱ و ۳ و بعد در امتداد سطر دوم و شروع از عنصر ۲ و ۴ و غیره انجام شود صفرها حفظ خواهند شد. نتایج کامپیوتری برای این روش در مثال ۹.۵ داده شده‌است. اگر ماتریس  $A$  متقارن نباشد روش گیونز را باز هم می‌توان اعمال کرد. اما، فرم نهایی به شکل سه قطری متقارن نخواهد بود بلکه به شکل هسنبرگ Hessenberg است.

$$\begin{bmatrix} x & x & & & \\ x & x & x & & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & x & x & x \\ \dots & \dots & \dots & x & x \end{bmatrix} \quad (9.39)$$

### ۹.۴.۳ روش هاوس هلدر

با وجود اینکه روش گیونز مزیت قابل توجهی بر روش ژاکوبی داشت بوسیله روش هاوس هلدر جانشین شده است. این روش نیز تبدیلات متعامد را برای تغییر یک ماتریس متقارن به فرم سه قطری یا غیر متقارن را به فرم هسنبرگ به کار می‌برد. مزیت این روش آن است که تمام صفرهای ممکن در یک سطر تنها بوسیله یک تبدیل تولید می‌شود. بنابراین روش هاوس هلدر فقط  $n-2$  تبدیل متشابه لازم دارد، در مقایسه با روش گیونز که به  $(n^2-3n+2)/2$  تبدیل نیاز دارد. روش هاوس هلدر از نظر محاسباتی بیشتر پیچیده است اما، صرفه جویی قابل ملاحظه‌ای در وقت کامپیوتر وجود دارد. همچنین، تقلیل عملیات کامپیوتری انتشار خطا را کاهش می‌دهد.

این روش با معادلات

$$\begin{aligned} A_0 &= A \\ A_r &= P_r^T A_{r-1} P_r, \quad r = 1, 2, \dots \end{aligned} \quad (9.40)$$

تعریف می‌شود که در آن

$$P_r = I - 2\omega^{(r)}[\omega^{(r)}]^T, \quad [\omega^{(r)}]^T \omega^{(r)} = 1 \quad (9.41)$$

بعنوان یک مثال، ماتریس  $P_1$  که صفرهایی در محل‌های (۱, ۳) و (۱, ۴) ایجاد

می‌کنداز

$$(\omega^{(1)})^T = (0, \omega_2^{(1)}, \omega_3^{(1)}, \omega_4^{(1)})$$

$$P_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 - 2[\omega_2^{(1)}]^2 & -2[\omega_2^{(1)}][\omega_3^{(1)}] & -2[\omega_2^{(1)}][\omega_4^{(1)}] \\ 0 & -2[\omega_2^{(1)}][\omega_3^{(1)}] & 1 - 2[\omega_3^{(1)}]^2 & -2[\omega_3^{(1)}][\omega_4^{(1)}] \\ 0 & -2[\omega_2^{(1)}][\omega_4^{(1)}] & [\omega_3^{(1)}][\omega_4^{(1)}] & 1 - 2[\omega_4^{(1)}]^2 \end{bmatrix} \quad (9.42)$$

استفاده می‌کند مقادیر  $\omega_2^{(1)}, \omega_3^{(1)}, \omega_4^{(1)}$  و  $\omega_1^{(1)}$  را می‌توان از  $A_0$  محاسبه کرد. تفصیل این محاسبات را می‌توان در ویلکنسن (1960) و رالستون (1965) Ralston یافت.

### ۹.۵ ■ مقادیر ویژه یک ماتریس سه قطری

هرچند روشهای فوق‌الذکر اثر قابل توجهی در ساده کردن فرم ماتریسها داشتند، اگر ماتریس سه قطری نتیجه شده برای حل ساده‌ای مناسب نبود ارزش کمی می‌داشتند. در واقع، فرم سه قطری به یک دنباله ستورم Sturm منجر می‌شود که برای محاسبه ساده است. سپس، تقریبی از ریشه‌ها را می‌توان به سادگی یافت و بعد، مثلاً، با روش دو بخشی بهتر نمود.

دنباله ستورم بوسیله یک دنباله بازگشتی به شرح زیر تولید می‌شود. فرض کنید  $f_r(\lambda)$  مقدار دترمینان

$$\begin{vmatrix} a_1 - \lambda & b_2 & & & \\ & b_2 & a_2 - \lambda & b_3 & & 0 \\ & & b_3 & a_3 - \lambda & b_4 & \\ & 0 & & \dots & & b_r \\ & & & & b_r & a_r - \lambda \end{vmatrix} \quad (9.43)$$

باشد که چند جمله‌ای مشخصه یک ماتریس سه قطری است. بسط این دترمینان بر حسب ستون آخر می‌دهد

$$f_r(\lambda) = (a_r - \lambda)f_{r-1}(\lambda) - b_r^2 f_{r-2}(\lambda) \quad (9.44)$$

که برای  $r = n, n-1, \dots, 2$  برقرار است. اگر تعریف کنیم

$$\begin{aligned} f_0(\lambda) &= 1 \\ f_1(\lambda) &= a_1 - \lambda \end{aligned} \quad (9.45)$$

آنگاه معادلات (9.44) به ازای  $r = 2, 3, \dots, n$  و (9.45) یک دنباله از توابع تولید می‌کند که یک دنباله ستورم است. تعداد تغییر علامتهای این دنباله را می‌توان برای مقادیر

گونگون ۱ حساب کرد و محل تقریبی ریشه‌ها را، همانگونه‌که در فصل ۳ شرح داده شد، تعیین نمود. نتایج عددی برای این روش در مثال ۹.۶ داده شده‌است.

## ۹.۶ روشهای دیگر

دو روش وجود دارد که می‌توان برای یافتن تمام مقادیر ویژه یک ماتریس حقیقی یا مختلط به‌کار برد. این روشها روشهای موجود به هنگام یافتن تمام مقادیر ویژه یک ماتریس هستند. چون برنامه‌نویسیهای نسبتاً "مفصلی" برای این روشها لازم است. توصیه نمی‌شود که استفاده کننده از این روشها برای اجرای آنها اقدام کند. برای این روشها روتینهای کامل توسط ویلکنسن و دیگران تولید، آزمایش و چاپ شده است و هر جا ممکن باشد باید از این برنامه‌های استاندارد استفاده کرد.

ساده‌ترین این روشها الگوریتم  $L-R$  است که اولین بار توسط روتیشاوز Rutishauser تشریح شد. نام  $L-R$  از روند محاسباتی که شامل تجزیه تکراری یک دنباله ماتریسها، به فرم مثلثی چپ و مثلثی راست، گرفته شده است. برای مطابقت با علامتگذاری قبلی برای ماتریسهای پایین و بالا مثلثی به ترتیب حروف  $L$  و  $U$  به کار خواهند رفت. ما دنباله‌ای از ماتریسها، بوسیله تجزیه مثلثی هر عضو دنباله، تشکیل می‌دهیم. به منظور بدست آوردن روش فرض می‌شود که تمام ماتریسها به گونه‌ای هستند که تجزیه مثلثی ممکن است.

