

2018-2019学年第一学期

计 算 方 法

第二讲：误差分析简介 第一章 § 4

主讲人：张治国

zgzhang@szu.edu.cn



深圳大学 医学部 生物医学工程学院
SHENZHEN UNIVERSITY HEALTH SCIENCE CENTER SCHOOL OF BIOMEDICAL ENGINEERING

上节课回顾

- 介绍了本课程的目标和意义
 - 计算方法是一种研究并解决数学问题的数值近似解方法，是一种在计算机上使用的解决数学问题的方法。
- 研究数值方法的基本内容和重点：
 - 数值方法的基本内容：将计算机上不能执行的运算化为在计算机上可执行的运算；
 - 算法及其设计：针对所求解的数值问题，研究在计算机上可执行的且有效的计算公式；
 - 误差分析：即数值问题的性态及数值方法的稳定性。

上节课回顾

- 介绍了科学计算的过程：将数学模型变成数值问题，研究求解数值问题的数值方法，进而设计有效的数值算法
 - 数值问题：输入数据与输出数据之间函数关系的一个确定而无歧义的描述
 - 数值方法：指求解数值问题在计算机上可执行的一系列运算和数据
 - 数值算法：有步骤地完成求解数值问题的过程
- 介绍了算法设计的目的和表示方法（自然语言法与图示法）

本节课内容

§ 4 误差分析简介

4-1 误差的基本概念

- 舍入误差和截断误差
- 绝对误差和相对误差
- 有效数字

4-2 浮点基本运算的误差

4-3 数值方法的稳定性与算法设计原则

误差的基本概念

- 数值计算中的误差来源有两种
 - 1) **舍入误差**：由于计算机的字长有限，原始数据在计算机中的表示、运算产生的误差；
 - 2) **截断误差**：由数学问题化成数值问题产生的误差

- 例（舍入误差）：

若计算机仅能表示6位十进制数，则将 π 表示为

$$\pi^* = 3.141\ 59, \text{ 误差 } R_1 = \pi - \pi^* = 0.000\ 0026\cdots$$

若将其与数 9.210 00 进行加法运算，得

$$s = 3.141\ 59 + 9.210\ 00 \approx 12.351\ 6$$

$$R_2 = 12.351\ 6 - 12.351\ 59 = 0.000\ 01$$

R_1 和 R_2 都是舍入误差。

误差的基本概念

- 例（截断误差）：
计算 e^x 的数值。因

$$e^x = 1 + \frac{1}{1!}x + \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{1}{n!}x^n + \cdots$$

由算法的有限性，故利用截断部分和

$$p(x) = 1 + \frac{1}{1!}x + \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{1}{n!}x^n$$

来近似代替，由此产生的误差即为截断误差，为

$$R_n(x) = e^x - p(x) = \frac{e^\xi}{(n+1)!}x^{n+1}$$

误差的基本概念

- 例（截断误差）：
计算 e^x 的数值。因

$$e^x = 1 + \frac{1}{1!}x + \frac{1}{2!}x^2 + \cdots + \frac{1}{n!}x^n + \cdots$$

MATLAB代码：取 $x=2, n=10$

```
x = 2;  
S = 1;  
for n = 1:10  
    S = S + 1/factorial(n) * x^n;  
end
```

Matlab 运行结果 7.3890，而 $e^x = 7.3891$ 。

若取 $n=5$ ，运行结果 7.2667 。

绝对误差与相对误差

- **绝对误差**：设 x 为准确值， x^* 为 x 的一个近似值，称

$$E(x^*) = x^* - x$$

为近似值 x^* 的（绝对）误差，简记为 E 。

- 例：圆周率的近似值 $a = 3.14$ ，绝对误差 $E = 0.00159\cdots$
- 一般来说， E 的准确值很难求出，只能估计出 $|E|$ 的某个上界 $\varepsilon(x^*)$ ，即

$$|E| = |x - x^*| \leq \varepsilon(x^*)$$

$\varepsilon(x^*)$ 称为近似值 x^* 的（绝对）误差限，简记为 ε 。
于是 $x^* - \varepsilon \leq x \leq x^* + \varepsilon$ 可表示成： $x = x^* \pm \varepsilon$ 。

绝对误差与相对误差

- 相对误差：近似值 x^* 的误差与准确值 x 之比

$$E_r(x^*) = \frac{E(x^*)}{x} = \frac{x^* - x}{x}$$

称为近似值 x^* 的相对误差，简记为 E_r 。

- E_r 绝对值的任一上界 $\varepsilon_r(x^*)$ ，称为相对误差限 ε_r ，

$$|E_r(x^*)| = \left| \frac{E(x^*)}{x} \right| = \left| \frac{x^* - x}{x} \right| \leq \varepsilon_r(x^*)$$

