

清华大学 大学数学实验

# 大学数学实验

## Mathematical Experiments



小结：科学计算中的基本概念

清华大学数学科学系 谢金星  
 办公室：理科楼1202# 电话：62787812  
 E-mail: jxie@math.tsinghua.edu.cn  
 http://faculty.math.tsinghua.edu.cn/~jxie

1 2 3

清华大学 大学数学实验

## A Joke

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sin x}{n} = ?$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\cancel{\sin} x}{\cancel{n}} = \text{six} = 6$$

1 2 3

清华大学 大学数学实验

## Another Joke

After explaining to a student through various lessons and examples that:

$$\lim_{x \rightarrow 8} \frac{1}{x-8} = \infty$$

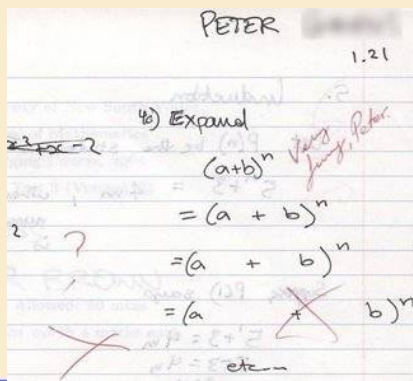
I tried to check if she really understood that, so I gave her a different example. This was the result:

$$\lim_{x \rightarrow 5} \frac{1}{x-5} = \infty$$

1 2 3

清华大学 大学数学实验


## Another Joke



1 2 3

清华大学 大学数学实验

## Another Joke



1 2 3

清华大学 大学数学实验

## 科学计算研究的核心问题

算法的构造  
 算法的分析

了解、理解、选择、使用  
 分析、改进、创造、创新

构造算法的基本手段: 近似

研究算法的核心问题: 近似对计算结果的影响

1 2 3

科学计算中的基本概念

- 收敛性 (or 复杂度)
  - 误差估计和分析
  - 收敛速度
- 病态性
- 稳定性

研究的出发点: 误差 (error) !!

误差的基本类型

- 计算地球的表面积:  $A=4\pi r^2$ 
  - 模型误差**: 地球被看成是一个球
    - 地球的简单理想模型
  - 测量误差**: 测量仪器误差
    - 地球的半径要经过测量和计算得到
  - 截断误差 (方法误差)**:  $\pi$  是无理数, 取为 3.1415
    - 更典型的如: Taylor 级数展开, 取前有限项
  - 舍入误差 (计算误差)**: 浮点数的计算
    - $\pi$  在计算中按“四舍五入”取为 3.1416 (计算机中的二进制数也无法精确表示 3.1416)

近似数与误差

真值 (精确数) $x$	1/3
近似值 (近似数) $x^*$	0.33
绝对误差 $e = x - x^*$ (或 $x^* - x$ )	0.0033...
相对误差 $e_r = e / x$	0.0099...
$\approx e / x^*$ (实际采用)	0.0101...
绝对误差限 (界) $\epsilon:  e  \leq \epsilon$	0.0034
相对误差限 (界) $\epsilon_r:  e_r  \leq \epsilon_r$	0.01 (0.011)

误差与有效数字

例:  $\pi = 3.1415926535 897932 \dots$ ;  $\pi^* = 3.1415$

问:  $\pi^*$  有几位有效数字?

解:  $\because |\pi^* - \pi| < 0.5 \times 10^{-3}$

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

● 若近似值  $x^*$  满足  $|x - x^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-n}$ , 则称  $x^*$  准确到小数点后第  $n$  位, 并把从第一个非零数字到这一位的所有数字均称为有效数字.

误差与有效数字

● 有效数字的另一等价定义

数  $x^*$  总可以写成如下形式

$$x^* = \pm 0.a_1 a_2 \dots a_n \dots \times 10^m.$$

其中  $m$  是整数,  $a_i$  是 0 到 9 中的一个数字,  $a_1 \neq 0$ .

$x^*$  作为  $x$  的近似值, 具有  $n$  位有效数字当且仅当

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

由此可见, 近似值的有效数字越多, 其绝对误差越小.

误差与有效数字

例 为了使  $x = \sqrt{2}$  的近似值的绝对误差不大于  $10^{-5}$ , 问应取几位有效数字?

解 由于  $\sqrt{2} = 1.414\dots$ , 则近似值  $x^*$  可写为

$$x^* = 0.a_1 a_2 \dots a_n \times 10^1, \quad a_1 = 1 \neq 0.$$

令  $|\sqrt{2} - x^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{1-n} \leq 10^{-5}$

故取  $n=6$ , 即取 6 位有效数字. 此时  $x^* = 1.41421$ .

有效数字与相对误差限

有效数字  $\Rightarrow$  相对误差限

已知  $x^* = \pm 0.a_1a_2\dots a_n \times 10^m$  有  $n$  位有效数字, 则其相对误差限为

$$\varepsilon_r = \left| \frac{\varepsilon}{x^*} \right| = \frac{0.5 \times 10^{m-n}}{0.a_1a_2\dots a_n \times 10^m} = \frac{10^{-n}}{2 \times 0.a_1\dots} \leq \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1}$$

与绝对误差不同,  
相对误差限与  $m$  无关!

