

第一章 误差

误差是衡量某一个物理量的真实值与计算值之间的差异。真实值往往不可得，因此怎样去研究误差从而为实际服务是至关重要的。计算数学家为此提供了一套衡量误差好坏的标准。

1. 误差的来源和分类

- 用计算机解决科学计算问题，首先要建立数学模型，它是对被描述的实际问题进行抽象、简化而得到的，因而是近似的。数学模型与实际问题之间出现的误差称为模型误差。
- 在数学模型中往往还有一些根据观测得到的物理量，如温度、长度、电压等等，这些量显然也包含误差。这种由观测产生的误差称为观测误差。
- 以上两种误差不在“数值分析”的讨论范围。数值分析只研究用数值方法求解数学模型产生的误差。

数值分析中的误差

- 当数学模型不能得到精确解时，通常要用数值方法求它的近似解。由算法造成的近似解与精确解之间的误差称为**截断误差**（方法误差）。
- 有了计算公式后，在用计算机做数值计算时，受计算机字长限制等非数值算法因素的影响也会产生误差，这种误差称为**舍入误差**。
- 有些数值方法的截断误差在理论上可以无限小，但是舍入误差总是有限制的。数值分析中的误差主要考虑数学模型建立后的误差，也即**截断误差和舍入误差**。

例：近似计算 $\int_0^1 e^{-x^2} dx = 0.747\dots\dots$

解法之一：将 e^{-x^2} 作Taylor展开后再积分

$$\int_0^1 e^{-x^2} dx = \int_0^1 \left(1 - x^2 + \frac{x^4}{2!} - \frac{x^6}{3!} + \frac{x^8}{4!} - \dots\right) dx$$

$$= 1 - \frac{1}{3} + \underbrace{\frac{1}{2!} \times \frac{1}{5} - \frac{1}{3!} \times \frac{1}{7}}_{S_4} + \underbrace{\frac{1}{4!} \times \frac{1}{9} - \dots}_{R_4}$$

取 $\int_0^1 e^{-x^2} dx \approx S_4$, /* Remainder */

则 $R_4 = \frac{1}{4!} \times \frac{1}{9} - \frac{1}{5!} \times \frac{1}{11} + \dots$ 称为截断误差 /* Truncation Error */

这里 $|R_4| < \frac{1}{4!} \times \frac{1}{9} < 0.005$

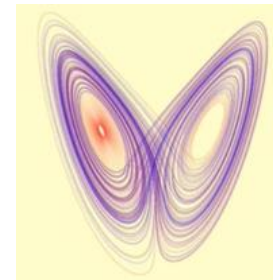
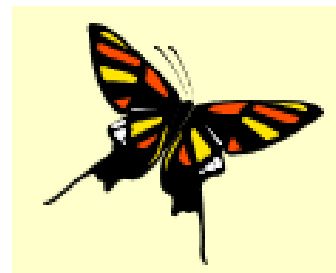
$$S_4 = 1 - \frac{1}{3} + \frac{1}{10} - \frac{1}{42} \approx 1 - 0.333 + 0.1 - 0.024 = 0.743$$

|舍入误差 /* Roundoff Error */ $< 0.0005 \times 2 = 0.001$

|计算 $\int_0^1 e^{-x^2} dx$ 的总体误差 $< 0.005 + 0.001 = 0.006$

2. 误差传播与积累

例：蝴蝶效应 --- 亚马逊河的一致蝴蝶煽动几下翅膀，可以在一段时间后引起南海的一场龙卷风。



大家思考下，蝴蝶效应中的蝴蝶是造成“龙卷风”的原因吗？

千丈之堤，以蝼蚁之穴溃；百尺之室，以突隙之炽焚。

--- 《韩非子·喻老》

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

公式一： $I_n = 1 - n I_{n-1}$

$$I_0 = \frac{1}{e} \int_0^1 e^x dx = 1 - \frac{1}{e} \approx 0.63212056 \stackrel{\text{记为}}{=} I_0^*$$



What
happened
?!