- 由于 x 的准确值难以确定，通常利用

$$E_r^* = E_r^*(x^*) = \frac{E(x^*)}{x^*} \text{ 代替 } E_r(x^*)$$

- 注：绝对误差限与相对误差限不唯一，它们越小越好。

有效数字

- 对于准确值 x 取近似值最常用的方法是采用“四舍五入”的原则。由此产生了一个专有名词—有效数字。
- 有效数字：如果近似值 x^* 的误差的绝对值不超过某一位数字的半个单位，且该位数字到 x^* 的第一位非零数字共有 n 位，则称用 x^* （近似 x 时）具有 n 位有效数字。
(最大的 n 值)
- 例如： $\pi^* = 3.1416$ 有 5 位有效数字，
而 $\pi^* = 3.1415$ 有 4 位有效数字。

有效数字

- 确定有效数字的等价方法：数的规格化表示

$$x = \pm 10^k \times 0.\alpha_1\alpha_2\cdots\alpha_n\alpha_{n+1}\cdots \quad (4.2)$$

其中， k 是某个范围内的整数， $\alpha_1 \neq 0$ ， α_i 为 $0, 1, \dots, 9$ 中的数字。

- 若将近似值 x^* 表示成 (4.2) 式，且 x^* 满足不等式

$$|x^* - x| \leq 0.5 \times 10^{k-n} \quad (\text{最大的 } n \text{ 值}) \quad (4.5)$$

则称 x^* 具有 n 位有效数字。

有效数字

- 例： $\pi^* = 3.1416 = 10 \times 0.31416$ ， 有 $|\pi^* - \pi| \leq 0.5 \times 10^{1-5}$ ， 因此其有五位有效数字。
- 特殊情况：有效数字不唯一。如：
 $x_1^* = 4.0$ 和 $x_2^* = 3.9$ 都是 $x = 3.95$ 的2位有效数字。
- 一般地，近似值的有效位数越多，误差的绝对值越小。但也有个别例外，如对于 $x = 1000$ ：
$$x_1^* = 999.9 , \quad x_2^* = 1000.1$$

分别有3和4位有效数字。

有效数字

- 有效数字位数与小数点的位置无关。只有经过四舍五入写成如(4.2)的规格化形式后，小数点后的数字位数才能反映其有效位数的多少。
- 有效数字小数点后面的零不能随便增减。
- 通过对某个数进行四舍五入取近似值可以得到它的有效数字。不是通过四舍五入得到的近似数，它的数字并不都是有效数字。

有效数字

- 近似值的有效数字与相对误差之间的关系：

定理4.1 设 x^* 是 x 的近似值，它的表达式为

$$x^* = \pm 10^k \times 0.\alpha_1\alpha_2 \cdots \alpha_n$$

则 x^* 的有效位数与 x^* 的相对误差之间有如下关系：

- 1) 若 x^* 具有 n 位有效数字，则 x^* 的相对误差 E_r^* 满足

$$|E_r^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-n+1} \quad (4.6)$$

- 2) 若 x^* 的相对误差 E_r^* 满足 $|E_r^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-n}$ (4.7)
则 x^* **至少** 具有 n 位有效数字。

证明：p19

- 近似值的有效位数越多，相对误差越小；反之，相对误差越小，近似值有效数字的位数就可能越多。

有效数字

- 例： 设 $x = 1.986$, $x^* = 1.98$, 则

$$|E_r^*| = \frac{|x^* - x|}{|x^*|} = \frac{|1.986 - 1.98|}{1.98} \leq \frac{1}{2} \times 10^{-2}$$

故, x^* 至少具有2位有效数字。

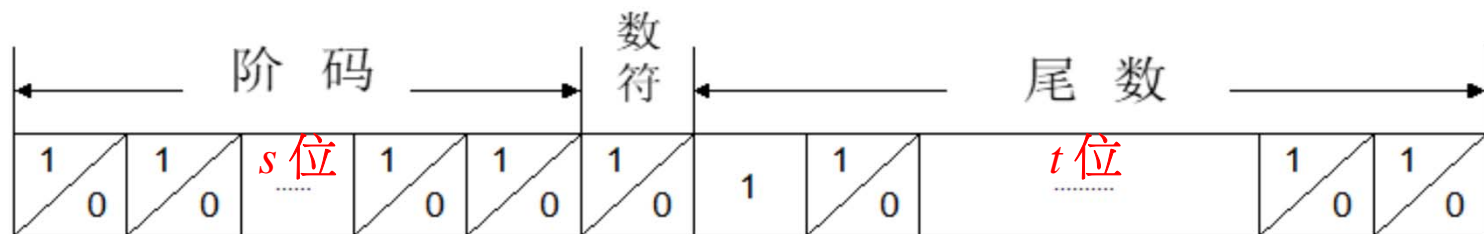
- 因 $|x^* - x| = 0.006 \leq 0.5 \times 10^{-1}$, 由(4.5), $k - n = -1$, $k = 1$, $n = k + 1 = 2$, 所以 x^* 具有2位有效数字。
- 另一方面: x^* 具有2位有效数字, 故由(4.6), 得