有效数字与相对误差限

相对误差限  $\Rightarrow$  有效数字

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

则

$$|x - x^*| \leq \varepsilon_r \cdot |x^*| \leq \frac{10^{-n+1}}{2(a_1+1)} \times 0.a_1a_2\dots \times 10^m$$

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

可见  $x^*$  至少有  $n$  位有效数字.

误差传播

如  $|\sqrt{2} - 1.414| \leq 0.5 \times 10^{-3}$ ,  
 $|\sqrt{5} - 2.236| \leq 0.5 \times 10^{-3}$ ,

问  $|\sqrt{5} \times \sqrt{2} - 2.236 \times 1.414| \leq ?$

$$\left| \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{5}} - \frac{1.414}{2.236} \right| \leq ?$$

有没有一般规律?

误差传播

计算  $A = f(x_1, x_2)$ . 如果  $x_1, x_2$  的近似值为  $x_1^*, x_2^*$ , 则  $A$  的近似值为  $A^* = f(x_1^*, x_2^*)$ , 用多元函数微分近似公式可以得到

$$e(A^*) = A - A^* = f(x_1, x_2) - f(x_1^*, x_2^*)$$

$$\approx \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*)}{\partial x_1} (x_1 - x_1^*) + \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*)}{\partial x_2} (x_2 - x_2^*)$$

$$= \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*)}{\partial x_1} e(x_1^*) + \frac{\partial f(x_1^*, x_2^*)}{\partial x_2} e(x_2^*)$$

绝对误差  $e$  可近似看成微分运算!

误差传播

例 设  $y = x^n$ , 求  $y$  的相对误差与  $x$  的相对误差之间的关系.

解  $e(y) = e(x^n) = nx^{n-1}e(x)$

$$e_r(y) = \frac{e(y)}{y} = \frac{nx^{n-1}e(x)}{x^n} = n \frac{e(x)}{x} = ne_r(x)$$

所以  $x^n$  的相对误差是  $x$  的相对误差的  $n$  倍.  
 $x^2$  的相对误差是  $x$  的相对误差的 2 倍,  
 $\sqrt{x}$  的相对误差是  $x$  的相对误差的 1/2 倍.

误差传播

四则运算

$$|e(x_1 \pm x_2)| \leq |e(x_1)| + |e(x_2)|$$

$$|e_r(x_1 x_2)| \leq |e_r(x_1)| + |e_r(x_2)|$$

$$e_r\left(\frac{x_1}{x_2}\right) \leq |e_r(x_1)| + |e_r(x_2)|$$

清华大学 大学数学实验

### 算法（程序）设计的注意事项

**例：近似数的运算  $1.2 - 1.1 = 0.1$  结果存在有效数字吗？**  
 NO, 因为  $(1.15, 1.25) - (1.05, 1.15) \in (0, 0.2)$  **区间数学**

➤ 1. 避免两个相近的数相减

如果  $x, y$  的近似值分别为  $x^*, y^*$ , 则  $z^* = x^* - y^*$  是  $z = x - y$  的近似值. 此时, 相对误差满足估计式

$$|e_r(z^*)| = \left| \frac{e(x^* - y^*)}{x^* - y^*} \right|,$$

可见, 当  $x^*$  与  $y^*$  很接近时,  $z^*$  的相对误差有可能很大.

清华大学 大学数学实验

### 算法（程序）设计的注意事项

● 例如 当  $x_1 \approx x_2$  时,  $\log x_1 - \log x_2 = \log \frac{x_1}{x_2}$

当  $x \approx 0$  时,  $1 - \cos x = 2 \sin^2 \frac{x}{2}$

当  $x \gg 1$  时,  $\sqrt{x+1} - \sqrt{x} = \frac{1}{\sqrt{x+1} + \sqrt{x}}$

● 例 求方程  $x^2 - 64x + 1 = 0$  的两个根 ( $\sqrt{1023} \approx 31.984$ )

**解** 由求根公式有  $x_1 = 32 + \sqrt{1023} \approx 63.984$   
 若由  $x_2 = 32 - \sqrt{1023} \approx 0.016$ , 仅有两位有效数字,  
 但若采用  $x_2 = 1/x_1 \approx 0.01563$ , 则有四位有效数字.

清华大学 大学数学实验

### 算法（程序）设计的注意事项

**例：近似数的运算  $1.2 + 10^{20} = ?$**

➤ 2. 防止大数“吃掉”小数

● 因为计算机上只能采用有限位数计算, 若参加运算的数量级差很大, 在它们的加、减运算中, 绝对值很小的数往往被绝对值较大的数“吃掉”, 造成计算结果失真.

● 在求和或差的过程中应采用由小到大的运算过程.

