计算方法

主 讲: 宋博 副教授

办公室: 海天苑D320

邮箱:

bosong@nwpu.edu.cn



教 材: 数值方法简明教程

作 业: 计算方法作业集 (A、B)

参考书: 1、封建湖,车刚明,计算方法典型题分析解集(第二版),西北工业大学出版社,2001.

2、封建湖, 聂玉峰, 王振海, 数值分析导教导学导考, 西北工业大学出版社, 2003.

国外专著: 1、Walter Gander, Martin J. Gander, Felix Kwok, Scientific Computing: An introduction using Maple and MATLAB, Springer Verlag, 2014.

2. Alfio Quarteroni, Riccardo Sacco, Fausto Saleri, Numerical Mathematics, 2ed Edition, Springer-Verlag Berlin Heidelberg, 2007.

课时数: 32

答疑时间: 第1-8周周二、周四

下午 16: 00-17: 40

地点: 教西A103

习题册方式:海天苑D514

2月22日 (周六)

10: 00-12: 30

每套10元 (包含ab两册)

作业提交地点: 教西A103

成绩: 20%平时成绩+80%考试成绩 考试题型:

- 1. 单选题6个, 6×4=24分
- 2. 多选题4个, 4×4=16分
- 3. 填空题5个, 5×4=20分
- 4. 计算题3个, 3×15=45分

第一章绪论

内容提要

- §1.1 引言
- §1.2 误差的度量与传播
- §1.3 数值试验与算法性能比较

§1.1引言

课程特点:

计算方法,又称数值分析、数值计算或科学 计算,是研究利用计算机求解科学工程中各 种问题的数值方法。

对那些在经典数学中,用解析方法在理论上已作出解的存在,但要求出它的解析解又十分困难,甚至是不可能的。这类数学问题,数值解法就显得不可缺少,同时有十分有效

1959年 我国第一本计算数学教材《计算方法》问世;

1978年 冯康等《数值计算方法》;

1980年 何旭初等 《计算数学简明教程》。

0 0

进入21世纪,我国的计算方法教学和研究呈 现出一片新气象。

理论研究、科学试验、科学计算被称为现代科学研究的三大手段。

科学与工程计算过程:

实际问题 一〉数学模型 一〉数值计算方法 一〉程序设计一〉上机运行求出解。

其中:

实际问题 —〉数学模型:由实际问题应用科学知识和数学理论建立数学模型的过程,是应用数学的任务。

数值计算方法 —》程序设计 —》计算结果: 根据数学模型提出求解的数值计算方法, 直到编出程序上机算出解,是计算数学的任务。

提出实际问题

辨析其中的主要矛盾和次要矛盾,并在合理假设的条件下,运用各种数学理论、工具和方法,建立起问题中不同量之间的联系,即得到数学模型。

建立数学模型

模型的适定性:数学模型解的存在性(模型内部没有蕴含矛盾)、惟一性(模型是完备的)以及对原始数据具有的连续依赖性统称为模型的适定性。

提出数值问题

数值问题是指有限个输入数据(问题的自变量、原始数据)与有限个输出数据(待求解数据)之间函数关系的一个明确无歧义的描述。这正是数值分析所研究的对象。

数值问题举例

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = x + y^2 & x \in [0, 1] \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

是用一阶常微分方程初值问题表示的数学模型,要求无穷多个输出,因而它不是数值问题。但当我们要求出有限个点处函数值的近似值时,便成为一数值问题。

设计高效可靠的算法

计算方法的任务之一就是提供求得数值问题 近似解的方法—算法。

算法: 指把对数学问题的解法归结为只有加、减、乘、除等基本运算, 并确定运算次序的完整而准确的描述。

一个算法在保证可靠的大前提下再评价其优劣才是有价值的。

算法的优劣评价:可靠算法的优劣,应该考虑其时间复杂度(计算机运行时间)、空间复杂度(占据计算机存储空间的多少)以及逻辑复杂度(影响程序开发的周期以及维护)。这是数值分析研究的第三个任务。

>例1

$$3^{16} = 3^8 * 3^8 = 3^4 * 3^4 * 3^8 = 3^2 * 3^2 * 3^4 * 3^8$$
$$= 3 * 3 * 3^2 * 3^4 * 3^8$$

