



数值计算方法

主讲：纪庆革副教授

中山大学数据科学与计算机学院

E-Mail: 1024180018@qq.com



前期课程:

高等数学

高等代数

计算机应用基础

Matlab, C, C++等



绪 论

- ❖ 计算方法（数值分析）的研究对象
- ❖ 计算方法（数值分析）的特点
- ❖ 学习的目的、要求
- ❖ 浮点数》》
- ❖ 误差
- ❖ 误差传播
- ❖ 设计算法的注意事项
- ❖ 例子

计算方法的研究对象

实际问题



数学模型



数值方法



程序设计



上机计算

具体科学、工程问题的解决

介绍最常用数学模型的最基本数值计算方法
(随着计算机的飞速发展, 数值计算方法已深入到计算物理、计算力学、计算化学、计算生物学、计算经济学等各个领域)

研究并解决数学问题的数值近似解方法
(连接模型到结果的重要环节)

计算方法的特点

- 面向计算机（加、减、乘、除和逻辑运算）
- 有可靠的理论分析（逼近、精度、收敛性、数值稳定性、误差分析）
- 要有好的计算复杂性
- 要有数值实验

学习的目的、要求

- 会套用、修改、创建公式
- 部分定理证明
- 编制程序，完成计算

课程评分方法

总分 (100) = 平时考核（含平时作业、单元测试和课堂提问）（40） + 期末考试 (60)

◆上机作业要求

1、 建议使用C++或Matlab编程；

注： 不允许使用内置函数完成主要功能

2、 以E-Mail形式交实验报告：

主题： 班级+姓名（小组）+学号+第几次作业

文件名:班级+姓名（小组）+学号+第几次作业.rar

内容:附件是压缩文件，含实验报告（附上运行结果）和源代码。



留作业&实验题目

QQ群：1059065332

交作业&实验报告

Email:



内容

- 1、数值逼近与数值微积分——数学分析中的数值求解，如数值微分、数值积分

$$\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$$

- 2、数值代数——线性代数的数值求解，如解线性方程组等

$$Ax = b \Rightarrow x_i = D_i / D \quad n = 20, 9.7 \times 10^{20}$$

100亿/秒，算3,000年，而Gauss消元法2660次

- 3、微分方程——常微分，如Runge-Kutta法等

浮点数 (1/7) (>> >>)

❖ 定点数

设 r 为大于1的正整数, a_i 为 $0, 1, \dots, r-1$ 中的某一个, 位数有限的 r 进制正数可以写为 $x = a_{l-1}a_{l-2} \cdots a_0.a_{-1}a_{-2} \cdots a_{-m}$

x 有 l 位整数, 有 m 位小数。因为进制基数是 r , 故

$$x = a_{l-1}r^{l-1} + a_{l-2}r^{l-2} + \cdots + a_0r^0 + a_{-1}r^{-1} + \cdots + a_{-m}r^{-m}$$

浮点数(2/7)

当 $l=4, m=4, r=10$ 时,

109.312, 0.4375, 4236

分别表示为 0109.3120, 0000.4375, 4236.0000

定义：这种把小数点永远固定在指定位置上位数有限的数称为定点数， $n=l+m$ 称为字长。

当 $l=m=4, r=10$ 时，8位定点非零数中绝对值最小和最大的数分别为 0000.0001, 9999.9999

注：定点数表示的数的范围较小

浮点数(3/7)

定点数运算系统中的溢出情况：

(1) 表示范围的溢出；

(2) 运算结果的溢出。

$l=0$ 时， $0.5+0.6=0.1$,产生上溢出。

在16位二进制系统的计算机上计算

$$\omega = \frac{2^{-7} \times 2^{-9}}{2^{-10}}$$

利用算法 $\omega = \frac{(2^{-7} \times 2^{-9})}{2^{-10}} = \frac{0}{2^{-10}} = 0$ 产生下溢出，

而利用算法 $\omega = \left(\frac{2^{-7}}{2^{-5}} \right) \times \left(\frac{2^{-9}}{2^{-5}} \right) = 2^{-2} \times 2^{-4} = 2^{-6}$

注：在编制定点运算程序时，要避免运算结果的上下溢出，要慎重选择计算次序。

浮点数(4/7)

❖ 浮点数

特点：用浮点方式表示的数有比较大的取值范围，且浮点运算有较高的计算精度。

定义：设 s 是 r 进制数， p 是 r 进制正负整数或零， r 进制数 x 可以用 s 和 r^p 的乘积表示为

$$x = s \times r^p \quad (1.2.3)$$

再设 s 的整数部分等于零，即 s 满足条件

$$-1 < s < 1 \quad (1.2.4)$$

则形如(1.2.3)而满足条件(1.2.4)的 r 进制数 x 称为 r 进制浮点数。 s 和 p 分别称为尾数和阶数。

如果尾数的小数位数等于有限正整数 t ，则把 x 称为 t 位浮点数。

浮点数(5/7)