清华大学 大学数学实验

### 算法（程序）设计的注意事项

**例：近似数的运算  $1.2 / 10^{-200} = ?$**

➤ 3. 绝对值太小的数不宜作除数

由于除数很小, 将导致商很大, 有可能出现“溢出”现象. 另外, 设  $x, y$  的近似值分别为  $x^*, y^*$ , 则  $z^* = x^* / y^*$  是  $z = x / y$  的近似值. 此时,

$$|e(z)| = \left| \frac{ye(x) - xe(y)}{y^2} \right| \leq \frac{|y|e(x) + |x|e(y)}{y^2}$$

清华大学 大学数学实验

### 算法（程序）设计的注意事项

**例** 用Cramer法则求  $n$  阶线性方程组  $Ax = b$  的解, 用  $n$  阶行列式定义来计算, 乘法运算次数  $> (n+1)n!$   
 当  $n=25$  时, 在每秒百亿次乘除运算计算机上求解时间为

$$\frac{26!}{10^{10} \times 3600 \times 24 \times 365} \approx 13 \text{ (亿年)}$$

➤ 4. 注意简化计算程序, 减少计算次数

● 首先, 若算法计算量太大, 实际计算无法完成  
 ● 其次, 即使是可行算法, 则计算量越大积累的误差也越大. 因此, 算法的计算量越小越好.

清华大学 大学数学实验

### 数的表示与进制

**以0.33为例**

10进制	2进制	十进制	取整位数
$3 \times 10^{-1}$	$0 \times 2^{-1}$	$0.33 \times 2 = 0.66$	取整数位0
$+3 \times 10^{-2}$	$+1 \times 2^{-2}$	$0.66 \times 2 = 1.32$	取整数位1
	$+0 \times 2^{-3}$	$0.32 \times 2 = 0.64$	取整数位0
	$+1 \times 2^{-4}$	$0.64 \times 2 = 1.28$	取整数位1
	$+0 \times 2^{-5}$	$0.28 \times 2 = 0.56$	取整数位0
	$+1 \times 2^{-6}$	$0.56 \times 2 = 1.12$	取整数位1
	$+ \dots$	$\dots$	无法有限位精确表示!

**浮点数：**是属于有理数中某特定子集的数的数字表示  
 在计算机中用以近似表示任意某个实数

浮点数 (有效数字)

符号 尾数 阶码

一般非零  $\beta$  进制数 ( $d_1 \neq 0$ )  $\pm .d_1 d_2 \cdots d_t \times \beta^e$  ( $L \leq e \leq U$ )

(非零)浮点数的  $x$  范围  $m \leq |x| \leq M$

$m = \beta^{L-1}, M = \beta^U \sum_{i=1}^t (\beta - 1) \beta^{-i} = \beta^U (1 - \beta^{-t})$

只有限位表示, 能够精确表达的数总是有限的!

尾数决定表示精度 (有效数字), 阶码决定表示范围!

浮点数

•  $\beta=2, t=4, L=-3, U=3$ , 则(正)浮点数的集合  $X$  为

$m = 2^{L-1} = 1/16, M = 2^U (1 - 2^{-t}) = 8(1 - 1/16) = 7.5$

特点: 分布不均匀, 各处的绝对误差 (限) 不相同  
但各处的相对误差 (限) 基本相同

浮点数

•  $\beta=2, t=6, L=-3, U=4$ , 这时采用对数坐标, 则正浮点数的集合  $X$  为

特点: 分布仍不均匀, 对均匀程度有很大改善

浮点数

符号 尾数 阶码

一般非零  $\beta$  进制数 ( $d_1 \neq 0$ )  $\pm .d_1 d_2 \cdots d_t \times \beta^e$  ( $L \leq e \leq U$ )

(非零)浮点数  $x$   $m \leq |x| \leq M$

$m = \beta^{L-1}, M = \beta^U \sum_{i=1}^t (\beta - 1) \beta^{-i} = \beta^U (1 - \beta^{-t})$

IEEE-754(-1985)标准: 2进制(Float)  $\pm (1+f) \cdot 2^e, 0 \leq f < 1$

符号 尾数  $f$  阶码  $E$  位移 (Bias) (阶码全0/全1保留)

single	1	23	8	127	$-126 \leq e \leq 127$
double	1	52	11	1023	$-1022 \leq e \leq 1023$

IEEE754: 几个特殊数据的存储规则

正/负0: 最高位为0/1, 其它的数据位是0;

正/负无穷: 符号位为0/1, 阶码位全为1, 有效数字 (尾数) 全为0;

NaN: Not-a-Number

非法的浮点数, 阶码位全为1, 有效数字不全为0;  
(如: 无穷除以无穷时的结果)

非规格化数: 阶码为0 (即移码-127), 尾数没有隐含位 (1), 扩大数的表示范围 (但精度降低)

这样IEEE-754有5种类型浮点数据, 如下表 (single)

Sign	$E$ ( $e=E-127$ )	$f$	意义
0/1	0	0	$\pm 0$
0/1	0	非0	非规格化数
0/1	1~254	任意	规格化数
0/1	255	0	$\pm$ 无穷大
0/1	255	非0	NaN



清华大学 大学数学实验

**例: 把100.25转换成协处理器中的浮点数**

进制转换:  $(100.25)_{10} = (1100100.01)_2$   
 规格化:  
 $(1100100.01)_2 = 1.10010001 \times 2^6$   
 $= 1.10010001 \times 2^{(110)}_2$   
 计算阶码:  
 $110 + 01111111 = 10000101$   
 数值的符号位为: 0,  
 阶码为: 10000101,  
 尾数为: 1001 0001 0000 0000 0000 000  
 结果(single):  
**0 10000101 100100010000000000000000**

