

# 第一章：绪论

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号

# 课程简介

---

- ▶ 先修课程：线性代数、高等数学、编程
- ▶ 课程内容：插值与逼近、数值积分、常微分方程数值解、方程求根、线性方程组求解、特征值与特征向量的计算
- ▶ 考核：参见课程大纲
- ▶ 作业：作业在 canvas 上提交
- ▶ 课本：李庆扬、王能超、易大义，数值分析 (第 5 版)，华中科技大学出版

# 拓展阅读

---

## ▶ 人物传记

《冯康——一位杰出数学家的故事》

[https://global-sci.org/intro/article\\_detail/mc/11340.html](https://global-sci.org/intro/article_detail/mc/11340.html)

## ▶ 学科发展论文

汤涛. 科学计算的历史与展望 [J]. 计算物理, 2023, 40(1): 4-13.

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号

# 计算数学概述

---

**实际问题的建模**：应用数学范畴

**计算方法**：计算数学的主要研究部分；研究计算问题的共性部分

计算力学、计算物理、计算化学、计算生物、计算经济学、众多工程领域、人工智能、量子计算 …

**编程与应用**：实际应用方法与验证有效性

# 历史

---

## 早期：算盘、算表等

- ▶ 牛顿插值公式、牛顿求根法
- ▶ 高斯消去法
- ▶ 秦九韶（多项式求和）



## 近代：ENIAC

- ▶ 1946 年，世界上第一台通用计算机
- ▶ 计算速度飞速提高



## 当代：

- ▶ 并行计算
- ▶ GPU 计算
- ▶ 计算机集群
- ▶ 量子计算



# 流程图

---

## ▶ 问题

- 连续：比如积分问题
- 离散：比如求解线性方程

## ▶ 理论

- 误差
- 稳定性
- 收敛性
- 复杂性（计算时间、存储空间）

## ▶ 编程

- 验证理论

## ▶ 应用

- 解决实际问题



## 例子：计算 $n$ 阶线性方程组

---

$$n = 20$$

- ▶ 若使用克拉默法则 (Cramer) 需要  $9.7 \times 10^{20}$  次方乘除法运算
- ▶ 若使用高斯消去法，仅需要 3060 次乘除运算

若我们有一台 CPU 主频为 3G 的计算机（约每秒 30 亿次计算）：

- ▶ Cramer 法：至少 1 万年
- ▶ 高斯消去法：不足一秒

计算方法的重要性！

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号

# 计算数学讨论什么误差？

- ▶ 模型误差（不考虑）：数学模型和实际问题之间的误差
- ▶ 观测误差（不考虑）：物理测量的误差
- ▶ 数值误差（核心）

$$f(x) = \underbrace{f(0) + \frac{f'(0)}{1!}x + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n}_{P_n(x)} + \underbrace{\frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}x^{n+1}}_{R_n(x)}.$$

$R_n$  为截断误差

- ▶ 舍入误差（有时考虑）

$$\pi \approx 3.14 \quad (\text{三位有效数字})$$

该误差主要来源于计算机的有限位元（浮点误差）和初始数据的误差

# 误差：绝对误差

---

$x$  为精确值， $x^*$  为近似

- ▶ 绝对误差  $e^* = x^* - x$
- ▶ 误差限：对于  $e^*$  的一个上界，标记为  $\varepsilon^*$  ( $|e^*| \leq \varepsilon^*$ )  
例子：毫米尺的误差限为 0.5 mm
- ▶ 因此  $x^* - \varepsilon^* \leq x \leq x^* + \varepsilon^*$  (标记为  $x = x^* \pm \varepsilon^*$ )
- ▶ 绝对误差和误差限是有量纲的

# 误差：相对误差

---

- ▶ 相对误差： $\frac{e^*}{x} = \frac{x^* - x}{x}$
- ▶ 实际使用的相对误差： $e_r^* = \frac{e^*}{x^*} = \frac{x^* - x}{x^*}$
- ▶ 相对误差限： $\varepsilon_r^* = \frac{\varepsilon^*}{|x^*|}$
- ▶ 相对误差是无量纲的
- ▶  $x = 10 \pm 1$  和  $y = 1000 \pm 5$  的相对误差限是多少？

# 有效数字

---

近似的时候，常用的是四舍五入法：

$$\blacktriangleright |\pi - 3.14| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-2}, |\pi - 3.1416| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4}$$

误差不超过末尾的半个单位

**定义：**若近似值  $x^*$  的误差限是某一位的半个单位，该位到  $x^*$  的第一个非零数字共有  $n$  位，则说  $x^*$  有  $n$  位有效数字。

$$x^* = \pm 10^m \times (a_1 + a_2 \times 10^{-1} + \cdots + a_n \times 10^{-(n-1)}) = \pm 10^m \times (a_1.a_2a_3 \cdots a_n),$$