قرار دهید

$$A = A_1 = L_1 U_1 \quad (9.46)$$

و تشکیل دهید.

$$\begin{aligned} A_2 &= U_1 L_1 = L_2 U_2 \\ A_r &= U_{r-1} L_{r-1} = L_r U_r, \quad r = 1, 2, \dots \end{aligned} \quad (9.47)$$

می‌توان ملاحظه کرد که این ماتریسها با  $A_1$  متشابه هستند و لذا مقادیر ویژه یکسان دارند، زیرا:

$$\begin{aligned} A_2 &= (U_1) L_1 = L_1^{-1} A_1 L_1 \\ A_3 &= L_2^{-1} A_2 L_2 = L_2^{-1} L_1^{-1} A_1 L_1 L_2 \end{aligned} \quad (9.48)$$

این دنباله از ماتریسها غالباً "به یک ماتریس به فرم بالا مثلثی بلوکی، که در آن هر بلوک با مقادیر ویژه یکسان از نظر قدر مطلق متناظر است، همگرا می‌باشد. در حالت یک ماتریس حقیقی با مقادیر ویژه متمایز، این مقادیر ویژه، وقتی همگرایی داشته باشیم، به ترتیب نزولی از چپ به راست روی قطر اصلی ظاهر می‌شوند. لذا، در صورتی که شرایط برای تجزیه مثلثی برقرار باشد، روش فوق روند تکراری ساده‌ای که

برای استفاده کامپیوتر مناسب است ارائه می‌کند. چند نتیجه عددی در مثال ۹.۷ داده شده است. هنگامیکه مقادیر ویژه بدست آمدند بردارهای ویژه از ماتریس اولیه بدست می‌آیند. بحث شرایط همگرایی این روند از حیطه عمل این کتاب خارج است. تفصیلات در سطحی مناسب آن افرادی که زمینه ریاضی دارند در رالستون و پارلت Parlett (1967) آمده است. ارائه دقیقتر آن در ویلکنسن آمده است.

روش دوم تبدیلات متعامد را، به‌خاطر خواص پایداری بسیار خوبی که دارد، در روند وارد می‌کند. ماتریسها به‌حاصلضرب  $Q_r U_r$  که در آن  $U_r$  بالامثلثی است تجزیه می‌شوند. پس،

$$A = A_1 = Q_1 U_1 \quad (9.49)$$

$$A_r = U_{r-1} Q_{r-1} = Q_r U_r, \quad r = 2, 3, \dots \quad (9.50)$$

متذکر می‌شویم که مانند قبل این ماتریسها متشابهند زیرا:

$$A_r = U_{r-1} Q_{r-1} = Q_{r-1}^{-1} A_{r-1} Q_{r-1} \quad (9.51)$$

این روش پیچیده‌تر است و وقت‌گیرتر از روش  $L-R$  می‌باشد. اما، دارای منفعت بیشتر پایداری است. همانند روش  $L-R$  ماتریسها به فرم بالا مثلثی همگرایند، با مقادیر ویژه واقع بر قطر اصلی. تجزیه اساسی  $A_r = Q_r U_r$  را می‌توان برای هر ماتریسی بدست آورد، که برای حالت تجزیه  $L-U$  چنین نیست. وقتی تمام مقادیر ویژه یک ماتریس لازم است، اگر روش  $Q-R$  از منبع قابل اعتمادی در یک کامپیوتر در دسترس است این روش باید استفاده شود.

بیشتر بحث قبلی بر ماتریسهای مقارن متمرکز شده بود که به فرمهای ساده‌تری برای حل و طرحهای محاسباتی پایداری منجر می‌شوند. برای ماتریسهای کلی‌تر ممکن است بدو وضعی کاملاً "جدی رخ دهد. روش پیشنهادی برای یک ماتریس کلی تبدیل به فرم هسنبرگ (ر. ک. معادلات (9.39)) بوسیله تبدیلات هاوس هلدر و متعاقباً "تبدیل به فرم مثلثی بلوکی بوسیله الگوریتم  $Q-R$  است.

### مثالهای حل شده

۱- دو تا از بزرگترین مقادیر ویژه و بردارهای ویژه متناظر آنها را از ماتریس زیر، به روش توانی پیدا کنید.

$$\begin{pmatrix} 2.05 & 1.30 & 4.00 \\ 1.30 & 2.15 & 3.70 \\ 4.00 & 3.70 & 8.40 \end{pmatrix}$$

با فرض اینکه  $\lambda_1$  بزرگترین مقدار ویژه باشد تقلیل  $A_1 = A - \lambda_1 X^{(1)} X^{(1)T}$  را به‌کار برید، بردار آغازی  $[1, 1, 1]$  است.

# محاسبات برای مقدار ویژه

اول عبارتست از:

$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\lambda$
4.565 217E -1	4.440 994E -1	1.000 000E 0	1.610 000 00E 1
4.644 941E -1	4.421 754E -1	1.000 000E 0	1.186 925 47E 1
4.646 905E -1	4.417 781E -1	1.000 000E 0	1.189 402 52E 1
4.647 077E -1	4.417 531E -1	1.000 000E 0	1.189 334 09E 1
4.647 089E -1	4.417 514E -1	1.000 000E 0	1.189 331 73E 1
4.647 089E -1	4.417 512E -1	1.000 000E 0	1.189 331 55E 1
4.647 089E -1	4.417 512E -1	1.000 000E 0	1.189 331 53E 1
4.647 089E -1	4.417 512E -1	1.000 000E 0	1.189 331 53E 1
1.189 332E 1	1		

پس  $\lambda_1 = 11.89332$  and  $X_1^T = [0.4647089, 0.4417512, 1.0000000]$

روند تقلیل، ماتریس جدید  $A_1 = A - \lambda_1 X^{(1)} X^{(1)T}$  را می دهد.

2.298 481E -1	-4.302 322E -1	8.324 315E -2
-4.302 322E -1	5.052 453E -1	-2.325 999E -2
8.324 315E -2	-2.325 999E -2	-2.840 871E -2

با بردار آغازی  $[1, 1, 1]$  جدول تکرارها عبارتست از:

$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\lambda$
-1.000 000E 0	4.418 020E -1	2.695 424E -1	1.171 409 64E -1
-6.141 836E -1	1.000 000E 0	-1.563 346E -1	6.471 810 00E -1
-7.559 143E -1	1.000 000E 0	-9.047 109E -2	7.731 231 87E -1
-7.344 848E -1	1.000 000E 0	-1.004 296E -1	8.325 683 28E -1
-7.375 264E -1	1.000 000E 0	-9.901 613E -2	8.235 802 71E -1
-7.370 906E -1	1.000 000E 0	-9.921 863E -2	8.248 559 99E -1
-7.371 530E -1	1.000 000E 0	-9.918 966E -2	8.236 732 34E -1
-7.371 441E -1	1.000 000E 0	-9.919 381E -2	8.246 993 83E -1
-7.371 453E -1	1.000 000E 0	-9.919 321E -2	8.246 956 41E -1
-7.371 452E -1	1.000 000E 0	-9.919 330E -2	8.246 961 76E -1
-7.371 452E -1	1.000 000E 0	-9.919 329E -2	8.246 961 00E -1
8.246 961E -1	-1		

بنابراین  $\lambda_2 = 0.8246961$  and  $[X^{(2)}]^T = [-0.7371452, 1.000000, -0.09919329]$ .

۲- نزدیکترین مقدار ویژه به 5.0 و بردار ویژه متناظر آن را برای ماتریس زیر به روش توانی پیدا کنید.

$$\begin{pmatrix} 3 & 6 & 8 \\ 4 & 11 & 16 \\ 6 & 15 & 40 \end{pmatrix}$$

ماتریس  $A - 5I$  تشکیل شده و تکرار معکوس به کار می رود. ماتریس جدید عبارتست از:

$$\begin{pmatrix} -2 & 6 & 8 \\ 4 & 6 & 16 \\ 6 & 15 & 35 \end{pmatrix}$$

جوابهای حذف گاوسی عبارتند از:

$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\lambda$
7-346 939E -1	1-000 000E 0	-5-510 204E -1	15-465 986
7-462 063E -1	1-000 000E 0	-5-575 104E -1	15-542 812
7-460 399E -1	1-000 000E 0	-5-574 888E -1	15-542 087
7-460 424E -1	1-000 000E 0	-5-574 893E -1	15-542 098

۳- جدول اعداد زیر نتایج محاسبات را برای پیدا کردن بزرگترین مقدار ویژه از نظر قدرمطلق یک ماتریس، بوسیله تکرار، و حالتی که در آن دو ریشه مختلط مزدوج با قدر مطلق یکسان وجود دارد، نشان می دهد. تنها نوزده تکرار اول جدولبندی شده اند. مقادیر از تکرارهای 20 و 21 و 22 برای تشکیل دو معادله جهت تعیین ضرائب  $a$  و  $b$  به کار رفته اند. (ر.ک معادلات (9.16) ) وقتی این معادلات حل شوند مقادیر  $a$  و  $b$  در معادله درجه دوم درج شده که برای بدست آوردن مقادیر ویژه مطلوب حل می شود. هر سه بردار ویژه متوالی بهمان روش، به کار رفته و می توان مشاهده کرد که مقادیر ویژه همگرا هستند. در هر مرحله مقادیر مختلفی برای بردارهای ویژه وجود دارد زیرا بردار ویژه را می توان در اسکالر دلخواهی ضرب کرد. بردارهای ویژه عبارتند از:

$$[-i, -1/\sqrt{2}, -1/\sqrt{2}, 0] \text{ و } [i, -1/\sqrt{2}, -1/\sqrt{2}, 0]$$

هر یک از بردارهای ویژه در دو ستون جدولبندی شده اند، اول قسمتهای حقیقی و دوم قسمتهای موهومی بردارها هستند.