1 2 3

清华大学 大学数学实验

**Matlab中的浮点数: 遵循IEEE754标准**  
 缺省为双精度 (double, 64 bits, i.e., 8 Bytes)

realmin:  $2.2251e-308$ , 即  $2^{(-1022)}$   
 realmin('single'):  $1.1755e-38$ , 即  $2^{(-126)}$   
 realmax:  $1.7977e+308$ , 即  $(2-\text{eps}) \times 2^{1023}$   
 realmax('single'):  $3.4028e+38$ , 即  $(2-\text{eps}(\text{'single'})) \times 2^{127}$   
 eps 或 eps(1) 或 eps('double'):  $2.2204e-16$ , 即  $2^{(-52)}$   
 eps('single') 或 eps(single(1)):  $1.1921e-07$ , 即  $2^{(-23)}$   
 绝对误差各不相同, 如:  $\text{eps}(0) = 2^{(-1074)} = 4.9407e-324$   
 舍入误差相对误差限  $\text{eps}/2$  (相邻两数相对差不超过eps)

1 2 3

清华大学 大学数学实验

**Matlab中的整数**  
 (缺省为 32 bits)

类型: 'int8', 'uint8', 'int16', 'uint16',  
 'int32', 'uint32', 'int64', 'uint64'

intmax 或 intmax('int32'):  $2147483647$ , 即  $2^{31}-1$   
 intmin 或 intmin('int32'):  $-2147483648$ , 即  $-2^{31}$   
 intmax('int64'):  $9223372036854775807$ , 即  $2^{63}-1$   
 intmax('uint64'):  $18446744073709551615$ , 即  $2^{64}-1$   
 intmin('uint8'), ..., intmin('int64'): 0  
 其他相关函数: round, floor, ceil, fix; int, uint8, ...

1 2 3

清华大学 大学数学实验

**浮点数运算—— example (MATLAB)**

```
format long
x = 4/3 - 1
y = 3*x
z = 1 - y
```

**Results**

```
x =
    0.333333333333333
y =
    1.000000000000000
z =
    2.220446049250313e-016
```

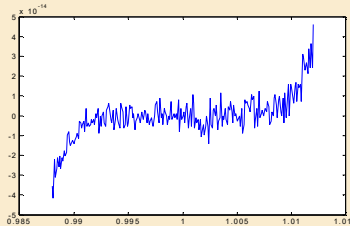
1 2 3

清华大学 大学数学实验

**浮点数运算—— example (MATLAB)**

```
x=0.988:.0001:1.012;
y=x.^7-7*x.^6+21*x.^5-35*x.^4+35*x.^3-21*x.^2+7*x-1;
plot(x,y)
```

**Results**



1 2 3

清华大学 大学数学实验

**浮点数运算—— example (MATLAB)**

浮点数计算满足  
 (加法, 乘法) 交换率? 结合律? 分配律?

**Results**

NO !!

1 2 3

大学数学实验

## 复杂度—行列式, an example

- 回忆: 2阶问题, 3阶问题
- 考虑一般矩阵的行列式定义

$$\det(A) = \sum_{(i_1, i_2, \dots, i_n) \in \pi} (-1)^{\tau} a_{i_1} a_{i_2} \dots a_{i_n}$$

- 按定义计算, 需要的乘法次数

$$(n-1) n!$$

1 2 3

大学数学实验

## 复杂度

- 指数型算法**
  - 算法计算量是问题规模的指数函数
  - 只能处理规模很小的问题
- 多项式型算法**
  - 算法计算量是问题规模的多项式函数
  - 可以处理规模较大的问题

1 2 3

大学数学实验

## 复杂度— examples

Descriptor	Data Set Size in Bytes	Storage Mode
Tiny	$10^2$	Piece of Paper
Small	$10^4$	A Few Pieces of Paper
Medium	$10^6$	A Floppy Disk
Large	$10^8$	Hard Disk
Huge	$10^{10}$	Multiple Hard Disks
Massive	$10^{12}$	Robotic Magnetic Tape
		Storage Silos
Super-massive	$10^{15}$	Distributed Data Archives

The Huber-Wegman Taxonomy of Data Set Sizes

1 2 3

大学数学实验

## 复杂度— examples

### Algorithmic Complexity

$O(n^{1/2})$	Plot a Scatter-plot
$O(n)$	Calculate Means, Variances, Kernel Density Estimates
$O(n \log(n))$	Calculate Fast Fourier Transforms
$O(nc)$	Calculate Singular Value Decomposition of an $r \times c$ Matrix; Solve a Multiple Linear Regression
$O(n^2)$	Solve most Clustering Algorithms
$O(a^n)$	Detect Multivariate Outliers

1 2 3

大学数学实验

## Complexity

Number of Operations for Algorithms of Various Computational Complexities and Various Data Set Sizes

$n$	$n^{1/2}$	$n$	$n \log(n)$	$n^2$	$n^3$
tiny	10	$10^2$	$2 \times 10^2$	$10^3$	$10^4$
small	$10^2$	$10^4$	$4 \times 10^4$	$10^6$	$10^8$
medium	$10^3$	$10^6$	$6 \times 10^6$	$10^9$	$10^{12}$
large	$10^4$	$10^8$	$8 \times 10^8$	$10^{12}$	$10^{16}$
huge	$10^5$	$10^{10}$	$10^{11}$	$10^{15}$	$10^{20}$