其中  $a_1 \neq 0$ ,  $m$  为整数,  $a_i \in \{0, 1, 2, \cdots, 9\}$ , 且

$$|x - x^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{m-n+1}$$

# 有效数字

---

练习：写出如下各数的具有 5 位有效数字的近似数：

187.9325,      8.000033,      2.7182818

答案见课本例题 1.2

## 有效数字越多，相对误差越小

---

**定理** 设近似数为

$$x^* = \pm 10^m \times (a_1 + a_2 \times 10^{-1} + \cdots + a_n \times 10^{-(n-1)}),$$

$a_1 \neq 0$ 。若  $x^*$  具有  $n$  位有效数字，则其相对误差限

$$\varepsilon_r^* \leq \frac{1}{2a_1} 10^{-(n-1)}$$

反之，若相对误差限  $\varepsilon_r^* \leq \frac{1}{2(a_1+1)} 10^{-(n-1)}$  则  $x^*$  至少具有  $n$  位有效数字。



# 运算的误差估计

---

例子：某场地长  $l^* = 110$  m, 宽  $d^* = 80$  m。已知  $|l - l^*| \leq 0.2$  m,  $|d - d^*| \leq 0.1$  m。试求面积的绝对误差限和相对误差限。

# 运算的误差估计

---

## 数值误差的运算

$$\begin{aligned}\varepsilon(x_1^* \pm x_2^*) &\leq \varepsilon(x_1^*) + \varepsilon(x_2^*) \\ \varepsilon(x_1^* x_2^*) &\approx |x_1^*| \varepsilon(x_2^*) + |x_2^*| \varepsilon(x_1^*) \\ \varepsilon(x_1^*/x_2^*) &\approx \frac{|x_1^*| \varepsilon(x_2^*) + |x_2^*| \varepsilon(x_1^*)}{|x_2^*|^2}\end{aligned}$$

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号

## 数值稳定性

---

计算  $I_n = e^{-1} \int_0^1 x^n e^x dx$  ( $n = 0, 1, \dots$ ) 并估计误差。

由分部积分

$$I_0 = 1 - e^{-1}, \quad I_n = 1 - nI_{n-1}, \quad n = 1, 2, \dots$$

$I_0 \approx 0.6321205588285577$ 。假设我们使用较少的有效数字  $I_0 \approx 0.6321$ 。

- ▶ 通过上述的迭代法求真实值，我们能观察到误差怎么变化？
- ▶ 能否通过数学来解释？

## 数值稳定性

一个算法如果输入数据有误差，而且在计算过程中舍入误差不增加，则称该算法是数值稳定的；否则称此算法为数值不稳定。

# 病态问题

---

求线性方程组的解：

$$x + \alpha y = 1$$

$$\alpha x + y = 0$$

- ▶ 当  $\alpha = 0.99$ ,  $x$  的值是什么？
- ▶ 当  $\alpha = 0.991$ ,  $x$  的值是什么？

## 病态问题

对一个数值问题如果本身输入数据有微小扰动，引起输出数据相对误差很大，即我们称该问题为病态问题。

提示：问题的病态程度是该问题固有的一种性质，与计算方法无关。

# 避免误差的危害

---

## 技巧 1: 避免相近的数字相减

我们想计算  $\sqrt{9.01} - 3$ 。若  $\sqrt{9.01} \approx 3.0016662 \approx 3.00$ ，我们得不到任何有效数字。方法如下：

$$\sqrt{9.01} - 3 = \frac{0.01}{\sqrt{9.01} + 3} \approx \frac{0.01}{6} \approx 0.00167$$

真实值：0.0016662，因此我们可以得到 3 位有效数字。

一些常用技巧：

- ▶ 当  $x_1 \approx x_2$  时， $\log(x_1) - \log(x_2) = \log(x_1/x_2)$
- ▶ 当  $x$  很大时， $\sqrt{x+1} - \sqrt{x} = \frac{1}{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}$

## 技巧 2: 避免大数吃小数

例 1: 如果你想算:  $(10^9 + 10^{-9} - 10^9)/10^{-9} = 1$

```
In [6]: (10**9 + 10**-9 - 10**9)/(10**-9)
```

```
Out[6]: 0.0
```

```
In [7]: (10**9 + 10**-9) == 10**9
```

```
Out[7]: True
```

问: 这里发生了什么问题?

例 2: 在五位十进制计算机上, 计算

$$A = 52492 + \sum_{i=1}^{1000} \delta_i, \quad 0.1 \leq \delta_i \leq 0.9$$

方法: 避免非同数量级的数字先运算 (让同数量级的数字先运算)。

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号



# 秦九韶算法

---

若我们给定  $n$  次多项式

$$p(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \cdots + a_{n-1}x + a_n, \quad a_0 \neq 0$$

求  $x^*$  处的值  $p(x^*)$ 。

**方法 1** 直接求每一项  $a_ix^{n-i}$  再相加，我们需要多少次乘法和加法？

**方法 2 (秦九韶, 南宋, 1247)** 采用

$$p(x) = (\cdots (a_0x + a_1)x + \cdots + a_{n-1})x + a_n \quad \text{即} \quad \begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_i = b_{i-1}x + a_i \end{cases}$$