▶例2 秦九韶算法

$$a_4 x^4 + a_3 x^3 + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

$$= (((\underline{a_4 x + a_3}) x + a_2) x + a_1) x + a_0$$

算法应用状态

计算方法研究对象以及解决问题方法的广泛 适用性,著名流行软件如 Maple、MATLAB、Mathematica等已将其绝大多数内容设计成函数,简单调用之后便可以得到运行结果。

但由于实际问题的具体特征、复杂性,以 及算法自身的适用范围决定了应用中必须选 择、设计适合于自己特定问题的算法,因而 掌握数值方法的思想和内容是至关重要的。

本课程主要内容

鉴于实际问题的复杂性,通常将其具体地分解为一系列子问题进行研究,本课程主要涉及如下几个方面问题的求解算法:

- > 非线性方程的近似求解方法;
- > 线性代数方程组的求解方法;
- > 函数的插值近似和拟合近似;
- > 积分和微分的近似计算方法;
- > 常微分方程初值问题的数值解法;
- 矩阵特征值与特征向量的近似计算方法。

本课程学习方法(参考)

- 认识建立算法和对每个算法进行理论分析是基本任务,主动适应公式多和讲究理论分析的特点。
- 注重各章节所研究算法的提出,搞清楚问题的基本提法、逐步深入的层次及提法的正确性。
- > 理解每个算法建立的数学背景、数学原理和基本线索,并对一些最基本的算法要非常熟悉。
- 从各种算法的理论分析中学习推理证明方法, 提高推理证明能力。
- > 认真进行数值计算的训练。

§1.2 误差的度量与传播

内容提要:

- 一、误差的来源
- 二、误差的度量
- 三、误差的传播

一、误差来源及其分类

1) 模型误差 (描述误差)

反映实际问题有关量之间的计算公式(数学模型)通常是近似的。

2) 观测误差

数学模型中包含的某些参数是通过观测得到的。 $m_{*}m_{*}$

 $F = G \frac{m_1 m_2}{r^2}$

在计算方法中不研究这两类误差,总是假定数学模型是正确合理的反映了客观实际问题。

3) 截断误差 (方法误差)

数值方法精确解与待求解模型的理论分析解之间的差异。

这是由于我们需要将无穷过程截断为有限 过程,而使得算法必须在有限步内执行结束 而导致的。

例如:

$$e = 1 + \frac{1}{1!} + \frac{1}{2!} + \cdots, \quad e_n = 1 + \frac{1}{1!} + \frac{1}{2!} + \cdots + \frac{1}{n!}, \quad e - e_n$$

4) 舍入误差

在实现数值方法的过程中,由于计算机表示 浮点数采用的是有限字长,因而仅能够区分有限 个信息,准确表示某些数,不能准确表示所有实 数,这样在计算机中表示的原始输入数据、中间 计算数据、以及最终输出结果必然产生误差,称 此类误差为舍入误差。

如利用计算机计算e的近似值e_n时,实际上得不到e_n的精确值,只能得到e_n的近似e^{*};这样e^{*}作为e的近似包含有舍入误差和截断误差两部分:

$$e^* - e = (e^* - e_n) + (e_n - e)$$

二、误差的度量

- 1) 绝对误差
- 2) 相对误差
- 3) 有效数字
- 4) 各种度量之间的关系

1. 绝对误差

绝对误差定义: 近似值减准确值

$$x^* - x \stackrel{\Delta}{=} e(x^*)$$

在不引起混淆时,简记 $e(x^*)$ 为 e^* 。

•绝对误差限:

如果存在正数 $\varepsilon^* = \varepsilon(x^*)$,使得有绝对误差

$$\left| e^* \right| = \left| x^* - x \right| \le \varepsilon^* ,$$

则称 ϵ^* 为 x^* 近似x的一个绝对误差限。

$$x \in [x^* - \varepsilon^*, x^* + \varepsilon^*], \quad x = x^* \pm \varepsilon^*$$

● Remark: 通常计算中所要求的误差,是指估计一个尽可能小的绝对误差限。

2.相对误差

· Remark: 绝对误差限虽然能够刻划对同一真值不同近似的好坏, 但它不能刻划对不同真值近似程度的好坏。

●定义 设 x^* 是对准确值x(≠0)的一个近似,称

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

为 x^* 近似x 的相对误差。不引起混淆时,简记 $e_r(x^*)$ 为 e_r^* .