محاسبات با کامپیوتر ICL 1904A و عملیات 2-60 ثانیه طول کشیده است.

A			
3-000 000 000 0	-1-414 213 562 4	1-414 213 562 4	0-000 000 000 0
1-414 213 562 4	2-250 000 000 0	-0-750 000 000 0	-0-353 553 390 6
-1-414 213 562 4	-0-750 000 000 0	2-250 000 000 0	-0-353 553 390 6
0-000 000 000 0	-0-353 553 390 6	-0-353 553 390 6	1-060 660 171 8
$Y^{(0)}$			
1-000 000 000 0			
1-000 000 000 0			
1-000 000 000 0			
1-000 000 000 0			
$Y^{(1)}$			
1-000 000 000 0			
0-853 553 390 6			
-0-089 255 651 0			
0-117 851 130 2			
$Y^{(2)}$			
0-496 034 143 1			
1-000 000 000 0			
-0-683 595 710 2			
-0-043 220 464 0			



$Y^{(3)}$

-0.256 608 042 4  
1.000 000 000 0  
-0.854 814 933 0  
-0.045 325 228 9

$Y^{(4)}$

-1.000 000 000 0  
0.749 864 746 1  
-0.676 232 963 8  
-0.029 297 798 6

$Y^{(20)}$

1.000 000 000 0  
-0.737 328 667 9  
0.737 330 018 2  
-0.000 000 623 4

$Y^{(21)}$

5.085 482 313 8  
-0.797 773 233 7  
0.797 775 699 9  
-0.000 001 138 6

$Y^{(22)}$

17.512 893 882 6  
4.798 636 911 2  
-4.798 632 406 8  
-0.000 002 079 6

$A, B = -9.6114, 16.9074$

مقادیر ویژه مزدوج  $= 7.293\,075 + i*0.000\,000, 2.318\,283 + i*0.000\,000$

بردار ویژه

بردار ویژه

-0.556 244 160 4	0.000 000 000 0	0.443 755 839 6	0.000 000 000 0
-0.183 236 503 8	0.000 000 000 0	-0.920 565 171 7	0.000 000 000 0
0.183 236 637 2	0.000 000 000 0	0.920 566 655 4	0.000 000 000 0
-0.000 000 061 6	0.000 000 000 0	-0.000 000 685 0	0.000 000 000 0

$Y^{(23)}$

0.994 975 167 3  
1.000 000 000 0  
-0.999 999 789 9  
-0.000 000 097 0

$Y^{(24)}$

0.156 498 674 4  
4.407 107 252 6  
-4.407 106 868 9  
-0.000 000 177 1

$Y^{(25)}$

-11.995 685 128 9  
13.442 644 080 4  
-13.442 643 379 6  
-0.000 000 323 6

$A, B = -6.0000, 13.0000$

مقادیر ویژه مزدوج  $= 3.000\,000 + i*2.000\,000, 3.000\,000 + i*-2.000\,000$

بردار ویژه

بردار ویژه

-0.497 487 583 7	-0.707 106 756 8	0.497 487 583 7	-0.707 106 756 8
-0.500 000 000 0	0.351 776 813 2	0.500 000 000 0	0.351 776 813 2
0.499 999 895 0	-0.351 776 874 8	-0.499 999 895 0	-0.351 776 874 8
0.000 000 048 5	0.000 000 028 5	-0.000 000 048 5	0.000 000 028 5

$Y^{(26)}$

-1.000 000 000 0  
0.315 685 923 9  
-0.315 685 906 6  
-0.000 000 008 0

$Y^{(27)}$

-3.892 894 605 7  
-0.467 155 800 7  
0.467 155 832 3  
-0.000 000 014 6

$Y^{(28)}$

-10.357 367 634 2  
-6.906 851 769 0  
6.906 851 826 8  
-0.000 000 026 6

$A, B = -6.0000, 13.0000$

مقادیر ویژه مزدوج  $= 3.000\,000 + i*2.000\,000, 3.000\,000 + i*-2.000\,000$

بردار ویژه

بردار ویژه

0.500 000 000 0	-0.223 223 655 5	-0.500 000 000 0	-0.223 223 655 5
-0.157 842 962 0	-0.353 553 393 1	0.157 842 962 0	-0.353 553 393 1
0.157 842 953 3	0.353 553 388 1	-0.157 842 953 3	0.353 553 388 1
0.000 000 004 0	0.000 000 002 3	-0.000 000 004 0	0.000 000 002 3

$Y^{(29)}$	$Y^{(30)}$	$Y^{(31)}$
-0.326 186 047 6	1.849 868 977 7	15.339 632 485 1
-0.999 999 997 0	-3.461 296 725 1	-7.767 780 381 8
1.000 000 000 0	3.461 296 730 7	7.767 780 391 9
-0.000 000 001 4	-0.000 000 002 5	-0.000 000 004 6

$$A, B = -6.0000, 13.0000$$

$$\text{مقادیر ویژه مزدوج} = 3.000\,000 + i*2.000\,000, 3.000\,000 + i*-2.000\,000$$

بردار ویژه	بردار ویژه
0.163 093 023 8	0.707 106 779 4
0.499 999 998 5	-0.115 324 183 5
-0.500 000 000 0	0.115 324 182 7
0.000 000 000 7	0.000 000 000 4

$Y^{(32)}$	$Y^{(33)}$	$Y^{(34)}$
1.000 000 000 0	3.066 970 229 5	5.401 821 376 8
-0.023 677 551 6	1.343 180 907 6	8.366 893 616 3
0.023 677 551 8	-1.343 180 907 1	-8.366 893 615 3
-0.000 000 000 1	-0.000 000 000 2	-0.000 000 000 4

$$A, B = -6.0000, 13.0000$$

$$\text{مقادیر ویژه مزدوج} = 3.000\,000 + i*2.000\,000, 3.000\,000 + i*-2.000\,000$$

بردار ویژه	بردار ویژه
-0.500 000 000 0	0.016 742 557 3
0.011 838 775 8	0.353 553 390 5
-0.011 838 775 9	-0.353 553 390 6
0.000 000 000 1	0.000 000 000 0

۴- روش ژاکوبی برای تبدیل عناصر غیر قطری به صفر، از تبدیلات متشابه استفاده می‌کند. در حالت یک ماتریس متقارن عناصر متقارن نیز به صفر تبدیل می‌شوند. عناصر غیر قطری بطور سیستماتیک حذف شده تا اینکه عناصر غیر قطری کاملاً " صفر شوند. در این صورت، عناصر قطری مقادیر تقریبی مقادیر ویژه را بدست می‌دهند. موثرترین روش برای حذف عناصر غیر قطری، در نظر گرفتن یک مقدار آغازی و مرور سیستماتیک سطرها و حذف تمام عناصری که قدر مطلق بزرگتر از مقدار آغازی دارند می‌باشد. سپس مقدار آغازی کم‌کم تقلیل یافته تا اینکه به سطح قابل قبول نهائی برسد. در نتایج کامپیوتری ذیل، ماتریس A معرف ماتریس اولیه و تبدیل یافته‌های متوالی آن است، ماتریس C معرف ماتریسی است که در تبدیل متشابه  $C^T A_{i-1} C_i$  به‌کار می‌رود، و بردارهای ویژه نهایی ستونهای ماتریس CE که از  $C_1 C_2 \dots C_r$  تشکیل می‌شود، هستند. نتیجه اخیر به این علت حاصل می‌شود که بردارهای ویژه ماتریس قطری نهایی ستونهای ماتریس واحد است، و با استفاده از نظریه‌ای که قبلاً ارائه شد، بردارهای ویژه ماتریس اولیه ستونهای  $C_1 C_2 \dots C_r I$  هستند. در محاسبات ارائه شده 16 مرحله موجود است و مقدار آغازی تا  $10^{-5}$  تقلیل یافته است. برای تقلیل حجم اعداد ارائه شده تنها چند تبدیل اولی و آخری ارائه شده‌اند. محاسبات

با کامپیوتر ICL 1904A و عملیات 2۰66 ثانیه طول کشیده است.