我们需要多少次乘法和加法？

# 目录

---

1. 课程简介
2. 计算数学概述
3. 误差
4. 稳定性
5. 算法设计
6. Big-O 符号

# 算法复杂度的符号

---

计算复杂度是由某个（某些）计算资源被使用的次数来衡量：

- ▶ 计算  $N \times N$  的矩阵所有元素的和需要  $N^2 - 1$  次加法运算。当  $N$  很大的时候， $N^2 - 1$  和  $N^2$  没有本质区别，所以，我们使用符号  $\mathcal{O}(N^2)$  来简化。

运算复杂度是关于某个量  $N$  的一个函数  $N \rightarrow f(N)$ ，符号“ $f = \mathcal{O}(N^2)$ ”的意思是存在某个常数  $C$  使得， $\lim_{N \rightarrow \infty} \left| \frac{f(N)}{N^2} \right| \leq C$ 。

- ▶ 判断题：当  $N \gg 1$ ，
  - ▶ 若  $f(N) = 3N^3 - 3N^2 + N$ ，则  $f = \mathcal{O}(N^3)$ 。
  - ▶ 若  $f(N) = e^N$ ，则  $f = \mathcal{O}(N^2)$ 。

# 算法复杂度的符号

---

计算复杂度是由某个（某些）计算资源被使用的次数来衡量：

- ▶ 计算  $N \times N$  的矩阵所有元素的和需要  $N^2 - 1$  次加法运算。当  $N$  很大的时候， $N^2 - 1$  和  $N^2$  没有本质区别，所以，我们使用符号  $\mathcal{O}(N^2)$  来简化。

运算复杂度是关于某个量  $N$  的一个函数  $N \rightarrow f(N)$ ，符号“ $f = \mathcal{O}(N^2)$ ”的意思是存在某个常数  $C$  使得， $\lim_{N \rightarrow \infty} \left| \frac{f(N)}{N^2} \right| \leq C$ 。

- ▶ 判断题：当  $N \gg 1$ ，
  - ▶ 若  $f(N) = 3N^3 - 3N^2 + N$ ，则  $f = \mathcal{O}(N^3)$ 。  
答案：真命题
  - ▶ 若  $f(N) = e^N$ ，则  $f = \mathcal{O}(N^2)$ 。  
答案：该命题为假，如上的  $C$  并不存在

## Big-O 符号在误差分析中的应用

在泰勒展开中,

$$f(x) = \underbrace{f(0) + \frac{f'(0)}{1!}x + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n}_{P_n(x)} + \underbrace{\frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}x^{n+1}}_{R_n(x)}.$$

$n$  阶泰勒展开近似在  $x \approx 0$  时是精确的, 其中截断误差可以被写成

$$\mathcal{O}(|x|^{n+1})$$

- ▶ 意思就是存在某个常数  $C$ , 使得对于足够小的  $x \rightarrow 0$ ,

$$|f(x) - P_n(x)| \leq C|x|^{n+1}.$$

- ▶ 亦或者说存在某个常数  $C'$  使得

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{|f(x) - P_n(x)|}{|x|^{n+1}} \leq C'.$$

在使用 Big-O 符号时，其中的自变量是考虑数值比较大时的极限，还是比较小时的极限是通过问题的背景来确定的。

练习：对于函数  $f(x) = \sin(x)$  关于  $x \approx 0^+$  的泰勒展开，如下哪些表达式是对的？

A  $\sin(x) = x + \mathcal{O}(x^3)$

B  $\sin(x) = x + \mathcal{O}(x^4)$

C  $\sin(x) = x - \frac{x^3}{6} + \mathcal{O}(x^4)$

D  $\sin(x) = x - \frac{x^3}{6} + \mathcal{O}(x^5)$

在使用 Big-O 符号时，其中的自变量是考虑数值比较大时的极限，还是比较小时的极限是通过问题的背景来确定的。

练习：对于函数  $f(x) = \sin(x)$  关于  $x \approx 0^+$  的泰勒展开，如下哪些表达式是对的？

A  $\sin(x) = x + \mathcal{O}(x^3)$

B  $\sin(x) = x + \mathcal{O}(x^4)$

C  $\sin(x) = x - \frac{x^3}{6} + \mathcal{O}(x^4)$

D  $\sin(x) = x - \frac{x^3}{6} + \mathcal{O}(x^5)$

答案是 ACD。其中 C 是正确的，但是对于误差的估计的确没有 D 选项来得精确。

# 总结

---

- ▶ 了解计算数学的范围以及其需要解决的问题
- ▶ 了解误差、有效数字等基本概念
- ▶ 了解数值稳定性的重要性、病态问题等
- ▶ 了解秦九韶算法（计算数学的历史至少可以追溯到南宋）
- ▶ 回顾泰勒展开、Big-O 符号的运算。（后续的课程内容将频繁使用相应公式和概念）