• 相对误差限:数值 e_r^* 的上界,记为 $\varepsilon_r(x^*)$ 。相对误差限也可以通过 $\varepsilon_r^* = \varepsilon^*/x^*$ 来计算。

- Remark1: 当要求计算相对误差,是指估计一个 尽可能小的相对误差限。
- Remark2: 相对误差及相对误差限是无量纲的,但绝对误差以及绝对误差限是有量纲的。

3.有效数字

为了规定一种近似数的表示法,使得用它表示的 近似数自身就直接指示出其误差的大小。为此需要引 出有效数字和有效数的概念。

● 定义: 设 x 的近似值 x^* 有如下标准形式

$$x^* = \pm 10^m \times 0.x_1 x_2 \cdots x_n x_{n+1} \cdots x_p$$

其中 m 为整数, $\{x_i\}\subset\{0,1,2,\dots,9\}$ 且 $x_i\neq 0$, $p\geq n$. 如果有

$$|e^*| = |x - x^*| \le \frac{1}{2} \times 10^{m-n}$$

则称 x^* 为 x 的具有 n 位有效数字的近似数,或称 x^* 准确到 10^{m-n}

位,其中数字 X_1, X_2, \dots, X_n 分别被称为 x^* 的第 $1, 2, \dots, n$ 个有效数字。

有效数: 当 x^* 准确到末位,即n=p,则称 x^* 为有效数。

举例: $x=\pi$, $x_1^*=3.141$, $x_2^*=3.142$

$$|x - x_1^*| = 0.00059 \dots \le 0.005 = \frac{1}{2} \cdot 10^{1-3}$$

3位有效数字,非有效数

$$\left| x - x_2^* \right| = 0.00040 \dots \le 0.0005 = \frac{1}{2} \cdot 10^{1-4}$$

4位有效数字,有效数

- □ Remark 1:有效数的误差限是末位数单位的一半,可见有效数本身就体现了误差界。
- □ Remark 2: 对真值进行四舍五入得到有效数。
- □ Remark 3: 从实验仪器所读的近似数(最后一为是估计位)不是有效数,估计最后一位是为了确保对最后一位进行四舍五入得到有效数。

例子 从最小刻度为厘米的标尺读得的数据123.4cm是为了得到有效数123cm,读得数据 156.7cm 是为了得到有效数157cm。

4.误差度量间的联系

绝对误差与相对误差

$$e(x^*)/x^* = e_r(x^*)$$

绝对误差与有效数字

$$\left| e(x^*) \right| \le \frac{1}{2} \cdot 10^{m-n}$$

相对误差与有效数字

▶定理:

- 1° 若 x^* 具有 n 位有效数字,则相对误差 $|e_r^*| \le \frac{1}{2x_1} \times 10^{1-n}$;
- 2° 若相对误差 $|e_r^*| \le \frac{1}{2(x_1+1)} \times 10^{1-n}$, 则 x^* 至少具有 n 位有效数字。

定理证明

$$x_1 \times 10^{m-1} \le |x^*| \le (x_1 + 1) \times 10^{m-1},$$

$$\begin{aligned} &1^{o} \quad \left| e(x^{*}) \right| \leq \frac{1}{2} \times 10^{m-n} \\ &\left| e_{r}^{*} \right| = \left| \frac{e^{*}}{x^{*}} \right| \leq \frac{1}{\left| x^{*} \right| \cdot 2} \times 10^{m-n} \leq \frac{1}{2 \times 10^{m-1} \times x_{1}} \times 10^{m-n} = \frac{1}{2x_{1}} \times 10^{1-n} \\ &2^{o} \end{aligned}$$

$$\left| e^* \right| = \left| e_r^* \right| \cdot \left| x^* \right| \le \frac{1}{2(x_1 + 1)} \times 10^{1 - n} \times 10^{m - 1} \times (x_1 + 1)$$
$$= \frac{1}{2} \times 10^{m - n}$$

Remark

- 1、该定理实质上给出了一种求相对误差限的方法。
- 2、仅从 $|e_r^*| \le \frac{1}{2x_1} \times 10^{1-n}$ 并不能保证x*一定具有n

位有效数字。如 $A = \sin 29^{\circ}20' = 0.4900$

设其近似值a=0.484, 其相对误差为:

$$\frac{0.4900 - 0.484}{0.484} = 0.012397 < 0.0125 = \frac{1}{2 \times 4} \times 10^{1-2}$$

我们并不能由此断定a有两位有效数字,因为

$$A - a = 0.4900 - 0.484 = 0.0600 > 0.005 = \frac{1}{2} \times 10^{0-2}$$

例题

为使 $x = \sqrt{5}$ 的近似值 x^* 的相对误差不超过 1%,问查开方表时至少要取几位有效数字?

