

计算机系列教材

数值计算导论及应用

薛 莲 编著

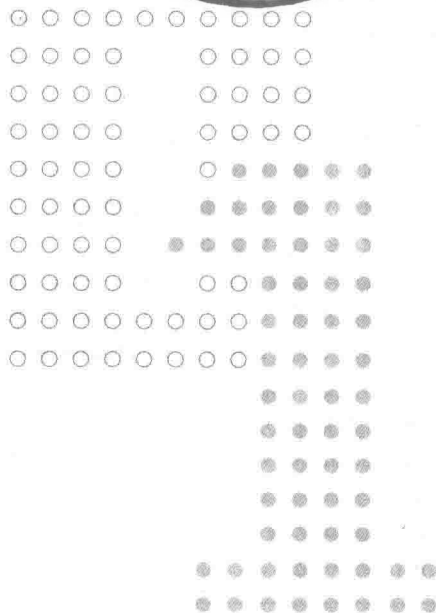
清华大学出版社



计算机系列教材

薛 莲 编著

数值计算导论及应用



清华大学出版社
北京

内 容 简 介

本书介绍了进行数值计算所必须掌握的一些最基本、最常用的算法及其应用,并通过 MATLAB 软件实现。本书主要内容包括数值计算的基本概念、一元非线性方程的解法、线性方程组的解法、插值与拟合、数值积分与数值微分、常微分方程数值解法等。全书突出数值计算的实用性,每章内容均以实际问题引出,然后介绍解决同类问题的一些最具代表性的典型方法以及对实际问题的数值模拟,并在每章的最后均附 MATLAB 软件评注、本章综述、课外读写、仿真模拟、习题、实验题栏目,还以附录的形式简单介绍了易学易用的 MATLAB 软件。

本书取材适当,思路清晰,应用性强,适合作为高等院校理工类专业本科生、研究生的教材,同时也可供从事数值计算的开发人员、广大科技工作者和研究人员参考。

本书封面贴有清华大学出版社防伪标签,无标签者不得销售。

版权所有,侵权必究。侵权举报电话:010-62782989 13701121933

图书在版编目(CIP)数据

数值计算导论及应用/薛莲编著. —北京:清华大学出版社,2015

计算机系列教材

ISBN 978-7-302-41393-6

I. ①数… II. ①薛… III. ①数值计算—高等学校—教材 IV. ①O241

中国版本图书馆 CIP 数据核字(2015)第 209174 号

责任编辑:张 玥 赵晓宁

封面设计:常雪影

责任校对:梁 毅

责任印制:李红英

出版发行:清华大学出版社

网 址: <http://www.tup.com.cn>, <http://www.wqbook.com>

地 址:北京清华大学学研大厦 A 座 邮 编:100084

社总机:010-62770175 邮 购:010-62786544

投稿与读者服务:010-62776969, c-service@tup.tsinghua.edu.cn

质量反馈:010-62772015, zhiliang@tup.tsinghua.edu.cn

课件下载: <http://www.tup.com.cn>, 010-62795954

印 装 者:北京国马印刷厂

经 销:全国新华书店

开 本:185mm×260mm

印 张:15.25

字 数:380 千字

版 次:2015 年 10 月第 1 版

印 次:2015 年 10 月第 1 次印刷

印 数:1~2000

定 价:29.50 元

产品编号:059287-01

随着科学技术的迅猛发展,工程、经济和金融等领域越来越多的数值计算问题亟待解决。而计算机技术的日益丰富和提高以及计算软件的深入研究和发 展,使得这些问题的解决变得相对容易。因此,一般高等学校的绝大多数理工类专业也都相继开设了“数值计算方法”(或计算方法、科学计算)这门课,本书正是为了满足这一广泛需要而编写的。

目前,国内大部分教材“数学味”很浓,重在数学理论的严谨性,实际应用涉及不多,更适合研究型大学的学生。而引进的国外翻译教材多半偏重于对方法的直观介绍或者程序介绍,但对方法的精确表述、背景和程序的设计思想来源等一笔而过,很难找到适合于教学型大学学生的教材。