A

10-000 000 000 0	7-000 000 000 1	4-000 000 000 0	1-000 000 000 0
7-000 000 000 1	11-000 000 000 0	1-000 000 000 0	2-000 000 000 0
4-000 000 000 0	1-000 000 000 0	5-000 000 000 0	3-000 000 000 0
1-000 000 000 0	2-000 000 000 0	3-000 000 000 0	4-000 000 000 0

THRES = 0.10E 01

1 THETA = -0.749 744 I = 1 J = 2

C

0-731 863 050 7	0-681 451 740 8	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
-0-681 451 740 8	0-731 863 050 7	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0

A

3-482 165 576 3	0-000 000 000 0	2-246 000 462 1	-0-631 040 430 9
-0-000 000 000 1	17-517 834 424 5	3-457 670 013 9	2-145 177 842 2
2-246 000 462 1	3-457 670 013 9	5-000 000 000 0	3-000 000 000 0
-0-631 040 430 9	2-145 177 842 2	3-000 000 000 0	4-000 000 000 0

CE

0-731 863 050 7	0-681 451 740 8	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
-0-681 451 740 8	0-731 863 050 7	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0

2 THETA = -0.622 472 I = 1 J = 3

C

0-812 439 666 0	0-000 000 000 0	0-583 045 271 9	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	1-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
-0-583 045 271 9	0-000 000 000 0	0-812 439 666 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0

A

1-870 329 024 1	-2-015 978 153 5	-0-000 000 000 0	-2-261 818 092 7
-2-015 978 153 6	17-517 834 424 5	2-809 148 271 2	2-145 177 842 2
0-000 000 000 0	2-809 148 271 3	6-611 836 552 6	2-069 393 858 4
-2-261 818 092 7	2-145 177 842 2	2-069 393 858 4	4-000 000 000 0

CE

0-594 594 572 5	0-681 451 740 8	0-426 709 291 4	0-000 000 000 0
-0-553 638 424 7	0-731 863 050 7	-0-397 317 215 5	0-000 000 000 0
-0-583 045 271 9	0-000 000 000 0	0-812 439 666 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0

3 THETA = 0.565 395 I = 1 J = 4

C

0-844 376 860 3	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	-0-535 749 678 3
0-000 000 000 0	1-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	1-000 000 000 0	0-000 000 000 0
0-535 749 678 3	0-000 000 000 0	0-000 000 000 0	0-844 376 860 3

A			
0.435 225 372 6	-0.552 966 964 9	1.108 677 093 8	0.000 000 000 1
-0.552 966 964 9	17.517 834 424 5	2.809 148 271 2	2.891 398 178 4
1.108 677 093 9	2.809 148 271 3	6.611 836 552 6	1.747 348 288 9
0.000 000 000 0	2.891 398 178 4	1.747 348 288 9	5.435 103 651 5

CE			
0.502 061 898 3	0.681 451 740 8	0.426 709 291 4	-0.318 553 850 9
-0.467 479 474 8	0.731 863 050 7	-0.397 317 215 5	0.296 611 607 9
-0.492 309 936 1	0.000 000 000 0	0.812 439 666 0	0.312 366 316 9
0.535 749 678 3	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.844 376 860 3

4 THETA = 0.237 850 I = 2 J = 3

C			
1.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.971 846 882 0	-0.235 613 322 9	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.235 613 322 9	0.971 846 882 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0

A			
0.435 225 372 6	-0.276 180 126 6	1.207 750 760 8	0.000 000 000 1
-0.276 180 126 6	18.198 880 761 1	0.000 000 000 0	3.221 694 840 9
1.207 750 760 9	-0.000 000 000 1	5.930 790 216 0	1.016 903 053 7
0.000 000 000 0	3.221 694 840 9	1.016 903 053 7	5.435 103 651 5

CE			
0.502 061 898 3	0.762 805 143 6	0.254 136 985 4	-0.318 553 850 9
-0.467 479 474 8	0.617 645 594 5	-0.558 568 182 4	0.296 611 607 9
-0.492 309 936 1	0.191 421 609 4	0.789 566 956 2	0.312 366 316 9
0.535 749 678 3	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.844 376 860 3

5 THETA = 0.233 747 I = 2 J = 4

C			
1.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.972 805 225 4	0.000 000 000 0	-0.231 624 682 2
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.231 624 682 2	0.000 000 000 0	0.972 805 225 4

A			
0.435 225 372 6	-0.268 669 470 3	1.207 750 760 8	0.063 970 134 1
-0.268 669 470 3	18.965 965 501 3	0.235 539 846 7	-0.000 000 000 0
1.207 750 760 9	0.235 539 846 6	5.930 790 216 0	0.989 248 604 4
0.063 970 134 1	-0.000 000 000 1	0.989 248 604 4	4.668 018 911 2

CE			
0.502 061 898 3	0.668 275 895 2	0.254 136 985 4	-0.486 575 349 7
-0.467 479 474 8	0.669 551 431 2	-0.558 568 182 4	0.145 483 357 5
-0.492 309 936 1	0.258 567 690 7	0.789 566 956 2	0.259 533 615 9
0.535 749 678 3	0.195 578 521 9	0.000 000 000 0	0.821 414 221 9

6 THETA = 0.207 059 I = 3 J = 1

C			
0.978 639 711 7	0.000 000 000 0	0.205 582 865 7	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	1.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
-0.205 582 865 7	0.000 000 000 0	0.978 639 711 7	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0

A

0.181 513 143 7	-0.311 353 569 6	-0.000 000 000 1	-0.140 768 849 4
-0.311 353 569 7	18.965 965 501 3	0.175 274 808 0	-0.000 000 000 0
-0.000 000 000 0	0.175 274 807 9	6.184 502 444 8	0.981 269 132 5
-0.140 768 849 4	-0.000 000 000 1	0.981 269 132 5	4.668 018 911 2

CE

0.439 091 501 6	0.668 275 895 2	0.351 923 869 9	-0.486 575 349 7
-0.342 661 930 8	0.669 551 431 2	-0.642 742 775 1	0.145 483 357 5
-0.644 115 491 5	0.258 567 690 7	0.671 491 090 9	0.259 533 615 9
0.524 305 910 7	0.195 578 521 9	0.110 140 954 2	0.821 414 221 9

THRES = 0.10E 00  
7 THETA = 0.016 569 I = 1 J = 2

C

0.999 862 737 3	-0.016 568 242 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.016 568 242 0	0.999 862 737 3	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0

A

0.176 353 854 3	0.000 000 000 0	0.002 903 995 4	-0.140 749 527 1
-0.000 000 000 1	18.971 124 790 9	0.175 250 749 3	0.002 332 292 3
0.002 903 995 4	0.175 250 749 2	6.184 502 444 8	0.981 269 132 5
-0.140 749 527 1	0.002 332 292 3	0.981 269 132 5	4.668 018 911 2

CE

0.450 103 387 5	0.660 909 191 6	0.351 923 869 9	-0.486 575 349 7
-0.331 521 605 9	0.675 136 832 5	-0.642 742 775 1	0.145 483 357 5
-0.639 743 066 4	0.269 204 060 3	0.671 491 090 9	0.259 533 615 9
0.527 474 335 3	0.186 864 849 1	0.110 140 954 2	0.821 414 221 9