解:

设近似数 x*保留 n 位有效数字可满足题设要求.

对于 $x = \sqrt{5}$,有 $x_1 = 2$.

依据定理 1°有 $\left| \mathbf{e}_{\mathbf{r}}^{*} \right| \leq \frac{1}{2\mathbf{x}_{1}} \times 10^{1-n} = \frac{1}{4} \times 10^{1-n}$

#

三、误差的传播

概念:近似数参加运算后所得之值一般也是近似值,含有误差,将这一现象称为误差传播。 误差传播的表现:

- 算法本身可能有截断误差;
- 初始数据在计算机内的浮点表示一般有舍入误差;
- 每次运算一般又会产生新的舍入误差,并传播 以前各步已经引入的误差;
- 误差有正有负,误差积累的过程一般包含有误差增长和误差相消的过程,并非简单的单调增长;
- 运算次数非常之多,不可能人为地跟踪每一步 运算。

初值误差传播:假设每一步都是准确计算,即不考虑截断误差和由运算进一步引入的舍入误差,仅介绍初始数据的误差传播规律。

-研究方法:

泰勒(Taylor)方法

-n元函数

复习泰勒公式

记点 $(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$ 为 p^* ,点 (x_1, x_2, \dots, x_n) 为p,n元泰勒公式:

$$f(p) = f(p^*) + \frac{1}{1!} \Big[f_1(p^*)(x_1 - x_1^*) + \dots + f_n(p^*)(x_n - x_n^*) \Big] + \frac{1}{2!} \Big[f_{11}(p^*)(x_1 - x_1^*)^2 + \dots + f_{1n}(p^*)(x_1 - x_1^*)(x_n - x_n^*) + \frac{1}{2!} \Big[f_{11}(p^*)(x_2 - x_2^*)(x_1 - x_1^*) + \dots + f_{2n}(p^*)(x_2 - x_2^*)(x_n - x_n^*) + \dots + f_{n1}(p^*)(x_n - x_n^*)(x_1 - x_1^*) + \dots + f_{nn}(p^*)(x_n - x_n^*)^2 \Big]$$

泰勒公式分析初值误差传播

设 n 元可微函数 $y = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 中的自变量 x_1, x_2, \dots, x_n 是相互独立的。

用自变量的近似值进行准确计算, 得 $y^* = f(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$ 。

当 x_1^* 、 x_2^* 、···、 x_n^* 很好地近似了相应真值时,利用多元函数一阶 Taylor 公式求得 y^* 的绝对误差:

$$e(y^*) = y^* - y \approx \sum_{i=1}^{n} f_i'(x_1^*, \dots, x_n^*)(x_i^* - x_i)$$
$$= \sum_{i=1}^{n} f_i'(x_1^*, \dots, x_n^*) e(x_i^*)$$

相对误差:

$$e_{r}(y^{*}) = \frac{e(y^{*})}{y^{*}} \approx \sum_{i=1}^{n} \frac{x_{i}^{*}}{y^{*}} f_{i}'(x_{1}^{*}, \dots, x_{n}^{*}) \frac{e(x_{i}^{*})}{x_{i}^{*}}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \frac{x_{i}^{*}}{y^{*}} f_{i}'(x_{1}^{*}, \dots, x_{n}^{*}) e_{r}(x_{i}^{*})$$

进而得到如下绝对误差限和相对误差限传播关系:

$$\varepsilon(y^*) \lesssim \sum_{i=1}^n \left| f_i'(x_1^*, \dots, x_n^*) \right| \varepsilon(x_i^*)$$

$$\varepsilon_r(y^*) \lesssim \sum_{i=1}^n \left| \frac{x_i^*}{y^*} f_i'(x_1^*, \dots, x_n^*) \right| \varepsilon_r(x_i^*)$$