本书以数值计算的 实际过程为主线组织编排,突出数值计算的实用性。每一章内容均以实际问题引出,然后介绍解决同类问题的一些最具代表性的典型方法,对算法的处理重点集中在构造算法的基本思想和基本原理上,突出相关概念和内容的联系与衔接,同时对算法的误差估计、收敛性、稳定性等理论问题也有适当的讨论,并且配有一定数量的例题和习题、实验题,并对常用算法给出了详细计算步骤,再以相应的 MATLAB 程序和相关函数,具体问题应用作为结束。本书主要内容包括:数值计算的基本概念、一元非线性方程的解法、线性方程组的解法、插值与拟合、数值积分与数值微分、常微分方程数值解法等。在每章的最后均附课外读写、软件点评、仿真模拟等栏目,还以附录的形式简单介绍了易学易用的 MATLAB 软件。

本书将数值计算的“分析”和“计算”放在了并重的地位,强调“方法”的应用,同时用 MATLAB 软件实现算法过程。本书内容丰富,思路清晰,信息量大,读者无须再次寻求 MATLAB 软件丛书和数学实验丛书,便能掌握 MATLAB 关于数值计算的一些基本操作和工具箱。本书作为教材,语言简练,可读性强,概念原理介绍直观简明,每类问题的求解方法从源头以自然的思考方式入手,尽量避免其他复杂理论与原理的直接运用,只需用到基本的微积分和线性代数及初等数学的知识。尽可能多地采用图表和生动的实例,以使概念、原理、方法变得生动,易于接受。

本书由浙江大学城市学院薛莲编著,并得到校精品课程和重点规划教材的资助。同

时得到了浙江大学城市学院教务部、计算机与计算科学学院全体老师以及清华大学出版社领导和编辑对本教材出版的关心和支持。作者在此一并表示衷心感谢。

由于编者水平有限,不妥或错误之处在所难免,恳请广大读者、同行和有关专家对本书批评指正,提出建议,以便于今后进一步修订。联系电子邮箱: xuel@zucc.edu.cn

编 者

2015 年 8 月

F O R E W O R D

第1章 数值计算的基本概念 /1

1.1 数值计算的对象与特点 /1

1.2 浮点数与误差 /3

1.2.1 浮点数的基本概念 /3

1.2.2 绝对误差、相对误差、有效数字 /4

1.2.3 误差的传播 /8

1.3 计算机算术中值得注意的一些现象 /11

本章综述 /12

课外读写 /13

习题1 /14

实验1 /14

第2章 一元非线性方程的求解 /16

2.1 问题的提出及基本理论 /16

2.2 二分法 /19

2.2.1 二分法的基本思想和算法构造 /19

2.2.2 二分法的误差估计与分析 /20

2.3 迭代法 /21

2.3.1 迭代法的基本思想和计算步骤 /22

2.3.2 迭代法的收敛性与误差估计 /24

2.3.3 迭代公式的加速 /27

2.4 牛顿迭代法与弦截法 /30

2.4.1 牛顿迭代法的基本思想和算法构造 /30

2.4.2 牛顿迭代法的收敛性 /32

2.4.3 弦截法的基本思想和算法构造 /33

2.5 MATLAB 软件点评 /35

2.5.1 MATLAB 相关函数介绍 /35

2.5.2 数值算法的 MATLAB 程序 /37

本章综述 /40

仿真模拟 /41

习题2 /45

实验2 /45

第 3 章 线性方程组的求解 /47

- 3.1 问题的提出及基本理论 /47
- 3.2 高斯消元法与矩阵 LU 分解 /50
 - 3.2.1 高斯消元法的基本思想和算法构造 /50
 - 3.2.2 列主元高斯消元法 /53
 - 3.2.3 矩阵 LU 分解的基本思想和
算法构造 /55
- 3.3 范数 /60
 - 3.3.1 向量范数 /60
 - 3.3.2 矩阵范数 /61
- 3.4 求解线性方程组的迭代法 /62
 - 3.4.1 雅可比迭代法 /63
 - 3.4.2 高斯-赛德尔迭代法 /67
 - 3.4.3 迭代法的收敛性与误差估计 /68
- 3.5 MATLAB 软件点评 /72
 - 3.5.1 MATLAB 相关函数介绍 /72
 - 3.5.2 数值算法的 MATLAB 程序 /77
- 本章综述 /82
- 仿真模拟 /82
- 习题 3 /86
- 实验 3 /87