1 2 3

大学数学实验

## Complexity

Computational Feasibility on a Pentium PC  
10 megaflop performance assumed

$n$	$n^{1/2}$	$n$	$n \log(n)$	$n^2$	$n^3$
tiny	$10^3$ seconds	$10^5$ seconds	$2 \times 10^5$ seconds	.0001 seconds	.001 seconds
small	$10^4$ seconds	.001 seconds	.004 seconds	.1 seconds	10 seconds
medium	.0001 seconds	.1 seconds	.6 seconds	1.67 minutes	1.16 days
large	.001 seconds	10 seconds	1.3 minutes	1.16 days	31.7 years
huge	.01 seconds	16.7 minutes	2.78 hours	3.17 years	317,000 years

1 2 3

Complexity

Computational Feasibility on a Silicon Graphics Onyx Workstation  
300 megaflop performance assumed

$n$	$n^{1/2}$	$n$	$n \log(n)$	$n^{3/2}$	$n^2$
tiny	$3.3 \times 10^{-8}$ seconds	$3.3 \times 10^{-7}$ seconds	$6.7 \times 10^{-7}$ seconds	$3.3 \times 10^{-6}$ seconds	$3.3 \times 10^{-5}$ seconds
small	$3.3 \times 10^{-7}$ seconds	$3.3 \times 10^{-5}$ seconds	$1.3 \times 10^{-4}$ seconds	$3.3 \times 10^{-3}$ seconds	.33 seconds
medium	$3.3 \times 10^{-6}$ seconds	$3.3 \times 10^{-3}$ seconds	.02 seconds	3.3 seconds	55 minutes
large	$3.3 \times 10^{-5}$ seconds	.33 seconds	2.7 seconds	55 minutes	1.04 years
huge	$3.3 \times 10^{-4}$ seconds	33 seconds	5.5 minutes	38.2 days	10,464 years

复杂度

----对于直接方法的度量标准

- $Ax=b$  的 Gauss 消去法
- 线性规划问题的 Simplex 方法
- 组合优化的问题和方法

例：多项式计算

$$f(x) = ax^5 + bx^4 + cx^3 + dx^2 + ex + f$$

$$f(x) = (((((ax + b)x + c)x + d)x + e)x + f$$

收敛性

----刻划算法的另外一个重要概念

- 误差

$$\varepsilon_n = \|x_n - x^*\|$$

- 收敛性

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varepsilon_n = 0.$$

拉格朗日插值多项式的不收敛性

$n \uparrow \Rightarrow L_n(x) ? \Rightarrow |R_n(x)| \downarrow ?$

Example  $g(x) = \frac{1}{1+x^2}, -5 \leq x \leq 5$

Runge现象

$\lim_{n \rightarrow \infty} L_n(x) = g(x), -3.63 \leq x \leq 3.63$

梯形公式和辛普森公式的收敛性

若对  $I$  某个数值积分  $I_n$  有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{I - I_n}{h^p} = c \text{ (非零常数)}$$

则称  $I_n$  是  $p$  阶收敛的。

⇒ 梯形公式 2 阶收敛，辛普森公式 4 阶收敛。

线性方程组迭代法的收敛性

一般迭代形式  $x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + f$

迭代  $k$  次得到  $x^{(k)} - x^* = B^k(x^{(0)} - x^*)$

序列收敛  $x^{(k)} \rightarrow x^* (k \rightarrow \infty)$  的充要条件

$B^k \rightarrow 0 (k \rightarrow \infty) \Leftrightarrow B$  的所有特征根 (取模) 小于 1

$B$  的谱半径  $\rho(B) = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i|$

$\lambda_i (i=1, \dots, n)$  是  $B$  的特征根

$\rho(B) < 1$



清华大学 大学数学实验

### 微分方程初值问题 算法的收敛性 与收敛速度

一个算法的  
局部截断误差为  $O(h^{p+1})$   
该算法具有  $p$  阶精度

	局部截断误差	精度
向前欧拉公式	$O(h^2)$	1阶
向后欧拉公式	$O(h^2)$	1阶
梯形公式	$O(h^3)$	2阶
改进欧拉公式	$O(h^3)$	2阶
经典龙格-库塔公式	$O(h^5)$	4阶

④ ① ② ③

清华大学 大学数学实验

### 病态性

-----刻划模型的概念

- 考虑如下的问题  

$$f(x) = (x-1)(x-2)\dots(x-20)$$
 显然方程  $f(x)=0$  的解是  
 1 2 3 4 ..... 19 20  
 请问: 如下方程的解是什么?  

$$f_\varepsilon(x) = f(x) + \varepsilon x^{18} = 0$$

④ ① ② ③

清华大学 大学数学实验

### Matlab program

```

p=poly(1:20);
cp=zeros(1,21);
cp(3)=1.0e-5;
re=roots(p+cp)
plot(re,'b*');
hold on
plot(1:20,0,'r*');
hold off
    
```