对于一元函数,有如下初值误差传播近似计算公式:

$$e(y^*) \approx f'(x^*)e(x^*)$$

$$e_r(y^*) \approx f'(x^*) \frac{x}{y^*} e_r(x^*)$$

二元函数算术运算误差传播规律

> 绝对误差限

$$\varepsilon(x_{1}^{*} \pm x_{2}^{*}) \approx \varepsilon(x_{1}^{*}) + \varepsilon(x_{2}^{*}) \qquad \varepsilon_{r}(x_{1}^{*} + x_{2}^{*}) \approx \max\{\varepsilon_{r}(x_{1}^{*}), \varepsilon(x_{1}^{*}, x_{2}^{*}) \approx \left| x_{2}^{*} \left| \varepsilon(x_{1}^{*}) + \left| x_{1}^{*} \left| \varepsilon(x_{2}^{*}) \right| \right. \right.$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*}) \approx \left| x_{2}^{*} \left| \varepsilon(x_{1}^{*}) + \left| x_{1}^{*} \left| \varepsilon(x_{2}^{*}) \right| \right.$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*}) \approx \varepsilon_{r}(x_{1}^{*}) + \varepsilon_{r}(x_{2}^{*})$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

▶相对误差限

$$\varepsilon(x_{1}^{*} \pm x_{2}^{*}) \approx \varepsilon(x_{1}^{*}) + \varepsilon(x_{2}^{*}) \qquad \varepsilon_{r}(x_{1}^{*} + x_{2}^{*}) \approx \max\{\varepsilon_{r}(x_{1}^{*}), \varepsilon_{r}(x_{2}^{*})\} \\
\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*}) \approx \begin{vmatrix} x_{2}^{*} \middle| \varepsilon(x_{1}^{*}) + \middle| x_{1}^{*} \middle| \varepsilon(x_{2}^{*}) \\
\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*}) \approx \varepsilon_{r}(x_{1}^{*}) + \varepsilon_{r}(x_{2}^{*})
\end{vmatrix}$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} > 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} > 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} > 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

$$\varepsilon(x_{1}^{*} x_{2}^{*} \neq 0)$$

§1.3 数值试验与算法性能比较

❖尽量避免相近的数相减

➢例 x=52.127 x*=52.129 四位有效数字
 y=52.123 y*=52.121 四位有效数字
 A=x-y=0.004 A*=x*-y*=0.008
 零位有效数字

>结论: 避免相近数相减

>一些避免相近数相减示例

•当|x|>>1时

$$\frac{1}{x} - \frac{1}{x+1} = \frac{1}{x(x+1)}$$

$$\sqrt{x+1} - \sqrt{x} = \frac{1}{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}$$

$$\ln(x+1) - \ln x = \ln \frac{x+1}{x}$$

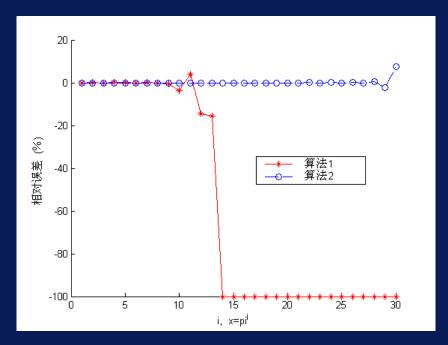
$$\ln(x - \sqrt{x^2 - 1}) = -\ln(x + \sqrt{x^2 - 1})$$

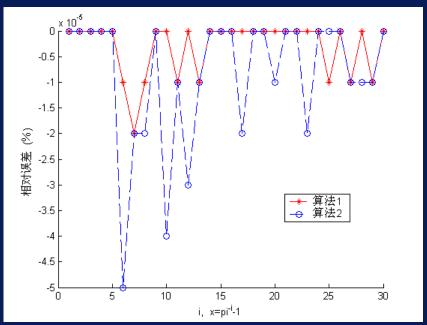
·当|x|<<1时

$$1 - \sqrt{1 - x^2} = \frac{x^2}{1 + \sqrt{1 - x^2}}$$

$$\arctan x - x = -\frac{x^3}{3} + \frac{x^5}{5} - \cdots$$

$$\sin x - x = \frac{x^3}{3!} - \frac{x^5}{5!} + \cdots$$





两种算法的 相对误差图 $\chi \rightarrow \infty$ 两种算法的精度比较 $\chi \rightarrow -1$

◇尽可能避免绝对值很小的数做分母,防止出现溢出。

当a,b中有近似值时,由

$$\left| e\left(\frac{a}{b}\right) \right| \approx \frac{\left| a\right| \cdot \left| e(b)\right| + \left| b\right| \cdot \left| e(a)\right|}{b^2} \qquad (b \neq 0)$$