第 4 章 函数的数值逼近 /89

- 4.1 问题的提出及基本理论 /89
- 4.2 代数多项式插值 /91
 - 4.2.1 拉格朗日插值 /91
 - 4.2.2 差商与牛顿插值 /97
- 4.3 分段插值 /101
 - 4.3.1 高次插值多项式的振荡 /101
 - 4.3.2 分段线性插值 /103
 - 4.3.3 三次样条插值 /104
- 4.4 曲线拟合 /110

4.4.1	问题的提出及最小二乘原理	/110
4.4.2	非线性曲线的数据拟合	/113
4.5	MATLAB 软件点评	/115
4.5.1	MATLAB 相关函数介绍	/115
4.5.2	数值算法的 MATLAB 程序	/121
	本章综述	/124
	仿真模拟	/124
	习题 4	/130
	实验 4	/131

第 5 章 数值积分 /133

5.1	问题的提出及基本理论	/133
5.2	插值型求积公式	/134
5.2.1	三种插值型求积公式推导	/134
5.2.2	插值型求积公式的截断误差与代数精度	/137
5.3	复合数值积分	/141
5.3.1	复合求积公式的构造	/141
5.3.2	复合求积公式的误差分析	/142
5.4	龙贝格求积公式	/144
5.4.1	逐次分半积分的基本理论	/144
5.4.2	龙贝格求积公式的构造	/147
5.5	高斯求积公式	/150
5.6	MATLAB 软件点评	/153
5.6.1	MATLAB 相关函数介绍	/153
5.6.2	数值算法的 MATLAB 程序	/155
	本章综述	/157
	仿真模拟	/158
	习题 5	/161
	实验 5	/162

第 6 章 常微分方程初值问题的数值解法 /164

6.1	问题的提出及基本理论	/164
6.2	欧拉法	/166
6.2.1	欧拉法的基本思想和算法构造	/166
6.2.2	误差估计、收敛性和稳定性	/168
6.3	改进欧拉法	/171
6.3.1	改进欧拉法的基本思想和算法构造	/171
6.3.2	误差估计、收敛性和稳定性	/174
6.4	龙格—库塔方法	/175
6.5	亚当姆斯方法	/181
6.6	MATLAB 软件点评	/183
6.6.1	MATLAB 相关函数介绍	/183
6.6.2	数值算法的 MATLAB 程序	/186
	本章综述	/189
	仿真模拟	/189
	习题 6	/192
	实验 6	/193

附录 A MATLAB 软件简介 /195

A.1	基本操作	/195
A.2	向量、矩阵及其运算	/199
A.3	MATLAB 程序设计	/207
A.4	MATLAB 图形处理	/214
	实验题	/225

附录 B 课后习题、实验题答案 /227

参考文献 /233

第 1 章 数值计算的基本概念

1.1 数值计算的对象与特点

由计算器或计算机所完成的算术运算不同于代数和微积分课程中的算术运算。我们把用计算机进行各种科学技术计算的工作,称为**科学计算**。科学计算与科学实验及理论研究是现代科学的三大组成部分,而**数值计算**是科学计算的关键环节。这里考察用计算机解决科学计算问题时所经历的几个环节,如图 1-1 所示。

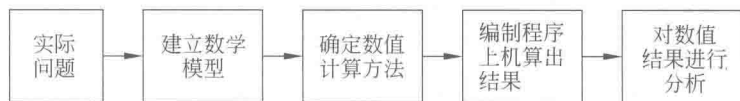


图 1-1 计算机解决科学计算问题的几个环节

由实际问题应用有关科学知识和数学理论建立数学模型这一过程,通常作为应用数学的任务。而根据数学模型提出求解的数值计算方法直到编制程序上机算出结果,这一过程则是数值计算的任务,而对数值结果进行分析这一过程则是两者共同关心的问题。数值计算的研究对象是求解各种数学问题的数值方法的设计、分析、有关的数学理论和软件实现。所得到的数值方法又称算法,应用算法得到问题的解为数值解,而数值解对精确解的“近似”程度可以用误差来衡量。因此,误差成为算法研究的核心问题。

数值计算是用计算机进行数学计算的,而计算机的运算速度快,可以承担各种计算工作。因此,很多人认为,只要把涉及的一些数学公式,用一种计算机语言正确编程,计算机就一定能给出正确的结果,但事实上是这样的吗?下面先来看几个问题。