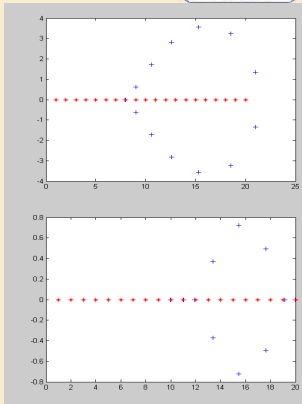
④ ① ② ③

清华大学 大学数学实验

$\varepsilon=10e-5$

$\varepsilon=10e-8$

较小的根不敏感  
较大的根较敏感  
**病态!!**

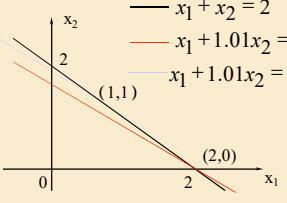


④ ① ② ③

清华大学 大学数学实验

### 病态的线性方程组

—  $x_1 + x_2 = 2$   
 —  $x_1 + 1.01x_2 = 2$   
 —  $x_1 + 1.01x_2 = 2.01$



$$A x = b$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1.01 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$x = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$

$b = \begin{bmatrix} 2 \\ 2.01 \end{bmatrix}$

$x = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$   $x$ 对 $b$ 的扰动敏感

$Ax=b$ , 如果解  $x$  对  $b$  或  $A$  的扰动敏感, 就称方程组是病态的, 也称系数矩阵  $A$  是病态的。

④ ① ② ③

清华大学 大学数学实验

### 稳定性

-----刻划算法的关键概念

- 考虑如下的序列  

$$E_n = \int_0^1 x^n e^x dx, \quad n = 1, 2, \dots$$
- 可以证明  

$$E_n = e - nE_{n-1}$$

$$0 < E_n < e/(n+1)$$

④ ① ② ③

两个算法  
----有什么差别，哪个可以用??

**Algorithm 1**

$$E_1 = 1$$

$$E_n = e - nE_{n-1}$$

$$n = 2, 3, \dots$$

**Algorithm 2**

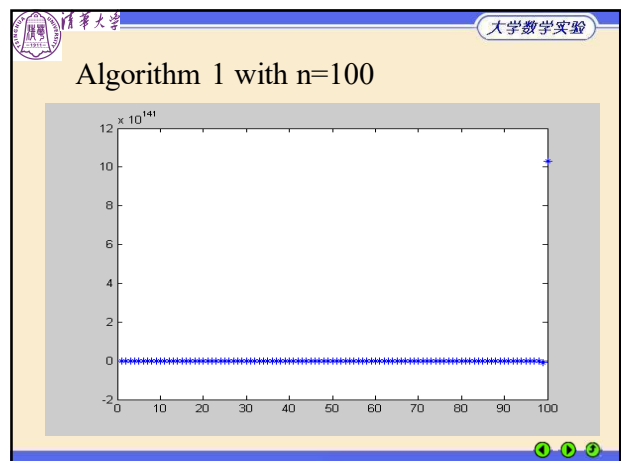
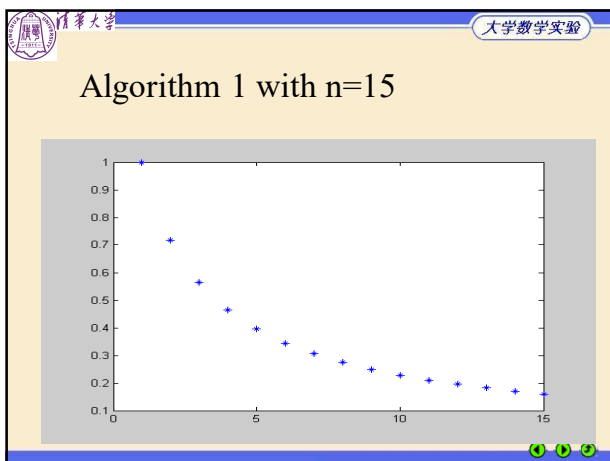
$$E_N = 0,$$

$$E_{n-1} = (e - E_n) / n$$

$$n = N, N-1, \dots, 1$$

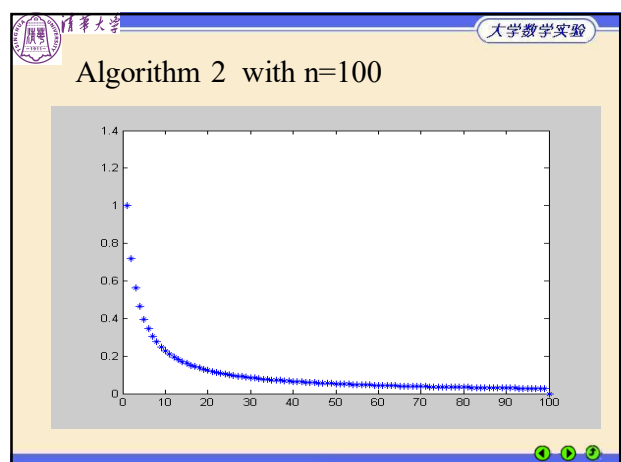
Program of Algorithm 1

```
clear
ep(1)=1
for n=2:100
    ep(n)=exp(1.0)-n*ep(n-1)
end
plot(ep,'b*');
```



Program of Algorithm 2

```
clear
ep(100)=0
for n=100:-1:2
    ep(n-1)=(exp(1.0)-ep(n))/n;
end
plot(ep,'b*');
```



科学结论的取得，不能仅依靠感觉

- 简单的计算发现，可以使用的算法是--

**Algorithm 2!**

- 计算中误差并不可怕，重要的是误差在算法中的传播。
- 稳定----算法中产生的任何误差，对后续计算的影响是衰减或可以控制的。
- 不稳定的算法 = 不能用的垃圾!