THRES = 0.10E -03  
15 THETA = -0.000 029 I = 1 J = 2

C

0.999 999 999 6	0.000 029 430 4	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
-0.000 029 430 4	0.999 999 999 6	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	1.000 000 000 0

A

0.171 752 891 4	0.000 000 000 0	-0.000 000 567 6	-0.000 000 529 5
-0.000 000 000 1	18.973 543 783 6	-0.000 000 000 0	-0.000 000 042 8
-0.000 000 567 6	-0.000 000 000 1	6.664 858 254 3	-0.000 075 562 4
-0.000 000 529 5	-0.000 000 042 8	-0.000 075 562 4	4.189 845 072 8

CE

0.432 011 697 6	0.665 155 644 9	0.088 255 154 5	-0.602 615 042 1
-0.322 845 225 7	0.666 374 137 9	-0.518 019 542 0	0.428 219 829 9
-0.634 823 972 1	0.278 727 841 8	0.719 401 054 4	-0.042 088 450 4
0.553 295 018 9	0.189 272 994 8	0.454 234 416 0	0.672 094 822 8

THRES = 0.10E -04  
16 THETA = -0.000 031 I = 3 J = 4

C			
1.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	1.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.000 000 000 0
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	0.999 999 999 5	0.000 030 530 1
0.000 000 000 0	0.000 000 000 0	-0.000 030 530 1	0.999 999 999 5
A			
0.171 752 891 4	0.000 000 000 0	-0.000 000 567 6	-0.000 000 529 5
-0.000 000 000 1	18.973 543 783 6	-0.000 000 000 0	-0.000 000 042 8
-0.000 000 567 5	-0.000 000 000 1	6.664 858 256 7	0.000 000 000 0
-0.000 000 529 5	-0.000 000 042 8	0.000 000 000 0	4.189 845 070 4
CE			
0.432 011 697 6	0.665 155 644 9	0.088 273 552 3	-0.602 612 347 3
-0.322 845 225 7	0.666 374 137 9	-0.518 032 615 4	0.428 204 014 5
-0.634 823 972 1	0.278 727 841 8	0.719 402 339 1	-0.042 066 487 0
0.553 295 018 9	0.189 272 994 8	0.454 213 896 7	0.672 108 690 3

$$\text{THRES} = 0.10E - 05$$

۵ - ارقام زیر نتایج محاسبه‌ای برای تبدیل ماتریس  $A_0$  به یک ماتریس سه قطری بوسیله روش گیونز است. تبدیلات به شکل  $A_r = P_r^T A_{r-1} P_r$  هستند که در آن ماتریس  $P_r$  یک ماتریس دوران، همانگونه که در بخش ۹.۴.۲ بحث شده است، می‌باشد مثلاً، اولین عنصری که باید صفر شود عنصر 1,3 است که با استفاده از ماتریس دورانی که در صفحه (2,3) دوران می‌دهد حاصل می‌شود، زاویه  $\theta$  از فرمول زیرپیدامی شود.

$$\tan \theta = \frac{a_{13}}{a_{12}} = 3$$

بنابراین

$$\sin \theta = \frac{3}{\sqrt{10}} = 0.948\ 683, \quad \cos \theta = \frac{1}{\sqrt{10}} = 0.316\ 228$$

مقادیر ویژه ماتریس سه قطری حاصل بوسیله روش دنباله ستورم (ر.ک. مثال ۹.۶) بدست خواهند آمد.

$$A_0 = \begin{bmatrix} 2.000\ 000 & 1.000\ 000 & 3.000\ 000 & 2.000\ 000 \\ 1.000\ 000 & 4.000\ 000 & 2.000\ 000 & 1.000\ 000 \\ 3.000\ 000 & 2.000\ 000 & 3.000\ 000 & -3.000\ 000 \\ 2.000\ 000 & 1.000\ 000 & -3.000\ 000 & 1.000\ 000 \end{bmatrix}$$

$$P_1 = \begin{bmatrix} 1.000\ 000 & 0.000\ 000 & 0.000\ 000 & 0.000\ 000 \\ 0.000\ 000 & 0.316\ 228 & -0.948\ 683 & 0.000\ 000 \\ 0.000\ 000 & 0.948\ 683 & 0.316\ 228 & 0.000\ 000 \\ 0.000\ 000 & 0.000\ 000 & 0.000\ 000 & 1.000\ 000 \end{bmatrix}$$

$$A_1 = \begin{bmatrix} 2.000\ 000 & 3.162\ 278 & -0.000\ 000 & 2.000\ 000 \\ 3.162\ 278 & 4.300\ 000 & -1.900\ 000 & -2.529\ 822 \\ -0.000\ 000 & -1.900\ 000 & 2.700\ 000 & -1.897\ 367 \\ 2.000\ 000 & -2.529\ 822 & -1.897\ 367 & 1.000\ 000 \end{bmatrix}$$

$$P_2 = \begin{bmatrix} 1.000000 & 0.000000 & 0.000000 & 0.000000 \\ 0.000000 & 0.845154 & 0.000000 & -0.534522 \\ 0.000000 & 0.000000 & 1.000000 & 0.000000 \\ 0.000000 & 0.534522 & 0.000000 & 0.845154 \end{bmatrix}$$

$$A_2 = \begin{bmatrix} 2.000000 & 3.741657 & -0.000000 & -0.000000 \\ 3.741657 & 1.071429 & -2.619978 & -2.574998 \\ -0.000000 & -2.619978 & 2.700000 & -0.587975 \\ -0.000000 & -2.574998 & -0.587975 & 4.228571 \end{bmatrix}$$

$$P_3 = \begin{bmatrix} 1.000000 & 0.000000 & 0.000000 & 0.000000 \\ 0.000000 & 1.000000 & 0.000000 & 0.000000 \\ 0.000000 & 0.000000 & 0.713203 & -0.700958 \\ 0.000000 & 0.000000 & 0.700958 & 0.713203 \end{bmatrix}$$

$$A_3 = \begin{bmatrix} 2.000000 & 3.741657 & -0.000000 & 0.000000 \\ 3.741657 & 1.071429 & -3.673540 & 0.000000 \\ -0.000000 & -3.673540 & 2.863165 & 0.753990 \\ 0.000000 & 0.000000 & 0.753990 & 4.065406 \end{bmatrix}$$

ع- جدول زیر محاسبات مربوط به دنباله ستورم را در یک سری نقطه، به هنگام پیدا کردن تقریبهایی از مقادیر ویژه نشان می دهد.

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$\lambda$	-10	-2	0	2	10
$f_0$	1	1	1	1	1
$f_1$	11	3	1	-1	-9
$f_2$	117	5	-3	-3	77
$f_3$	1243	3	-7	7	-657
$f_4$	11962	-11	5	-2	6262
Number of sign changes	0	1	2	3	4

پس، ریشه ها، بین 10 و 2، 2 و 0، 0 و -2، -2 و -10 قرار دارند لذا، برای تمام ریشه ها محلهای تقریبی بدست آمده است.

۷- جدولی از محاسبات روش L-R ذیلا " داده شده است. جوابهای واقعی برای سه مقدار ویژه عبارتند از:

3.550510 و 6.000000 و 8.449490. ماتریسهای واقع در ستونهای سمت چپ از مولفه های کامل ماتریسهای بالا مثلثی و پایین مثلثی، بدون اعضای قطری آن که واحدند، تشکیل شده اند. ستونهای سمت راست ماتریسهای جدید را که بوسیله حاصلضرب  $U, L$  تشکیل شده اند، می دهند. بنابراین، در حالت اول ماتریس به صورت زیر تجزیه می شود

$$\begin{bmatrix} 8 & 1 & 0 \\ 1 & 6 & 1 \\ 0 & 1 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.125 & 1 & 0 \\ 0 & 0.170213 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 8 & 1 & 0 \\ 0 & 5.875 & 1 \\ 0 & 0 & 3.829787 \end{bmatrix}$$

ماتریسی جدید بصورت زیر تشکیل می شود

$$\begin{bmatrix} 8 & 1 & 0 \\ 0 & 5.875 & 1 \\ 0 & 0 & 3.829787 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.125 & 1 & 0 \\ 0 & 0.170213 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8.125 & 1 & 1 \\ 0.734375 & 6.045213 & 1 \\ 0 & 0.651880 & 3.829787 \end{bmatrix}$$

می توان ملاحظه کرد که همگرایی کند است ولی عناصر ماتریس پایین مثلثی در حال کوچک شدن هستند و عناصر قطری به مقادیر واقعی مقادیر ویژه میل می کنند .