问题 1.1 已知,行列式解法的克莱姆法则原则上可用来求解线性方程组,用这种方法解一个 n 元方程组,需要 $n+1$ 个 n 阶行列式的值,总共需要 $n! (n+1)(n-1)$ 次乘法。当 n 充分大时,计算量是相当惊人的。譬如一个 20 元不算太大的方程组,大约要做 10^{21} 次乘法,这项计算即使用每秒千亿次的计算机去做,也得要连续工作上百年才能完成,当然这是完全没有实际意义的。其实,解线性方程组有许多实用的算法。譬如在第 3 章介绍的消元法,一个 20 元的方程组用一台小型计算机也能很快地解出来。

从这个问题可以看出,在数值计算中要注意计算量的分析。另外,计算机的内存也是有限的,因此,在设计算法时,也要尽量节省存储量。

问题 1.2 一元二次方程 $x^2 - (10^9 + 1)x + 10^9 = 0$ 有两个互异实根 $x_1 = 10^9, x_2 = 1$, 但是若直接引进求根公式

$$x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

在原数八位的浮点计算机上进行计算,则得 $x_1 = 10^9, x_2 = 0$, 其中一个根很明显是错误的。

这一错误是受机器字长的限制所引起的误差造成的。因此,在设计算法时,也要注意算法的误差分析。

问题 1.3 积分

$$I_n = e^{-1} \int_0^1 x^n e^x dx \quad (n = 0, 1, 2, \dots)$$

的值必定落在区间 $[0, 1]$ 中,而且随着 n 的增大而减小。用分部积分法易得递推关系式

$$I_n = 1 - nI_{n-1} \quad (n = 1, 2, \dots) \tag{1.1}$$

若在尾数八位的浮点计算机上先计算出 $I_0 = 1 - e^{-1}$ 的近似值(具有八位有效数字),然后利用递推式(1.1)依次算出 $I_1, I_2, I_3 \dots$ 的近似值,所得结果见表 1-1, I_{13} 的近似值小于 0,显然是错误的。此后,随着 n 的增大,错误越来越严重。

表 1-1 积分 I_n 的近似值

n	I_n 近似值	n	I_n 近似值	n	I_n 近似值
0	0.632 120 56	6	0.126 803 20	12	0.632 896 00
1	0.367 879 44	7	0.112 377 60	13	-7.227 648 0
2	0.264 241 12	8	0.100 979 20	14	102.187 07
3	0.207 276 64	9	0.091 187 200	$\vdots$	
4	0.170 893 44	10	0.088 128 000		
5	0.145 532 80	11	0.030 592 000		

这一错误是由于受机器字长的限制所引起的误差在计算过程中的传播造成的。一个好的算法应能控制误差的传播,即应是所谓数值稳定的算法。

上面几个问题初步表明,计算数学与纯数学有明显的不同,而数值计算更是一门与计算机使用密切结合的实用性很强的数学课程,概括起来,它存在以下 4 个特点:

- (1) 面向计算机。要根据计算机特点提供切实可行的有效算法,即算法只能包括加、减、乘、除运算和简单的逻辑运算,这些运算是计算机能直接处理的运算。
- (2) 有可靠的理论分析。设计的算法应能任意逼近并达到精度要求,对近似算法要保证收敛性和数值稳定性,还要对误差进行分析,这些都建立在相应的数学理论的基础上。
- (3) 算法要尽量节省存储量,减少计算工作量。这关系到算法能否在计算机上实现。
- (4) 任何算法都要有数值实验,即任何一个算法除了从理论上要满足上述三点外,还要通过数值实验证明是行之有效的。有的方法在理论上虽不够严格,但通过实际计算,对比分析等手段,证明是行之有效的方法,也应采用。

本课程将着重介绍进行数值计算所必须掌握的一些最基本、最常用的算法。其内容涉及了一元非线性方程、线性方程组、插值与拟合、数值微分与积分以及常微分方程初值问题。

1.2 浮点数与误差

1.2.1 浮点数的基本概念

要理解数值计算的基本原理,我们必须去深入了解一下计算机是如何进行数学计算的,这有助于构造和分析各种数值分析。

数学运算主要是实数运算,我们都知道,任一实数可表示为

$$x = \pm 10^s \times 0.d_1 d_2 \cdots \quad (1.2)$$

其中 $d_i \in \{0, 1, 2, 3, \dots, 9\}$ ($i=1, 2, \dots$), s 为整数,由式(1.2)表示的 x 称为十进制浮点数。一致地,可定义 β 进制浮点数为