微分方程初值问题数值算法的稳定性

**稳定性** 计算中舍入误差不会随步数的增加无限增大

$y_n$  的误差  $\varepsilon_n$   $|\varepsilon_{n+k}| \leq |\varepsilon_n|, k=1,2,\Delta$  **算法稳定**

$y' = f(x, y)$   $y' = f(x^*, y^*) + f_x(x^*, y^*)(x - x^*) + f_y(x^*, y^*)(y - y^*)$

$y' = -\lambda y, \lambda > 0$   $y = ce^{-\lambda x}$   **$\lambda > 0 \rightarrow$  微分方程稳定**

(特征根  $-\lambda$ )

**向前欧拉公式**  $y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n) = (1 - h\lambda)y_n$   $\varepsilon_{n+1} = (1 - h\lambda)\varepsilon_n$

$|\varepsilon_{n+k}| \leq |\varepsilon_n|$   $|1 - h\lambda| \leq 1$   $h \leq 2/\lambda$

**向后欧拉公式**  $y_{n+1} = y_n - h\lambda y_{n+1}$   $\varepsilon_{n+1} = \frac{1}{1 + h\lambda}\varepsilon_n$   **$h$  任意**

**经典龙格-库塔公式**  $h \leq 2.785/\lambda$

思考与练习

- 二次代数方程的求根，下面公式何时更好?

$$\frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \quad \frac{2c}{-b \mp \sqrt{b^2 - 4ac}}$$

- $\sin(x)$  用下面公式计算，如何控制精度?

$$\sin(x) = x - x^3/3! + x^5/5! - x^7/7! + \dots$$

- $\exp(x)$ :  $x < 0$  时，用下面公式计算好不好?

$$e^x = 1 + x + x^2/2! + x^3/3! + x^4/4! + \dots$$

附：一道习题的求解

微分方程数值解 小船过河

**a) 建模**

假设小船始终向对岸目标前进:

如右图, 由于河水的流动,

所以小船实际走的是一条曲线

小船开始坐标为  $A(0, d)$ , 终点坐标为  $B(0, 0)$ .

小船行至点  $P(x, y)$ , 记向量  $BP$  与  $x$  正方向的夹角为  $\alpha$ .

小船  $x$  方向的速度为  $dx/dt$ ,  $y$  方向的速度为  $dy/dt$

小船过河

$$\frac{dx}{dt} = v_1 - v_2 \cos \alpha$$

$$\frac{dy}{dt} = -v_2 \sin \alpha$$

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = v_1 - v_2 x / \sqrt{x^2 + y^2} \\ \frac{dy}{dt} = -v_2 y / \sqrt{x^2 + y^2} \end{cases}$$

初始条件:  $x(0) = 0, y(0) = d$

小船轨迹

$$\frac{dx}{dy} = -\frac{v_1 \sqrt{x^2 + y^2} - v_2 x}{v_2 y} = -\frac{v_1}{v_2} \sqrt{\left(\frac{x}{y}\right)^2 + 1} + \frac{x}{y}$$

初始条件:  $x = 0, y = d$

令  $x/y = u$ , 则  $y \frac{du}{dy} = -k \sqrt{1+u^2}, k = \frac{v_1}{v_2}, y = d, u = 0$

解为  $\sqrt{1+u^2} = d^k y^{-k} - u$

将  $u = x/y$  代入得解析解:

$$x = \frac{d}{2} \left[ \left( \frac{y}{d} \right)^{1-k} - \left( \frac{y}{d} \right)^{1+k} \right], k = \frac{v_1}{v_2}$$

b) 求解

令  $x_1 = x, x_2 = y, x = (x_1, x_2)^T$ ,

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} v_1 - v_2 \frac{x_1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ -v_2 \frac{x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \end{bmatrix}, x(0) = (0, d)^T$$

$d = 100$ (米),  $v_1 = 1, v_2 = 2$ (米/秒), 在  $[0, T]$  内求数值解

问题: 在MATLAB中  $T = ?$  (如用ode45求解)

当  $T$  大于小船由A点到达B点所需时间时, 出现“异常”

当  $y$  由正变负时,  $dy/dt$  由负变正, 引起的“震荡”.