则初始误差 $|E_0| = |I_0 - I_0^*| < 0.5 \times 10^{-8}$ 注意此公式精确成立

$$\frac{1}{e} \int_0^1 x^n \cdot e^0 dx < I_n < \frac{1}{e} \int_0^1 x^n \cdot e^1 dx \quad \therefore \frac{1}{e(n+1)} < I_n < \frac{1}{n+1}$$

$$I_1^* = 1 - 1 \cdot I_0^* = 0.36787944$$

.....

$$I_{10}^* = 1 - 10 \cdot I_9^* = 0.08812800$$

$$I_{11}^* = 1 - 11 \cdot I_{10}^* = 0.03059200$$

$$I_{12}^* = 1 - 12 \cdot I_{11}^* = 0.63289600?$$

$$I_{13}^* = 1 - 13 \cdot I_{12}^* = -7.2276480??$$

$$I_{14}^* = 1 - 14 \cdot I_{13}^* = 94.959424?!$$

$$I_{15}^* = 1 - 15 \cdot I_{14}^* = -1423.3914 !!!$$

考察第 n 步的误差 $|E_n|$

$$|E_n| = |I_n - I_n^*| = |(1 - nI_{n-1}) - (1 - nI_{n-1}^*)| = n|E_{n-1}| = \cdots = n!|E_0|$$

可见初始的小扰动 $|E_0| < 0.5 \times 10^{-8}$ 迅速积累，误差呈递增走势。

造成这种情况的是不稳定的算法，这种算法不好，我们有责任改变。

❌ 公式二: $I_n = 1 - n I_{n-1} \Rightarrow I_{n-1} = \frac{1}{n}(1 - I_n)$

方法：先估计一个 I_N ，再反推要求的 I_n ($n \ll N$)。

$$\because \frac{1}{e(N+1)} < I_N < \frac{1}{N+1}$$

$$\text{可取 } I_N^* = \frac{1}{2} \left[\frac{1}{e(N+1)} + \frac{1}{N+1} \right] \approx I_N$$

$$\text{当 } N \rightarrow +\infty \text{ 时, } |E_N| = |I_N - I_N^*| \rightarrow 0$$

注意此公式与公式一
在理论上等价。

$$\text{取 } I_{15}^* = \frac{1}{2} \left[\frac{1}{e \cdot 16} + \frac{1}{16} \right] \approx 0.042746233$$

$$\Rightarrow I_{14}^* = \frac{1}{15} (1 - I_{15}^*) \approx 0.063816918$$

$$I_{13}^* = \frac{1}{14} (1 - I_{14}^*) \approx 0.066870220$$

$$I_{12}^* = \frac{1}{13} (1 - I_{13}^*) \approx 0.071779214$$

$$I_{11}^* = \frac{1}{12} (1 - I_{12}^*) \approx 0.077351732$$

$$I_{10}^* = \frac{1}{11} (1 - I_{11}^*) \approx 0.083877115$$

⋮

$$I_1^* = \frac{1}{2} (1 - I_2^*) \approx 0.36787944$$

$$I_0^* = \frac{1}{1} (1 - I_1^*) \approx 0.63212056$$

考察反推一步的误差:

$$|E_{N-1}| = \left| \frac{1}{N}(1 - I_N) - \frac{1}{N}(1 - I_N^*) \right| = \frac{1}{N} |E_N|$$

以此类推, 对 $n < N$ 有:

$$|E_n| = \frac{1}{N(N-1) \dots (n+1)} |E_N|$$

误差逐步递减, 这样的算法称为稳定的算法 /* stable algorithm */

■ 在我们今后的讨论中, 误差将不可避免, 算法的稳定性会是一个非常重要的话题。

3 误差与有效数字 /* Error and Significant Digits */

➤ 绝对误差 /* absolute error */

$e^* = x^* - x$ 其中 x 为精确值, x^* 为 x 的近似值。

$|e^*|$ 的上限记为 ε^* , 称为绝对误差限 /* accuracy */,
工程上常记为 $x = x^* \pm \varepsilon^*$, 例如: $\int_0^1 e^{-x^2} dx = 0.743 \pm 0.006$

■ e^* 理论上讲是唯一确定的, 可能取正, 也可能取负。 $e^* > 0$
不唯一, 当然 e^* 越小越具有参考价值。

➤有效数字 /* significant digits */

有效数字

位的半个单位，该位到
 n 位，则 x^* 有 n 位有效数字。

近似值 x^* 的误差限是某一

x^* 的第一位非零数字共有

• 例如： $\pi = 3.14159265 \dots$

按四舍五入原则取四位小数 $\pi \approx 3.1416$,

取五位小数则有 $\pi \approx 3.14159$ ，他们的绝对误差不超过末位数的半个单位，也即

$$|\pi - 3.1416| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4}, |\pi - 3.14159| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-5}$$