$$x = \pm \beta^s \times 0.d_1 d_2 \cdots d_t \quad (1.3)$$

其中 $d_i \in \{0, 1, 2, 3, \dots, \beta-1\}$ ($i=1, 2, \dots, t$), 这里 t 为正整数,是计算机的字长, β 叫做这个数的基, s 是阶,是一个整数,取值正数、负数或零,满足 $L \leq s \leq U$, L 和 U 为固定整数,对不同的计算机, t , L 和 U 是不同的, $d_1, d_2, \dots, d_t$ 是尾数,由 t 位小数构造。若 $d_1 \neq 0$, 则称该浮点数为规格化浮点数。由式(1.3)表示的数 x 称为 t 位 β 进制浮点数,这样一些数的全体

$$F(\beta, t, L, U) = \{\pm \beta^s \times 0.d_1 d_2 \cdots d_t, 0 \leq d_i \leq \beta-1, d_1 \neq 0, L \leq s \leq U\} \cup \{0\}$$

称为机器数系,它是计算机进行实数运算所用的数系,一般 β 取 2、8、10 和 16。集合 F 可用 β, t, L, U 四个参数来刻画。对不同机器,这 4 个值不一定相同,最常见的有 (2, 56, -64, 64)。它表示一个二进制数集合,每个数有效 56 位小数,阶码由 -64~64。

“数”在今天的计算机是用二进制表示的,一个非零的二进制数一般的描述形式为 $\pm 2^s \times 0.d_1 d_2 \cdots d_t$, 对一个特定的机器来说,尾数的位数 t 是固定的,也称其机器精度有十个 β 进位数字。浮点数中阶的上界为 U , 下界为 L 。不难验证 F 中任意不为零的数 f , 有

$$m \leq |f| \leq M$$

其中 $m=2^{L-t}$, $M=2^U(1-2^{-t})$ 。所以计算机上的数值运算会有“溢出”的现象。当运算的结果超过集合 F 的上界时为“上溢”;当运算的结果超过集合 F 的下界时为“下溢”。例如在数系 $F(2, 4, -99, 99)$ 中, $M=2^{99} \times 0.9999$, $m=2^{-99} \times 0.0001$ 。上溢时,计算机中断程序处理,下溢时,计算机将此数用零表示继续执行程序。无论是上溢还是下溢,都称为溢出错误。通常,计算机把尾数为 0 且阶数最小的数表示为数零。

设非零实数 x 是计算机接收的数,则计算机对其的处理方法是:

- (1) 若 $x \in F(\beta, t, L, U)$, 则原样接收 x ;
- (2) 若 $x \notin F(\beta, t, L, U)$, 但 $m \leq |x| \leq M$, 则用 $F(\beta, t, L, U)$ 中最接近 x 的数 $fl(x)$ 表示并记录 x , 以便后面处理。

计算机对接收的数只能做加减乘除四则运算,其运算方式是:

- (1) 加减法: 先向上对阶,后运算,再舍入。
- (2) 乘除法: 先运算,再舍入。

例如,某一计算机中的数系为 $F(10,4,-90,90)$

$$fl(x_1) = 0.2337 \times 10^{-1}, \quad fl(x_2) = 0.3364 \times 10^2$$

是计算机接收到的两个实数,则有

$$fl(x_1 + x_2) = fl(0.2337 \times 10^{-1} + 0.3364 \times 10^2) \text{ 对阶 } fl(0.000\,233\,7 \times 10^2 + 0.3364 \times 10^2)$$

$$\text{运算 } fl(0.336\,633\,7 \times 10^2) \text{ 舍入 } 0.3366 \times 10^2$$

$$fl(x_1 x_2) = fl(0.2337 \times 10^{-1} \times 0.3364 \times 10^2) \text{ 运算 } fl(0.786\,166\,8 \times 10^0)$$

$$\text{舍入 } 0.7862 \times 10^0 = 0.7862$$

计算机对所接收数进行转换,往往使得一些计算公式上机编程后得不到正确的结果。但只要注意到计算机的这些特点,就可以用科学的计算方法解决这一问题。鉴于本章使用的数学软件为 MATLAB,所以接下来看 MATLAB 中的浮点数的位数。

MATLAB 使用的是 IEEE 国际通用标准的双精度二进制数,使用单精度数固然可以节省存储空间,但在现代的计算机上并不能够提高速度。IEEE 双精度二进制数使用 64 个位存储一个数。每个位上的电器元件有高和低两个状态,低电位代表 0,高电位代表 1,位的分配如下:

尾数符号	尾数	阶码(包括符号)
1	52	11

IEEE 标准的双精度二进制数采用的形式是

$$x = \pm 2^e \times (1 + f)$$

其中的尾数是满足 $0 \leq f < 1$ 的二进制小数。也就是说 $2^{52} \cdot f$ 是正整数且满足

$$0 \leq 2^{52} \cdot f < 2^{52}$$

指数满足

$$-1022 \leq e \leq 1023$$

指数部分的存储形式是 $e+1023$,这样就同时可以记录指数的符号。

1.2.2 绝对误差、相对误差、有效数字

在研究算法时,必须注重误差分析,否则,一个合理的算法也可能得出错误的结果,只要能对误差进行合理的处理和控制,就可以有效地解决问题。从图 1-1 可以看出,每个环节都会产生误差。来源主要有四个方面:

1. 模型误差(又称描述误差)

在对实际问题进行抽象与向量化,建立数学模型时,总是在一定条件下抓住主要因素,忽略次要因素,这样得到的模型是一种理想化了的数学描述,它与实际问题之间总存在误差,这样误差就称为模型误差或描述误差。

例 1.1 通常用 $S(t) = \frac{1}{2}gt^2$, $g \approx 9.81\text{m/s}^2$ 来描述自由落体下落时距离和时间的关系。

设自由落体在时间 t 的实际下落距离为 $\tilde{S}$,则把 $\tilde{S} - S$ 叫做“模型误差”。

2. 观测误差

在数学模型或各种计算公式中包含着一些已知数量(称为原始数据),这些数量往往是由观测或实验得到的,如温度、时间、电压等,它们和实际之间有误差,这种误差称为观测误差。

例 1.2 设一根铝棒在温度 t 时的实际长度为 L_t ,在 $t=0$ 时的实际长度为 L_0 ,用 l_t 来表示铝棒在温度为 t 时的长度计算值,并建立一个数学模型 $l_t = L_0(1 + \alpha t)$,其中, α 是由实验观察到的常数 $\alpha = (0.000\,023\,8 \pm 0.000\,000\,1)/^\circ\text{C}$,则称 $L_t - l_t$ 为“模型误差”, $0.000\,000\,1/^\circ\text{C}$ 是 α 的“观测误差”。

3. 截断误差

根据实际问题建立的数学模型,在很多情况下很难得到准确解,这就需要选用适当的数值计算求其近似解。数值计算方法所得到的近似解与实际问题准确解之间的这种误差,称为截断误差或方法误差。

例 1.3 有一元函数 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$,则 f 在 x_0 的导数定义为

$$f'(x_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}$$

所以在 x_0 的导数值可以用算法

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} \quad (1.4)$$

$$f'(x_0) \approx \frac{f(x_0 + h) - f(x_0 - h)}{2h} \quad (1.5)$$

来计算。但这样的结果与实际解是有误差的,由泰勒展开有

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + hf'(x_0) + \frac{h^2}{2!}f''(x_0) + O(h^3)$$

所以有

$$\frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} = f'(x_0) + \frac{h}{2}f''(x_0) + O(h^2)$$

$$T_1 = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} - f'(x_0) = \frac{h}{2}f''(x_0) + O(h^2)$$

称为算法(1.4)的截断误差。它来源于算法中有限的差分替代了无限的极限过程。类似地,可以分析(1.5)的截断误差,其结果为

$$T_2 = \frac{h^2}{3!}f'''(x_0) + O(h^3)$$

上述截断误差的分析表明式(1.5)是比式(1.4)更好的算法,因为对同样的步长 $h(\ll 1)$,式(1.5)更接近于 $f'(x_0)$ 。

计算方法的截断误差是数值计算中误差的重要来源,然而不是唯一的!如果在实验中确定已将 h 取到足够小,特别在高阶导数的计算中,就会发现当 h 小到一定程度之后,

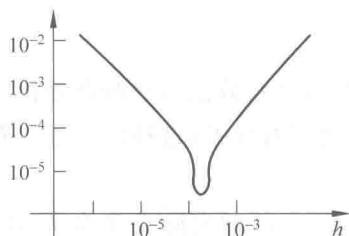


图 1-2 最佳步长

数值计算结果的误差不但不再减小,反而会变大!见图 1-2。事实上,当步长 h 太小时,计算结果的误差变大就是由于舍入误差的缘故。

4. 舍入误差

由于计算机系 $F(\beta, t, L, U)$ 是离散的有限集,计算机接收和运算数据时总是将位数较多的数舍入成一定位数的机器数,这样产生的误差就是舍入误差。例如,在尾数四位的浮点计算机上用 0.3333 表示 $1/3$,产生的误差