如果要求尾数s小数点后第一位数字不等于零，即：

$$r^{-1} \leq s < 1 \quad (1.2.5)$$

则形如 (1.2.3) 而满足条件 (1.2.5) 的浮点数称为r进制规格化浮点数。

如十进制数：

0.003012, 0.3217, 283.4

其规格化浮点数分别为：

$$0.3012 \times 10^{-2}, \quad 0.3217 \times 10^0, \quad 0.2834 \times 10^3$$

二进制数：1001.101, 0.10101, 0.00101

其规格化浮点数分别为：

$$0.1001101 \times 2^4, 0.10101 \times 2^0, 0.101 \times 2^{-2}$$

注：只要数 $x \neq 0$ ，则 x 一定可以表示为规格化浮点数。

这样做有什么好处？（好处：一个数的数量级一目了然）

浮点数(6/7)

- 计算机数系

定义：进位制为 r ，阶数 p 满足条件

$$l \leq p \leq u \quad (1.2.6)$$

其中 l, u 为整数（由计算机用多少位数表示阶数所确定）

如果尾数的小数位数为 t ，则计算机数系由一切满足 (1.2.6) 的 t 位 r 进制浮点数的集合 F 组成。

F 中的浮点数具有具有以下形式

$$\begin{aligned} x &= \pm \left(\frac{d_1}{r} + \frac{d_2}{r^2} + \cdots + \frac{d_t}{r^t} \right) \cdot r^p \\ &\triangleq \pm 0.d_1 d_2 \cdots d_t \times r^p \end{aligned} \quad (1.2.7)$$

浮点数(7/7)

其中 d_1, d_2, \dots, d_t 为整数, 满足如下关系

$$0 \leq d_i \leq r - 1, i = 1, 2, \dots, \quad (1.2.8)$$

若对 $x \neq 0$, 规定(1.2.7)中 $d_l \neq 0$, 则 F 为规格化的浮点数。

F 中的浮点个数:

$$2(r-1)r^{t-1}(u-l+1)+1 \quad (1.2.9)$$

最小数和最大数:

$$-0.9999 \times 10^{99}, 0.9999 \times 10^{99}$$

当 $r=10, t=4, l=-99, u=99$ 时,

$-0.0001 \times 10^{-99}, 0.0001 \times 10^{-99}$ 是数系 F 中绝对值最小的非零数。

误差(1/3)

简记为 e^*

- 绝对误差

设 x 为精确值, x^* 为近似值, $e(x^*) \triangleq x^* - x$ 为绝对误差,简称误差

例如: $f(x) = \ln(x+1)$ 作**Taylor**展开,

舍弃,即为误差

$$= \sum_{i=1}^n \frac{(-1)^{i-1}}{i} x^i + \frac{(-1)^n x^{n+1}}{(n+1)(1+\theta x)^{n+1}}, \quad 0 < \theta < 1$$

如果存在正数 $\varepsilon^* = \varepsilon(x^*)$,使得绝对误差 $|e^*| = |x^* - x| \leq \varepsilon^*$,

则称 ε^* 为 x^* 近似 x 的一个绝对误差限,简称 误差限。

此时有 $x \in [x^* - \varepsilon^*, x^* + \varepsilon^*]$, 可用 $x = x^* \pm \varepsilon^*$ 表示。

误差(2/3)

强近似值：若 $e(x^*)$ 为正时，近似值 x^* 偏大，叫做强近似值。

弱近似值：若 $e(x^*)$ 为负时，近似值 x^* 偏小，叫做弱近似值。

误差(3/3)

- 相对误差

$$e_r(x^*) = \frac{x^* - x}{x} \quad \text{称为} x^* \text{近似} x \text{的相对误差}$$

例如：150分满考139，100分满考90，两者的绝对误差分别为11和10，优劣如何？

前者相对误差 $(150 - 139)/150 = 0.073$,

后者相对误差 $(100 - 90)/100 = 0.100$

称 $|e_r^*|$ 的上界为相对误差限。

误差来源

- 原始误差—模型误差（忽略次要因素，如空气阻力）物理模型，数学模型
- 观测误差—观测产生的误差
- 方法误差—截断误差（近似算法本身引起）
- 计算误差—舍入误差（计算机表示数据引起）

误差的运算(1/3)