8.0	1.000000	0	8.125	1.000000	0
0.125	5.875	1.000000	0.734375	6.045230	1.000000
0	0.170213	3.829787	0	0.651880	3.829787
8.125	1.000000	0	8.215385	1.000000	0
0.090385	5.954845	1.000000	0.538229	6.062679	1.000000
0	0.107834	3.721953	0	0.401353	3.721953
8.215385	1.000000	0	8.280900	1.000000	0
0.065515	5.997164	1.000000	0.392904	6.064088	1.000000
0	0.066924	3.655029	0	0.244609	3.655029
8.280900	1.000000	0	8.328347	1.000000	0
0.047447	6.016641	1.000000	0.285472	6.057296	1.000000
0	0.040655	3.614374	0	0.146942	3.614374
8.328347	1.000000	0	8.362624	1.000000	0
0.034277	6.023019	1.000000	0.206451	6.047416	1.000000
0	0.024397	3.589977	0	0.087585	3.589977
8.362624	1.000000	0	8.387311	1.000000	0
0.024687	6.022729	1.000000	0.148683	6.037271	1.000000
0	0.014542	3.575435	0	0.051994	3.575435
8.387311	1.000000	0	8.405038	1.000000	0
0.017727	6.019544	1.000000	0.106708	6.028182	1.000000
0	0.008638	3.566797	0	0.030810	3.566797
8.405038	1.000000	0	8.417734	1.000000	0
0.012696	6.015486	1.000000	0.076373	6.020608	1.000000
0	0.005122	3.561675	0	0.018243	3.561675
8.417734	1.000000	0	8.426807	1.000000	0
0.009073	6.011535	1.000000	0.054543	6.014570	1.000000
0	0.003035	3.558640	0	0.010800	3.558640
8.426807	1.000000	0	8.433280	1.000000	0
0.006473	6.008097	1.000000	0.038890	6.009895	1.000000
0	0.001798	3.556842	0	0.006395	3.556842



8-433 280	1-000 000	0	8-437 891	1-000 000	0
0-004 611	6-005 284	1-000 000	0-027 690	6-006 349	1-000 000
0	0-001 065	3-555 777	0	0-003 787	3-555 777
8-437 891	1-000 000	0	8-441 173	1-000 000	0
0-003 282	6-003 067	1-000 000	0-019 702	6-003 698	1-000 000
0	0-000 631	3-555 146	0	0-002 243	3-555 146
8-441 173	1-000 000	0	8-443 507	1-000 000	0
0-002 334	6-001 364	1-000 000	0-014 007	6-001 738	1-000 000
0	0-000 374	3-554 772	0	0-001 329	3-554 772
8-443 507	1-000 000	0	8-445 166	1-000 000	0
0-001 659	6-000 079	1-000 000	0-009 954	6-000 301	1-000 000
0	0-000 222	3-554 550	0	0-000 789	3-554 550

### ■ مسائل

۱- ماتریس تبدیل ژاکوبی را که صفری در محل  $(1, 3)$  از تبدیل یافته ماتریس زیر تولید می‌کند پیدا کنید. تبدیل را کامل کرده به فرم قطری درآورید و تمام مقادیر ویژه و بردارهای ویژه را بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 7 & 0 & 6 \\ 0 & 5 & 0 \\ 6 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

۲- مقدار ویژه با بزرگترین قدر مطلق و بردار ویژه متناظر نرمال شده آن را از ماتریس زیر بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 3 & 6 & 8 \\ 4 & 11 & 16 \\ 6 & 15 & 40 \end{bmatrix}$$

۳- نزدیکترین مقدار ویژه ماتریس زیر را به 4 بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 4 & 3 & 0 \\ 5 & 6 & 7 \end{bmatrix}$$

۴- مقدار ویژه با بزرگترین مقدار مطلق را از ماتریس زیر پیدا کنید، و بردار ویژه متناظر را نیز بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 0 & \sqrt{2} & 1 \\ -\sqrt{2} & 0 & 1 \\ -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

۵- مقادیر و بردارهای ویژه ماتریس زیر را بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

۶- ماتریس زیر را با استفاده از تبدیل گیونز به سه قطری تبدیل کنید. روش دنباله ستورم را به همراه روش دو بخشی جهت یافتن مقادیر ویژه ماتریس سه قطری حاصل به کار ببرید. همچنین بردارهای ویژه متناظر با تمام مقادیر ویژه را بدست آورید.

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 3 & 6 & 10 \\ 1 & 4 & 10 & 20 \end{bmatrix}$$

۷- اگر A و B دو ماتریس مربع و هم‌مرتبه باشند ثابت کنید مقادیر ویژه

AB و BA یکسان هستند.

۸- اگر ماتریس  $I - AB$  معکوس داشته باشد ثابت کنید  $I - BA$  نیز معکوس دارد.

۹- اگر  $x_1, x_2, \dots, x_k$  بردارهای ویژه A نظیر مقدار ویژه  $\lambda$  باشند

ثابت کنید هر ترکیب خطی از این بردارها نیز یک بردار ویژه  $A$  نظیر  $\lambda$  است .  
 ۱۰- اگر  $\lambda$  مختلط و مقدار ویژه  $A$  باشد ثابت کنید  $\bar{\lambda}$  نیز مقدار ویژه  $A$  است .  
 ضمناً نشان دهید که بردارهای ویژه نظیر  $\bar{\lambda}$  مزدوج بردارهای ویژه نظیر  $\lambda$  است .  
 ۱۱- اگر  $A$  حقیقی و  $\lambda$  مقدار ویژه مختلط از  $A$  باشد ثابت کنید تمام بردارهای ویژه نظیر  $\lambda$  مختلط هستند . (یک بردار را مختلط گوئیم در صورتیکه حداقل یک مولفه آن مختلط باشد) .

۱۲- مقادیر ویژه و بردارهای ویژه ماتریس‌های زیر را تعیین کنید .

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} a & 1 \\ 0 & b \end{bmatrix}$$

در ماتریس  $C$  وقتی  $b$  به  $a$  میل کند بردارهای ویژه چگونه تغییر می‌کنند؟

۱۳- ماتریس حقیقی  $A$  را متقارن چپ ، یا اوریب ، نامند اگر  $A^t = -A$  . اگر  $A$  حقیقی و متقارن چپ باشد ثابت کنید مقادیر ویژه  $A$  صفر یا موهومی محض‌اند .