$$R = 1/3 - 0.3333 = 0.000\ 033\cdots$$

就是舍入误差。

每一步的舍入误差是微不足道的,但经过计算过程的传播和积累,舍入误差甚至可能会“淹没”所要的真解,在 1.2.3 节中将提到相关的理论。

误差的来源虽然有以上种种,且了解这些对于数值计算都是有帮助的,但是前面两种误差往往不是计算工作所能独立解决的。因此,在数值计算过程中通常只能讨论截断误差和舍入误差。

在数值计算中,误差虽然不可避免,但人们总是希望计算结果能够足够精确,这就需要估计误差。为了从不同的侧面表示近似数的精确程度,通常运用绝对误差、相对误差和有效数字位数来描述。

定义 1.1 设 x^* 为准确值, x 是 x^* 的一个近似值,称

$$e = |x^* - x|$$

为近似值 x 的绝对误差,简称误差。

由于准确值 x^* 未知,因而误差 e 通常是无法确定的,人们只能根据测量工具或计算过程,事先估计出误差的取值范围,即误差绝对值的一个上界。

定义 1.2 设存在一个正数 ϵ , 使

$$|e| = |x^* - x| \leq \epsilon \quad (1.6)$$

则称 ϵ 是近似值 x 的绝对误差限,简称误差限或精度。

因为在任何情况下都有 $|x^* - x| \leq \epsilon$, 即

$$x^* - \epsilon \leq x \leq x^* + \epsilon$$

这就表明 x 在 $[x^* - \epsilon, x^* + \epsilon]$ 这个区间内,用

$$x = x^* \pm \epsilon$$

来表示近似值 x^* 的精确度,或准确值所在的范围。

例 1.4 用一把有毫米刻度的米尺,来测量桌子的长度。读出来的长度 $x^* = 1235\text{mm}$,是桌子实际长度 x 的一个近似值,由米尺的精度知道,这个近似值的误差不会超过半个毫米,则有

$$|x^* - x| = |1235 - x| \leq \frac{1}{2}\text{mm}$$

即

$$1234.5 \leq x \leq 1235.5$$

这表明 x 在 $[1234.5, 1235.5]$ 这个区间内, 可以写成

$$x = 1235 \pm 0.5\text{mm}$$

这个例子说明绝对误差是有量纲单位的。譬如, 工人甲平均每生产一百个零件有一个次品, 而工人乙平均每生产五百个零件有一个次品。他们的次品都是一个, 但显然乙的技术水平要比甲高。这就启发人们除了要看次品的多少外, 还必须注意到产品的合格率, 甲的次品率是百分之一, 而乙的次品率是五百分之一。显然乙产品的质量要比甲好, 为反映这种近似程度, 再引入如下相对误差的概念。

定义 1.3 称

$$e_r = \frac{e}{x^*} = \frac{x^* - x}{x^*}$$

为近似值 x 的相对误差。

在实际运算中, 由于准确值 x^* 总是不知道的, 所以也把 $e_r = \frac{e}{x} = \frac{x^* - x}{x}$ 记为近似值 x 的相对误差, 条件是 e_r 比较小。相对误差是一个无量纲量, 通常可用百分数表示, 相对误差的绝对值越小, 近似程度越高。例如, 前面例子中的甲生产的产品的相对误差为 $e_r(\text{甲}) = 1\%$, 乙生产的产品的相对误差为 $e_r(\text{乙}) = 0.2\%$, 所以乙产品的质量比甲好。同样, 由于准确值 x^* 通常是未知的, 一般我们不能定出 e_r 的准确值, 而只能估计它的大小范围。

定义 1.4 如果存在正数 ϵ_r , 使

$$|e_r| = \left| \frac{x^* - x}{x^*} \right| = \left| \frac{e}{x^*} \right| \leq \epsilon_r$$

则称正数 ϵ_r 为 x 的相对误差限。

相对误差限不如绝对误差限容易得到, 在实际计算中常借助绝对误差来求之, 并取得分母中的准确值 x^* 为近似值 x , 即取 $\epsilon_r = \frac{\epsilon}{|x|}$ 。