解决方法1) 进入B(0,0)的小邻域后立即终止程序

令  $x_1 = x, x_2 = y, x = (x_1, x_2)^T$ , 则 (1) - (4) 可表示为:

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} v_1 - v_2 \frac{x_1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \\ -v_2 \frac{x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2}} \end{bmatrix} \quad (7)$$

$$x(0) = (0, d)^T \quad (8)$$

```
function xdot=chuan(t,x)
v1=1; v2=2;
xdot=[v1-v2*x(1)/sqrt(x(1)^2+x(2)^2);
      -v2*x(2)/sqrt(x(1)^2+x(2)^2)];
```

```
d=100; ts=0:0.1:50; x0=[0,d]; [t,x]=ode45('chuan',ts,x0);
n=length(x); T=50; t=ts;
while min(abs(x(n,1)),abs(x(n,2)))>0.0005
    T=T+0.1; t1=[T-0.1,T]; x1=x(n,:);
    [t2,x2]=ode45('chuan',t1,x1); n1=length(t2);
    n=n+1; x=[x;x2(n1,:)]; t=[t;t2];
end
n1=length(t);
[t(1:10),x(1:10,:)],[t((n1-10):n1),x((n1-10):n1,:)], T
pause
plot(t,x), grid,xlabel('t'),ylabel('x1, x2'),
gtext('x1(t)'), gtext('x2(t)'),
pause
plot(x(:,1),x(:,2)), grid, xlabel('x1'), ylabel('x2')
pause
v1=1; v2=2; k=v1/v2;
x1=d/2*((x(:,2)/d).^(1-k)-(x(:,2)/d).^(1+k));
[x(1:10,:),x1(1:10)],
[x((n1-10):n1,:),x1((n1-10):n1)],
```

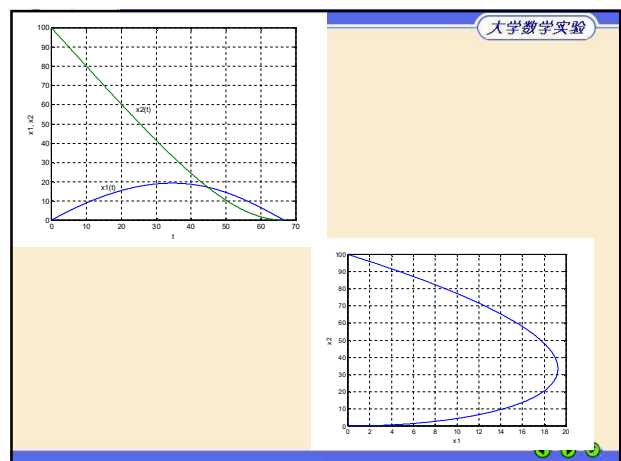
t	x	y
0	0	100.0000
0.1000	0.0999	99.8000
0.2000	0.1996	99.6000
0.3000	0.2991	99.4000
0.4000	0.3984	99.2000
0.5000	0.4975	99.0000
0.6000	0.5964	98.8000
0.7000	0.6951	98.6000
0.8000	0.7936	98.4000
0.9000	0.8919	98.2000

t	x	y
65.6000	1.0660	0.0455
65.7000	0.9661	0.0374
65.8000	0.8663	0.0300
65.9000	0.7664	0.0235
66.0000	0.6665	0.0178
66.1000	0.5665	0.0128
66.2000	0.4666	0.0087
66.3000	0.3666	0.0054
66.4000	0.2666	0.0028
66.5000	0.1666	0.0011
66.6000	0.0666	0.0002

MATLAB 5.3.1ink

xiaochuan.m



解决方法2) 使 $y$  由正变负时,  $dy/dt$ 不变号

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = v_1 - v_2 x / \sqrt{x^2 + y^2} \\ \frac{dy}{dt} = -v_2 y / \sqrt{x^2 + y^2} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{dx}{dt} = v_1 - v_2 x / \sqrt{x^2 + y^2} \\ \frac{dy}{dt} = -v_2 |y| / \sqrt{x^2 + y^2} \end{cases}$$

解决方法3) 改变变量 $t$ ,  $y$ 的地位:  $y$ 从 $d$ 到0

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = v_1 - v_2 x / \sqrt{x^2 + y^2} \\ \frac{dy}{dt} = -v_2 y / \sqrt{x^2 + y^2} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{dx}{dy} = \frac{v_1 - v_2 x / \sqrt{x^2 + y^2}}{-v_2 y / \sqrt{x^2 + y^2}} \\ \frac{dt}{dy} = \frac{1}{-v_2 y / \sqrt{x^2 + y^2}} \end{cases}$$

解决方法 4)

运动观点 (细节略去):

以河水为参照系, 目标点以水速运动  
变成与书上例题 (缉私问题) 类似处理

$$T = \frac{v_2 d}{v_2^2 - v_1^2}$$

c) 计算结果

当 $v_2 = 2, v_1 = 0, 0.5, 1.5, 2(m/s)$ 时, 同理可计算  
结果:  $v_1 = 0$ 时,  $T = 50$ 秒  
 $v_1 = 0.5$ 时,  $T = 53.4$ 秒  
 $v_1 = 1.5$ 时,  $T = 113.4$ 秒  
 $v_1 = 2$ 时,  $T = 242.5$ 秒, 且小船不能到达  $B$  点

$v_1$ (米/秒)	0	0.5	1	1.5	2	$T = \frac{v_2 d}{v_2^2 - v_1^2}$
$T$ (秒)	50	53.4	66.7	113.4	$\infty$	

(无法到达B点)

思考: 如何尽快达到目的地? (变分法!)

谢 谢!

孔子曰:

“学而不思则罔, 思而不学则殆。”

----- 与同学们共勉!