## واژه نامه فارسی به انگلیسی

### الف

corrector	اصلاحگر
algorithm	الگوریتم
integral	انتگرال
definite —	— معین
improper —	— ناسره
indefinite —	— نامعین
integration	انتگرال گیری
size, magnitud	اندازه
initial	اولیه

### ب

recurrence	بازگشتی
remainder	باقیمانده
upper triangular	بالا مثلثی
illposed	بد طرح
ill-conditioned	بد وضع
ill-conditioning	بد وضعی
vector	بردار
extrapolation	برونیاپی
proof	برهان

## محاسبات عددی

## پ

stable  
stability  
lower triangular  
continuous

پایدار  
پایداری  
پایین مثلثی  
پیوسته

## ت

function  
    periodic —  
    weight —  
transformation  
    linear —  
factorization  
transpose  
interchange  
    column —  
    row —  
differences  
    divided —  
    finite —  
approximation  
    least square —  
    minimax —  
iteration  
iterative  
contradiction  
power

تابع  
    — متناوب  
    — وزن  
تبدیل  
    — خطی  
تجزیه  
ترانهاد  
تعویض  
    — ستون  
    — سطر  
تفاضلات  
    — تقسیم شده  
    — متناهی  
تقریب  
    — کمترین مربعات  
    — مینیماکس  
تکرار  
تکراری  
تناقض  
توان

## ج

substitution  
    backward —  
    forward —  
solution

جایگذاری  
    — پسرو  
    — پیشرو  
جواب

## چ

polynomial	چند جمله‌ای
interpolating —	— درونیاب
approximating —	— تقریب

## ح

elimination	حذف
Gaussian —	— گاوسی

## خ

error	خطا
truncated —	— ی برش
global —	— ی جامع
inherent —	— ی ذاتی
accumulated —	— ی مجتمع
absolute —	— ی مطلق
relative —	— ی نسبی
linear	خطی
wellposed	خوش طرح
well-conditioned	خوش وضع

## د

data	داده‌ها
determinant	دترمینان
interpolation	درونیابی
linear —	— خطی
sequence	دنباله
binary	دوتائی

## محاسبات عددی

ر

relation	رابطه
recurrence —	— بازگشتی
rank	رتبه
digit	رقم
significant —	— با معنی
method	روش
iterative —	— تکراری
one step —	— تک گامی
bisection —	— دو بخشی
false position —	— نابجائی
Newton —	— نیوتن
secant —	— وتری
process	روند

ز

submatrix	زیر ماتریس
-----------	------------

س

column	ستون
overflow	سرریز
series	سری
row	سطر

ش

acceleration	شتاب
condition	شرط
initial —	— اولیه
boundary —	— مرزی

## ص

zero

صفر

multiple

— چند گانه

## ع

element, member

عضو

operator

عملگر

backward difference —

— تفاضل پسرو

forward difference —

— تفاضل پیشرو

central difference —

— تفاضل مرکزی

element

عنصر

pivotal —

— محوری

## غ

dominant

غالب

diagonally —

— قطری

## ق

rule

قاعده

trapezoidal —

— دوزنقه‌ای

Simpson —

— سیمپسون

mid-point —

— نقطه میانی

theorem

قضیه

mean value —

— مقدار میانگین

## ک

complete

کامل

bound

کران

total

کل

least squares

کمترین مربعات

quadrature

کوادراتور



**محاسبات عددی**

گ

step

— by —

rounding

گام

— به —

گرد کردن

م

matrix

augmented —

tridiagonal —

diagonally dominant —

orthogonal —

symmetric —

triangular —

square —

inverse —

positive definite —

unit —

unitary —

ماتریس

— افزوده

— سه قطری

— قطر غالب

— متعامد

— متقارن

— مثلثی

— مربع

— معکوس

— معین مثبت

— واحد

— یکانی

mantissa

residual

base

orthogonal

symmetric

finite

triangular

set

pivoting

partial —

complete —

central

independent

linear —

derivative

partial —

equations

difference —

مانتیس

مانده

مبنا

متعامد

متقارن

متناهی

مثلثی

مجموعه

محور گیری

— جزئی

— کلی

مرکزی

مستقل

— خطی

مشتق

— جزئی

معادلات

— تفاضلی

واژه‌نامه فارسی به انگلیسی

stiff —	سخت —
triangular —	مثلثی —
normal —	نرمال —
inverse	معکوس
definite	معین
value	مقدار
starting —	آغازی —
initial —	اولیه —
boundary —	مرزی —
eigenvalue	مقدار ویژه
floating point	ممیز سیار
singular	منفرد

ن

false position	نا بجایی
unstable	نا پایدار
unstability	نا پایداری
inherent —	ذاتی —
weack —	ضعیف —
improper	ناسره
infinite	نامتناهی
indefinite	نا معین
norm	نرم
vector —	برداری —
matrix —	ماتریسی —
normal	نرمال
relative	نسبی
mid-point	نقطه میانی
exponent	نما
representation	نمایش
binary —	دوتائی —

و

dependent	وابسته
linear —	خطی —
divergent	واگرا

محاسبات عددی

divergence  
weight

واگرایی  
وزن

ی

monotonic  
uniform

یکنوا  
یکنواخت

ه

convergent  
convergence  
compiler  
smooth

همگرا  
همگرایی  
همگردان  
هموار

## واژه نامه انگلیسی به فارسی

### A

absolute  
acceleration  
algorithm  
approximation

مطلق  
شتاب  
الگوریتم  
تقریب

### B

base  
binary  
    — system  
bound  
boundary  
    — condition  
    — value

مبنا  
دوتائی  
دستگاه —  
کران  
مرز  
شرط — ی  
مقدار — ی

### C

central  
    — operator  
chopping  
column  
    — interchange  
compiler

مرکزی  
عملگر —  
قطع کردن  
ستون  
تعویض —  
همگردان

**محاسبات عددی**

complete	کامل
—pivoting	محور گیری —
condition	شرط
consistent	سازگار
— equations	معادلات —
continuous	پیوسته
contradiction	تناقض
convergence	همگرایی
convergent	همگرا
correct	درست
correction	تصحیح
corrector	اصلاحگر

**D**

data	داده‌ها
definite	معین
— integral	انتگرال —
deflation	تقلیل
dependent	وابسته
derivative	مشتق
determinant	دترمینان
diagonal	قطر
differences	تفاضلات
digit	رقم
dimension	بعد
divergent	واگرا
divided differences	تفاضلات تقسیم شده
domain	قلمرو — حوزه — ناحیه
dominant	غالب

**E**

economization	اقتصادی کردن
element	عنصر — عضو
elimination	حذف
equal	مساوی
equation	معادله

error	خطا
estimate	تخمین
exponent	نما
exponential	نمایی
extrapolation	برون‌یابی

**F**

factor	عامل
factorization	تجزیه
false position	نا بجایی
finite	متناهی
fixed point	نقطه ثابت
floating point	ممیز سیار
formula	فرمول
Fourier series	سری فوریه
fraction	کسر
function	تابع

**I**

ill-conditioned	بدوضع — بدخیم
illposed	بد طرح
improper	ناسره
— integral	انتگرال —
independent	مستقل
integration	انتگرال گیری
interchange	تعویض
interpolation	درون‌یابی
iteration	تکرار
itrative	تکراری
— method	روش —

**L**

least square	کمترین مربعات
--------------	---------------

**محاسبات عددی**

— method  
linear  
— interpolation

روش —  
خطی  
درونیایی —

**M**

mantissa  
matrix  
maximum  
method  
mid-point  
— rule  
minimum  
monotonic  
multiple  
— root

مانتیس  
ماتریس  
ماکزیمم  
روش  
نقطه میانی  
قاعدهء —  
مینیمم  
یکنوا  
چندگانه  
ریشه —

**N**

neighbourhood  
nonsingular  
— matrix

همسایگی  
نامنفرد  
ماتریس —

**O**

operator  
orthogonal  
— functions  
— series  
overflow  
over-relaxation

عملگر  
متعامد  
توابع —  
سری —  
سرریز  
فوق تخفیف

**P**

pivot  
— element

محور  
عضو — ی

**pivoting**  
**Polynomial**  
**power**  
**predictor**  
**process**  
**product**

محور گیری  
 چند جمله‌ای  
 توان  
 پیشگو  
 روند  
 ضرب

**R**

**rank**  
**recurrence**  
     — relation  
**relation**  
**relative**  
     —error  
**remainder**  
**representation**  
**residual**  
**root**  
**rounding**  
**row**  
     —interchange  
**rule**

رتبه  
 بازگشت  
 رابطهء — ی  
 رابطه  
 نسبی  
 خطای —  
 باقیمانده  
 نمایش  
 مانده  
 ریشه  
 گرد کردن  
 سطر  
 تعویض —  
 قاعده

**S**

**secant method**  
**sequence**  
**series**  
**set**  
**singular**  
     — matrix  
**size**  
**smooth**  
**solution**  
**space**  
**sparse**  
**stability**