为了给出一种近似数的表示方法, 使之即能表示其大小, 又能表示其精确程度, 我们来引进有效数字的概念。近似值 x 可以写成如图 1-3 所示形式。

$$x = \underbrace{\times \cdots \times \times \cdots \times}_{\substack{\text{n个数} \\ \text{误差} \leq \frac{1}{2} \text{个单位} \\ \text{最左边的非零数}}}$$

图 1-3 有效数字

若 x 某位数的半个单位是它的误差限, 而且从该位数字到 x 最左边的那个非零数字共有 n 位, 那么把这 n 位数字称为有效数字, 并且说近似值 x 具有 n 位有效数字。

定义 1.5 设精确数为 x^* , 近似值 $x = \pm 0.d_1 d_2 \cdots d_n \times 10^m$, 其中 $d_i \in \{0, 1, 2, \cdots, 9\}$, ($i=1, \cdots, n$), $d_1 \neq 0, m$ 为整数, 如果

$$|e| = |x^* - x| \leq \frac{1}{2} \times 10^{m-n} \quad (1.7)$$

则称近似值 x 有 n 位有效数字, 其中 $d_1, d_2, \dots, d_n$ 都是 x 的有效数字, 也称 x 为有 n 位有效数字的近似值。

由定义 1.5 易知 π 的近似值 3.14 和 3.1416 分别有 3 位和 5 位有效数字。由式(1.7)可知, 有效数字越多, 绝对误差越小。至于有效数字与相对误差的关系有如下结论。

定理 1.1 设近似值 $x = \pm 0.d_1 d_2 \cdots d_n \times 10^m$ 有 n 位有效数字, 则其相对误差限为

$$\epsilon_r = \frac{1}{2d_1} \times 10^{-n+1} \quad (1.8)$$

【证】由 x 有 n 位有效数字知 $|e| = |x^* - x| \leq \frac{1}{2} \times 10^{m-n}$, 而 $|x| \geq d_1 \times 10^{m-1}$, 故有

$$|e_r| = \left| \frac{x^* - x}{x} \right| \leq \frac{\frac{1}{2} \times 10^{m-n}}{d_1 \times 10^{m-1}} = \frac{1}{2d_1} \times 10^{-n+1}$$

即相对误差限 $\epsilon_r = \frac{1}{2d_1} \times 10^{-n+1}$, 定理证毕。

定理 1.2 设近似值 $x = \pm 0.d_1 d_2 \cdots d_n \times 10^m$ 的相对误差限 $\epsilon_r = \frac{1}{2(d_1+1)} \times 10^{-n+1}$, 则它至少有 n 位有效数。

【证】由于 $\epsilon = \epsilon_r |x|$, 而 $|x| = (d_1 + 1) \times 10^{m-1}$, 所以

$$|x| = (d_1 + 1) \times 10^{m-1} \times \frac{1}{2(d_1 + 1)} \times 10^{-n+1} = \frac{1}{2} \times 10^{m-n}$$

因此, x 至少有 n 位数字, 定理证毕。

例 1.5 要使 $\sqrt{20}$ 的近似值的相对误差限小于 0.1%, 要取 n 位有效数字?

【解】设取 n 位有效数字, 由定理 1.1 知

$$\epsilon_r = \frac{1}{2d_1} \times 10^{-n+1}$$

由 $\sqrt{20} = 10 \times 0.44 \cdots$ 知 $d_1 = 4$, 依题意应使 $\frac{1}{8} \times 10^{-n+1} < 0.1\%$, 即

$$10 \times 10^{-n} < 8 \times 10^{-3}$$

故只要取 $n=4$, 即只要对 $\sqrt{20}$ 的近似值取 4 位有效数字, 其相对误差限小于 0.1%, 此时由开方表得 $\sqrt{20} \approx 4.472$ 。

1.2.3 误差的传播

所谓算法, 不仅仅是单纯的数学公式, 而是对一些已知数据按某种规定的顺序进行有限次四则运算, 求出所关心的未知量的整个计算步骤, 解决一个计算问题往往有多种算法, 用不同算法的结果其精确度往往大不相同。这是因为初始数据的误差或计算中的舍入误差在计算过程中传播, 因算法不同而相异。一个算法如果输入数据有误差, 而在计算