若 |b| << |a|,则 $e^{(\frac{a}{b})}$ 可能很大。当a,b都是准确值时,由于 $\frac{a}{b}$ 很大,会使其它较小的数加不到 $\frac{a}{b}$ 中而引起严重误差,或者会发生计算机"溢出",导致计算无法进行下去。

算例 试用不同位数的浮点数系统求解如下线性方程组

$$\begin{cases} 0.00001x_1 + 2x_2 = 1\\ 2x_1 + 3x_2 = 2 \end{cases}$$

算法1:顺序消去法,分别用4位和7位足数进行计算;

算法2:交换次序后使用消去法分别 用4位和7位尾数进行计算;

淮确解: $x_1 = 0.25 \dots, x_2 = 0.499 \dots$

 $\mathbf{z}_{\underline{\mathfrak{p}}}^*(x_{\underline{\mathfrak{p}}}^*)$

计算结果

算例	x1近似值	相对误差	x2近似值	相对误差
算法1a	0.0000	0.10×10^{1}	0.5000	0.25×10^{-7}
算法2a	0.2500	0.75×10^{-7}	0.5000	0.25×10^{-7}
算法1b	0.2600000	0.40×10^{-1}	0.4999987	0.10×10^{-6}
算法2b	0.2500020	0.50×10^{-8}	0.5000000	0.25×10^{-7}

❖选用数值稳定性好的算法。

定义:一个算法,如果在运算过程中舍入误差 在一定条件下能够得到控制,或者舍入误差的 增长不影响产生可靠的结果,则称该算法是数 值稳定的,否则称其为数值不稳定.

❖例: 计算如下积分近似值的两种方案比较

$$I_n = \int_0^1 \frac{x^n}{x+5} dx$$

$$I_0 = \int_0^1 \frac{1}{x+5} dx = \ln \frac{6}{5} \approx 0.1823$$

$$I_n = \frac{1}{n} - 5I_{n-1} (n = 1, 2, \dots)$$

方法1计算结果

n	I_n^*	$\left I_n^* - I_n ight $
0	0. 1823	0.00002
1	0. 0885	0.0001
2	0. 0575	0.0005
3	0. 0458	0.0027
4	0.0208	0.0135
5	0. 0958	0.0673
6	-0.3125	0. 3368
7	1. 7054	1.6842
8	-8.4018	8. 4206
9	42. 1200	42. 1031
10	-210.5002	210. 5156

方法一结果分析

方法一分析: 计算结果表明, 舍入误差的传播近似 依5的幂次进行增长, 因而是一种不稳定的方法。

$$I_n^* = \frac{1}{n} - 5I_{n-1}^*$$
 $I_n = \frac{1}{n} - 5I_{n-1}$ $\left| e_n^* \right| = 5 \left| e_{n-1}^* \right| = 5^2 \left| e_{n-2}^* \right| = 5^n \left| e_0^* \right|$

>方法二:

$$I_{n-1}^* = \frac{1}{5n} - \frac{I_n^*}{5} \qquad I_{n-1} = \frac{1}{5n} - \frac{I_n}{5} \qquad \left| e_{n-1}^* \right| = \frac{1}{5} \left| e_n^* \right|$$

由此分析知,该方法是稳定的。关于初值的近 似可由下面式子得到:

$$\frac{1}{6(n+1)} = \int_0^1 \frac{x^n}{6} dx \le I_n \le \int_0^1 \frac{x^n}{5} dx = \frac{1}{5(n+1)}$$

方法2计算结果

n	I_n^*	$\left I_n^* - I_n \right $
0	0. 1823	0.2156×10^{-6}
1	0.0884	0.7784×10^{-7}
2	0.0580	0.3892×10^{-6}
3	0.0431	0.3873×10^{-6}
4	0.0343	0.6330×10^{-7}
5	0.0285	0.3165×10^{-6}
6	0.0243	0.2491×10^{-6}
7	0. 0212	0.3262×10^{-6}
8	0.0189	0.6308×10^{-6}
9	0.0167	0.2265×10^{-5}
10	0.0167	0.1332×10^{-4}

$$I_{10}^* = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{55} + \frac{1}{66} \right) \approx 0.0167$$