$$|E_r^*| \leq 0.5 \times 10^{-2+1}$$

注: 上界 $0.5 \times 10^{-2+1}$ 并不是最小的。

浮点基本运算的误差

- 在计算机中，每个数都用有限位二进制数表示，其规格化浮点数形式由三部分组成：
 - 1) 阶码：确定小数点的位置；决定了数的取值范围
 - 2) 数符：表示正、负号；‘0’表示正，‘1’表示负
 - 3) 尾数：表示机器数字长；长度与精度有关



- 形式为： $x^* = \pm 2^\alpha \times 0.\beta_1\beta_2 \cdots \beta_t$ ，其中，2称为浮点数的基， $\alpha \in [-2^s, 2^s - 1]$ ， $\beta_1 = 1$ ， $\beta_2, \beta_3, \cdots, \beta_t$ 是0或1；称 x^* 为 x 的浮点数，记为 $x^* = fl(x)$ 。

浮点基本运算的误差

- 设原始数据 $x = 2^\alpha \cdot \beta$, 其尾数

$$\beta = \pm 0.\beta_1\beta_2 \cdots \beta_t \cdots$$

若浮点数 $fl(x)$ 的尾数 β^* 是 t 位: $\beta^* = \pm 0.\beta_1\beta_2 \cdots \beta_t$

则 $fl(x) = 2^\alpha \cdot \beta^*$

$$0.10 \cdots 0 \leq |\beta^*| \leq 0.11 \cdots 1$$

$$2^\alpha (\beta^* - 2^{-t}) \leq x \leq 2^\alpha (\beta^* + 2^{-t})$$

于是绝对误差 $E = |x - 2^\alpha \beta^*| = |x - fl(x)| \leq 2^{\alpha-t}$

- $fl(x)$ 的相对误差

因 $|x| = |2^\alpha \cdot \beta| \geq 2^\alpha \cdot 0.10 \cdots = 2^{\alpha-1}$, 故 $|\varepsilon| = |E / x| \leq 2^{-t+1}$ 。

浮点基本运算的误差

一. 浮点数的四则运算的误差

- 浮点数 x 和 y 的四则运算结果的浮点表示:

$$fl(x \pm y) = (x \pm y)(1 + \varepsilon_{1,2})$$

$$fl(x \cdot y) = (x \cdot y)(1 + \varepsilon_3)$$

$$fl\left(\frac{x}{y}\right) = \left(\frac{x}{y}\right)(1 + \varepsilon_4)$$

其中, $|\varepsilon_i| \leq 2^{-t+1}$, $i = 1, 2, 3, 4$ 。

浮点基本运算的误差

二. 连加和连乘的误差

- 设 x_1, x_2, \dots, x_n 为规格化浮点数, 求

$$fl(x_1 + x_2 + \dots + x_n) \text{ 和 } fl(x_1 \cdot x_2 \cdot \dots \cdot x_n)$$

计算从左向右进行, 每次运算都进行截取, 再作下一次运算。

- 连和运算而言:
 - 各相对误差限的大小与运算先后有关;
 - 先运算的数, 误差也较大;
 - 运算应先安排小数参加运算, 可防止“大数吃小数”。
- 连乘运算而言:
 - 各相对误差限的大小与运算先后无关。

数值方法的稳定性

- 设计和选择算法首要关心的是精度要求，要建立一些定性分析准则用于判断结果的可靠性，这是数值稳定性问题。
- 对于一个数值方法，若对原始数据或某一步有舍入误差，在执行过程中，这些误差能得到控制，则称该数值方法稳定。否则，称为不稳定的。
- 利用两种数值方法A和B解输入和舍入误差规则相同的同一问题，若用A法比B法得到的计算解精度更高，则称A法比B法具有较大的稳定性。

数值方法的稳定性

- 例：计算积分 $I_n = \frac{1}{e} \int_0^1 x^n e^x dx, \quad n = 0, 1, 2, \dots, 7$

解：由于 $eI_n = x^n e^x \Big|_0^1 - n \int_0^1 x^{n-1} e^x dx = e - neI_{n-1}$

故 $I_n = 1 - nI_{n-1} \quad (4.16)$

方法一：利用(4.16)式，先计算 I_0 ，然后计算 I_1, \dots, I_7 。
设计算值 I_i^* 的误差为 $\varepsilon(I_i^*)$ ，若 I_0 时误差为 δ ，则
 $\varepsilon(I_1^*) = \delta, \varepsilon(I_2^*) = 2!\delta, \dots, \varepsilon(I_7^*) = 7!\delta$