روش وتری  
 دنباله  
 سری  
 مجموعه  
 منفرد  
 ماتریس —  
 اندازه  
 هموار  
 حل — جواب  
 فضا  
 تنک  
 پایداری



**محاسبات عددی**

**stable**  
**submatrix**  
**substitution**  
**symmetric**  
**symmetry**

**پایدار**  
**زیر ماتریس**  
**جایگذاری**  
**متقارن**  
**تقارن**

**T**

**theorem**  
**transformation**  
**transpose**  
**triangular**  
    **— matrix**  
**tridiagonal matrix**

**قضیه**  
**تبدیل**  
**ترانهاد**  
**مثلثی**  
**ماتریس —**  
**ماتریس سه قطری**

**U**

**unstability**  
**unstable**

**ناپایداری**  
**ناپایدار**

**V**

**vector**

**بردار**

**W**

**weak**  
**weight**  
    **— function**  
**well-conditioned**  
**wellposed**

**ضعیف**  
**وزن**  
**تابع —**  
**خوش وضع**  
**خوش طرح**

**Z**

**zero**

**صفر**

## منابع

1. Balfour, A., and McTernan, A. J., 1967, *The Numerical Solution of Equations*, Heinemann, London.
2. Bareiss, E. H., 1967, The numerical solution of polynomial equations and the resultant procedures. In Ralston and Wilf, 1967.
3. Bauer, F. L., 1963, Optimally scaled matrices, *Num. Math.*, 5, 73-87.
4. Buckingham, R. A., 1957, *Numerical Methods*, Pitman, London.
5. Bull, G., 1966, *Computational Methods and Algol*, Harrap, London.
6. Burden, R. L., Faires, T. D. and Reynolds, A. C., Numerical Analysis, Prindle, Weber and, Schmidt, 1978, Boston, Massachusetts.
7. Butler, R. and Kerr, E., 1962, *An Introduction to Numerical Methods*, Pitman, London.
8. Conte, S. D., 1965, *Elementary Numerical Analysis*, McGraw-Hill, New York.
9. Dahlquist, G., 1956, Convergence and stability in the numerical integration of ordinary differential equations, *Math. Scand.*, 4, 33-53.
10. Davis, P. J., 1964, *Interpolation and Approximation*, Blaisdell, New York.
11. Davis, P. J. and Rabinowitz, P., 1967, *Numerical Integration*, Blaisdell, Waltham, Mass.
12. De, Boor, C. D., Elementary Numerical Analysis International student Edition, 1972, London.
13. Forsythe, G. E. and Moler, C. B., 1967, *Computer Solution of Linear Algebraic Systems*, Prentice-Hall, Englewood Cliffs, N. J.
14. Fox, L. (Ed.), 1962, *Numerical Solution of Ordinary and Partial Differential Equations*, Pergamon Press, Oxford.
15. Fox, L., 1964, *An Introduction to Numerical Linear Algebra*, Clarendon Press, Oxford.
16. Fox, L. and Mayers, D. F., 1968, *Computing Methods for Scientists and Engineers*, Clarendon Press, Oxford.

17. Francis, J. G. F., 1961, The Q-R transformation—a unitary analogue to the L-R transformation, *Comp. J.*, 4, 265-271, 332-345.
18. Gear, C. W., 1968, The automatic integration of stiff ordinary differential equations, *Proc. IFIPS Conf.*, Edinburgh.
19. Goldberg, S., 1958, *Introduction to Difference Equations*, John Wiley, New York.
20. Hamming, R. W., 1962, *Numerical Methods for Scientists and Engineers*, McGraw-Hill, New York.
21. Hartree, D. R., 1958, *Numerical Analysis*, Oxford University Press, London.
22. Henrici, P., 1962, *Discrete Variable Methods in Ordinary Differential Equations*, John Wiley, New York.
23. Henrici, P., 1963, *Error Propagation for Difference Methods*, John Wiley, New York.
24. Henrici, P., 1964, *Elements of Numerical Analysis*, John Wiley, New York.
25. Hildebrand, F. B., 1956, *Introduction to Numerical Analysis*, McGraw-Hill, New York.
26. Householder, A. S., 1953, *Principles of Numerical Analysis*, McGraw-Hill, New York.
27. Isaacson, E. and Keller, H. B., 1966, *Analysis of Numerical Methods*, John Wiley, New York.
28. Jonson, L. W. and Dean Ricess, R. Numerical Analysis 2Ed, 1982, Addison-Wesley Publishing Company, London.
29. Keller, H. B., 1968, *The Numerical Solution of Boundary Value Problems*, Blaisdell New York.
30. Kopchenova, N. V. and Maron, I. A., Computational Mathematics, Mir Publishes, Moscow,
31. Krylov, V. I., 1962, *Approximate Calculation of Integrals*, trans. Stroud, A. H., Macmillan, New York.
32. Lafara, R., Computer Method for Science and Engineering, International Textbook Company Ltd, London.
33. Lanczos, C., 1957, *Applied Analysis*, Pitman, London.
34. Lehmer, D. H., 1961, A machine method for solving polynomial equations, *J. A. C. M.*, 8, 151-162.
35. McCracken, D. D., and Dorn, W. S., 1964, *Numerical Methods and FORTRAN Programming*, John Wiley, New York.
36. *Modern Computing Methods*, 1961, HMSO, London.
37. Nordsieck, A., 1962, Numerical integration of ordinary differential equations, *Maths Comp.*, 16, 22-49.
38. Ostrowski, A. M., 1960, *Solution of Equations and Systems of Equations*, Academic Press, New York.
39. Parlett, B. N., 1967, The L-U and Q-R algorithms. In Ralston and Wilf, 1967.

40. Ralston, A., 1965, *A First Course in Numerical Analysis*, McGraw-Hill, New York.
41. Ralston, A. and Wilf, H. S., 1960, *Mathematical Mehtods for Digital Computers*, Vol. 1, John Wiley, New York.
42. Ralston, A. and Wilf, H. S., 1967, *Mathematical Mehtods for Digital Computers*, Vol. 2, John Wiley, New York.
43. Redish, K. A., 1961, *An Introduction to Computational Methods*, English Universities Press, London.
44. Rice, J. R., 1964, *The Approximation of Functions*, Vol. 1, Addison-Wesley, New York.
45. Rutishauser, H. 1956, Der Quotienten-Differenzen-Algorithmus. *Mitteilungen aus dem Institut fur angew. Math.* No. 7, Birkhauser, Basel and Stuttgart.
46. Rutishauser, H., 1958, Solution of eigenvalue problems with the L-R transformation, *App. Math. Ser. Nat. Bur. Stand.*, 49, 47-81.
47. Scarborough, J. B., 1958, *Numerical Mathematical Analysis*, Johns Hopkins Press, Baltimore.
48. Smith, G. D., 1964, *The Numerical Solution of Partial Differential Equations*, Oxford University Press, London.
49. Stroud, A. H., and Secrest, D., 1966, *Gaussian Quadrature Formulae*, Prentice-Hall, Englewood Cliffs, N. J.
50. Todd, J., 1962, *Survey of Numerical Analysis*, McGraw-Hill, New York.
51. Traub, J. F., 1964, *Iterative Methods for the Solution of Equations*, Prentice-Hall, Englewood Cliffs, N. J.
52. Varga, R. S., 1962, *Matrix Iterative Analysis*, Prentice-Hall, Englewood Cliffs, N. J.
53. Wilkinson, J. H., 1960, Householder's method for the solution of the algebraic eigenproblem, *Comp. J.*, 3, 23-27.
54. Wilkinson, J. H., 1961, Error analysis of direct methods of matrix inversion, *J. A. C. M.*, 8, 281-330.
55. Wilkinson, J. H., 1963, *Rounding Errors In Algebraic Processes*, HMSO, London.
56. Wilkinson, J. H., 1965, *The Algebraic Eigenvalue Problem*, Oxford University Press, London.
57. Williams, P. W., 1979, *Numerical Computation*, Thomas Nelson and Sons Ltd, London.

# Numerical Computation

By:

K. Maleknejad, Ph. D

E. Babolian, Ph. D