五位有效数值

六位有效数值

用科学计数法, 记 $x^* = \pm 0.a_1a_2 \cdots a_n \times 10^m$ (其中 $a_1 \neq 0$)。若 $|x - x^*| \leq 0.5 \times 10^{m-n}$ (即 a_n 的截取按四舍五入规则), 则称 x^* 为有 n 位有效数字, 精确到 10^{m-n} 。

例: $\pi = 3.1415926535897932 \cdots$; $\pi^* = 3.1415$

问: π^* 有几位有效数字? 请证明你的结论。

证明: $\because \pi^* = 0.31415 \times 10^1,$

$$|\pi^* - \pi| < 0.5 \times 10^{-3} = 0.5 \times 10^{1-4}$$

$\therefore \pi^*$ 有4位有效数字, 精确到小数点后第3位。

例: 以下数字是经四舍五入得到的, 判定各有几位有效数字。

187.9325

(7)

0.00369246

(6)

3.1415926

(8)

2.000072

(7)

➤有效数字与相对误差的关系

☞有效数字 \Rightarrow 相对误差限

已知 x^* 有 n 位有效数字, 则其相对误差限为

$$\begin{aligned}\varepsilon_r^* &= \left| \frac{\varepsilon^*}{x^*} \right| = \frac{0.5 \times 10^{m-n}}{0.a_1 a_2 \cdots a_n \times 10^m} = \frac{10^{-n}}{2 \times 0.a_1 \cdots} \\ &\leq \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1}\end{aligned}$$

☞相对误差限 \Rightarrow 有效数字

已知 x^* 的相对误差限可写为 $\varepsilon_r^* = \frac{1}{2(a_1 + 1)} \times 10^{-n+1}$

$$\text{则 } |x - x^*| \leq \varepsilon_r^* \cdot |x^*| = \frac{10^{-n+1}}{2(a_1 + 1)} \times 0.a_1 a_2 \cdots \times 10^m$$

$$< \frac{10^{-n+1}}{2(a_1 + 1)} \cdot (a_1 + 1) \times 10^{m-1} = 0.5 \times 10^{m-n}$$

可见 x^* 至少有 n 位有效数字。

4. 函数的误差估计/*Error Estimation for Functions*/

问题：对于 $A = f(x)$ ，若用 x^* 取代 x ，将对 A 产生什么影响？

► 绝对误差分析： $e^*(x) = x^* - x$

$e^*(A) = f(x^*) - f(x) = f'(\xi)(x^* - x)$ ，当 x^* 与 x 非常接近时，可认为 $f'(\xi) \approx f'(x^*)$ ，因此有

$$|e^*(A)| \approx |f'(x^*)| |e^*(x)|$$

■ x^* 产生的误差经过 f 作用后被放大/缩小了 $|f'(x^*)|$ 倍。故称 $|f'(x^*)|$ 为放大因子 /* amplification factor */ 或 绝对条件数 /* absolute condition number */.

➤ 相对误差分析:

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

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

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

相对误差
条件数

导数定义

■ f 的条件数在某一点是 **小\大**, 则称 f 在该点是 **好条件的** /* well-conditioned */ \ **坏条件的** /* ill-conditioned */。

5. 小结： 几点注意事项/* Remarks */

- 1. 避免相近的两数相减

例： $a_1 = 0.12345$ ， $a_2 = 0.12346$ ， 各有5位有效数字。

而 $a_2 - a_1 = 0.00001$ ， 只剩下1位有效数字。

■ 几种经验性的避免方法

$$\sqrt{x + \varepsilon} - \sqrt{x} = \frac{\varepsilon}{\sqrt{x + \varepsilon} + \sqrt{x}};$$

$$\ln(x + \varepsilon) - \ln x = \ln\left(1 + \frac{\varepsilon}{x}\right);$$

当 $|x| \ll 1$ 时:

$$1 - \cos x = 2 \sin^2 \frac{x}{2};$$

- 2. 避免数量级相差很大的两数相加。
- 3. 避免小分母：分母小会造成浮点溢出 */* over flow */*
- 4. 先化简再计算，减少步骤，避免误差积累。
- 5. 选用稳定的算法。