方法二：利用公式 $I_{n-1} = \frac{1 - I_n}{n}$ 先计算 I_7 ，再计算

I_6, I_5, \dots, I_0 。计算 I_7 时产生误差 δ ，那么计算 I_0 时的误差为 $\varepsilon(I_0^*) = \frac{\delta}{7!}$ 。

数值方法的稳定性

- 例：求线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + \frac{1}{2}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{11}{6} \\ \frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{3}x_2 + \frac{1}{4}x_3 = \frac{13}{12} \\ \frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{5}x_3 = \frac{47}{60} \end{cases}$$

其准确解为： $x_1 = x_2 = x_3 = 1$

但是，若对数据取3位有效数字，利用Gauss消去法（见第二章）求解，则得到： $x_1 \approx 1.09$, $x_2 \approx 0.488$, $x_3 \approx 0.491$

数值方法的稳定性

- 同样对方程
$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 + 3x_3 = 1 \\ 4x_1 + 2x_2 + 5x_3 = 4 \\ 2x_1 \quad \quad + 2x_3 = 6 \end{cases}$$

利用Gauss消去法，取3位有效数字，则得到准确解：

$$x_1 = 9, \quad x_2 = -1, \quad x_3 = -6$$

- 数值问题计算解的精度，不但与数值方法的稳定有关，而且还与数值问题的性态好坏有关。
- 在数值问题中，若输出数据对输入数据的扰动（误差）很敏感（小的变化会引起较大的变化），称这类数值问题为病态问题；否则称为良态问题。

算法设计原则

一. 四则运算中的稳定性问题

1) 防止大数吃小数

$$0.3684676 + 10^7 \times 0.6327544 + 0.4932001 + 0.4800100 \\ = 10^7 \times 0.6327544$$

- 预防方法：先加小数，由小到大逐次相加。如

$$0.3684676 + 0.4800100 + 0.4932001 + 10^7 \times 0.6327544 \\ = 10^7 \times 0.6327545$$

算法设计原则

一. 四则运算中的稳定性问题

2) 要避免两个相近数相减

相近数相减会严重损失有效数值的位数

$$1 - \cos(x) \text{ 可改为 } 2 \sin^2(x/2)$$

3) 避免小数作除数和大数作乘法

这样可避免误差放大，因

$$|E(x_1 x_2)| \leq |x_1| \cdot |E_2| + |x_2| \cdot |E_1|$$

$$|E(x_1 / x_2)| \leq \{|x_1| \cdot |E_2| + |x_2| \cdot |E_1|\} / |x_2|^2$$

算法设计原则

二. 提高算法效率问题

1) 尽量减少运算次数:

$$x^{255} = x \cdot x^2 \cdot x^4 \cdot x^8 \cdot x^{16} \cdot x^{32} \cdot x^{64} \cdot x^{128}$$

254次乘法 \longrightarrow 14次乘法

- 例：计算 $p_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$ 的值。
 - 直接计算需要 $n(n+1)/2$ 次乘法和 n 次加法。
 - 若将公式变成递推公式：

$$\begin{cases} s_n = a_n \\ s_k = x s_{k+1} + a_k, \quad k = n-1, n-2, \dots, 1, 0 \\ p_n(x) = s_0 \end{cases}$$

后，再计算 $p_n(x)$ ，只需做 n 次乘法和 n 次加法。

- 充分利用递推公式，可提高算法效率。

算法设计原则

二. 提高算法效率问题

2) 充分利用耗时少的运算

运算时间：加法/减法 < 乘法 < 除法/平方等

例如： $k+k$ 比 $2k$ ， $a*a$ 比 a^2 ， $b*0.25$ 比 $b/4$ 等节省运算时间。

3) 充分利用存贮空间

- 节省原始数据的存贮单元；
- 节省工作单元。

三. 着眼于高质量的软件

- 可移植性，与具体计算机有关的问题
- 易用性，易读性，易维护性

本节课小结

- 介绍了误差分析的基本概念：
 - 舍入误差和截断误差
 - 绝对误差和相对误差
 - 有效数字
- 讨论了浮点数的形式和其带来的基本运算（四则运算，连加连乘）的误差
- 讨论了数值方法的稳定性与算法设计原则

作业

习题一：2，12-(1)(2)(4)，

4【选做，MATLAB编程，20分】

作业上交日期：2018年9月18日

下节课内容

第二章 解线性方程组的直接法

§ 1 直接法与三角形方程组的解法

§ 2 Gauss列主元素消去法