总之,除了算法的正确性之外,在算法设计中至少还**应**:

- 1 尽量避免两个相近的近似数相减;
- 2 合理安排量级相差很大的数之间的运算次序, 防止大数"吃掉"小数;
- 3 尽可能避免绝对值很小的数做分母;
- 4 防止出现溢出;
- 5 简化计算步骤以减少运算次数;
- 6 选用数值稳定性好的算法.



本章典型例题

例1: 指出如下有效数的有效数字位数并计算绝对误差限和相对误差限。

1)
$$x^* = 49 \times 10^{-2}$$
, 2) $y^* = 0.0490$, 3) $z^* = 490.00$

解: 1) x^* 有2位有效数字,

绝对误差限为:
$$\varepsilon(x^*) = \frac{1}{2} \times 10^{0-2} = 0.005$$

相对误差限为:
$$\varepsilon_r(x^*) = \frac{\varepsilon(x^*)}{|x^*|} = \frac{0.005}{49 \times 10^{-2}} \approx 0.0102$$

2) y*有3位有效数字,

绝对误差限为:
$$\varepsilon(y^*) = \frac{1}{2} \times 10^{-1-3} = 0.00005$$

相对误差限为:
$$\varepsilon_r(y^*) = \frac{\varepsilon(y^*)}{|y^*|} = \frac{0.00005}{0.0490} \approx 0.00102$$

3) z*有5位有效数字,

绝对误差限为:
$$\varepsilon(z^*) = \frac{1}{2} \times 10^{3-5} = 0.005$$

相对误差限为:
$$\varepsilon_r(z^*) = \frac{\overline{\varepsilon}(z^*)}{|z^*|} = \frac{0.005}{490.00} \approx 0.0000102$$

例2: 已知 $x = x^* \pm \delta(\delta > 0)$, 试求 $f(x) = x^{\bar{n}}$ 的相对误差限。

解: 由题意知,近似数 x^* 的绝对误差限 $\varepsilon^{(x^*)} = \delta$,相对

误差限
$$\varepsilon_r(x^*) = \frac{\delta}{|x^*|}$$
 。

$$\left| e_r(f^*) \right| = \left| \frac{e(f^*)}{f^*} \right| \le \left| \frac{f'(x^*)e(x^*)}{f^*} \right| = \left| \frac{x^*e_r(x^*)}{f^*} f'(x^*) \right|$$

$$= \frac{1}{n} \left| e_r(x^*) \right| = \frac{\delta}{n \left| x^* \right|}$$

注意: 此处正好有: $x^* f'(x^*) = \frac{1}{n} f^*$

例3: 已知桌子长宽近似值 $a^* = 120cm$, $b^* = 60cm$, 并且已知 $|a-a^*| \le 0.2cm$, $|b-b^*| \le 0.1cm$, 求近似面积 $s^* = a^*b^*$ 的绝对误差限和相对误差限。

$$\mathbf{E}: \quad e(s^*) = \left(\frac{\partial s}{\partial a}\right)^* e(a^*) + \left(\frac{\partial s}{\partial b}\right)^* e(b^*) = b^* e(a^*) + a^* e(b^*)$$

$$|e(s^*)| \le |60 \times 0.2| + |120 \times 0.1| = 24 cm^2$$

$$\therefore e_r(s^*) = \frac{e(s^*)}{s^*} = \frac{b^* e(a^*) + a^* e(b^*)}{a^* b^*} = e_r(a^*) + e_r(b^*)$$

$$\therefore \left| e_r(s^*) \right| \le \left| \frac{0.2}{120} \right| + \left| \frac{0.1}{60} \right| \approx 0.33\%$$

例4: 下列公式如何变形才能使数值计算得到比较精确的结果。

$$1) x - \sin x \ (|x| \ll 1)$$

2)
$$\int_{N}^{N+1} \ln x dx = (N+1) \ln(N+1) - N \ln N - 1 \ (N \hat{\pi} \hat{\pi} \hat{\pi})$$