1、 $(x^* \pm y^*) - (x \pm y) = e_x \pm e_y$

$$\frac{e_x \pm e_y}{x^* \pm y^*}$$

两相近数相减，相对误差增大

2、 $(x^* \cdot y^*) - (x \cdot y) = x^*(y^* - y) + y(x^* - x)$

$$= ye_x + x^*e_y$$
$$= \max\{|x^*|, |y|\}(|e_x| + |e_y|)$$

误差的运算(2/3)

$$\begin{aligned} 3. \quad \left| \frac{x^*}{y^*} - \frac{x}{y} \right| &= \left| \frac{x^* y - y^* x}{yy^*} \right| \\ &= \left| \frac{-x^*(y^* - y) + y^*(x^* - x)}{yy^*} \right| \\ &= \left| \frac{-x^* e_y + y^* e_x}{yy^*} \right| \end{aligned}$$

小数作除数，绝对误差增大

误差的运算(3/3)

例子

求根 $x^2 - 2000x + 1 = 0$

$$x_{1,2} = \frac{2000 \pm \sqrt{2000^2 - 4}}{2} \Rightarrow x_2 = 0.0005$$

$$\begin{cases} x_1 = \frac{2000 + \sqrt{2000^2 - 4}}{2} \\ x_2 = \frac{1}{x_1} \end{cases} \Rightarrow x_2 = 0.00050005$$

另：参照 例2 P11

有效数字(有效位数)(1/6)

- 当 x 的误差限为某一位的半个单位，则这一位到第一个非零位的位数称为 x 的有效数字。

例如， $x = \pi = 3.14159265 \dots$ ，取 $x^* = 3.14$ 时，

$$|x^* - x| \leq 0.002 \leq 0.005$$

$x^* = 3.14$ 作为 π 的近似值时，就有3位有效数字。

有效位的多少直接影响到近似值的绝对误差和相对误差

有效数字(2/6)

在 r 进制中，设近似值 x^* 可表示为

$$x^* = \pm(a_1 r^{-1} + a_2 r^{-2} + \cdots + a_n r^{-n}) \times r^m \quad (1.3.11)$$

$a_1 \neq 0$, 且

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

则 x^* 有 n 位有效数字。



有效数字^(3/6)

例1 按四舍五入原则，写出下列各数具有**5位有效数字**的近似数

**187.9325, 0.03785551, 8.000033,
2.7182818**

解: 187.93, 0.037856, 8.0000, 2.7183

有效数字(4/6)

有效位数与小数点的位置无关，具有 n 位有效数字的近似数 x^* 其误差限为

$$\varepsilon(x^*) = \frac{1}{2} \times r^{m-n}$$

在 m 相同的条件下，有效位数越多，则绝对误差限越小。

有效数字 (5/6)

定理1 若用(1.3.11)式表示的近似数 x^* 具有 n 位有效数字, 则其相对误差限为

$$\left| e_r(x^*) \right| \leq \frac{1}{2a_1} \times r^{-(n-1)}$$

定理2 若用(1.3.11)式表示的近似数 x^* 满足

$$\left| e_r(x^*) \right| \leq \frac{1}{2(a_1 + 1)} \times r^{-(n-1)}$$

则 x^* 至少有 n 位有效数字。

有效数字 (6/6)

❖ 例：为使 π^* 的相对误差小于 **0.001%**，至少应取几位有效数字？

解：假设 π^* 取到 **n** 位有效数字，则其相对误差上限为 $\varepsilon_r^* \leq \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1}$

要保证其相对误差小于 **0.001%**，只要保证其上限满足 $\varepsilon_r^* \leq \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1} < 0.001\%$

已知 $a_1 = 3$ ，则从以上不等式可解得 $n > 6 - \log 6$ ，即 **$n \geq 6$** ，应取 **$\pi^* = 3.14159$** 。

函数的误差估计(1/7)

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

$$e^*(y) = f(x^*) - f(x)$$

$$= f'(\xi)(x^* - x) = f'(\xi) e^*(x)$$

x^* 与 x 非常接近时，可认为 $f'(\xi) \approx f'(x^*)$ ，则有：

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

结论： 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 或 绝对条件数

函数的误差估计(2/7)

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

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

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

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

相对误差条件数

f 的条件数在某一点是**小\大**，则称 f 在该点是**好条件的\坏条件的**

函数的误差估计(3/7)

例:计算 $y = \ln x$ 。若 $x \approx 20$ ，则取 x 的几位有效数字可保证 y 的相对误差 $< 0.1\%$?

解: 设截取 n 位有效数字后得 $x^* \approx x$ ，则

$$|e_r^*(y)| \approx \left| \frac{x^* y'(x^*)}{y(x^*)} \right| \cdot |e_r^*(x)| = \frac{|e_r^*(x)|}{\ln x^*}$$

估计 x 和 y 的相对误差上限满足近似关系

$$\varepsilon_r^*(x) \approx \ln x^* \cdot \varepsilon_r^*(y)$$

$$\Rightarrow \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1} < \ln x^* \cdot 0.1\%$$

$$\Rightarrow n \geq 4$$

例: 计算 $\ln\left(20\frac{8}{9}\right)$ ，取 4 位有效，即 $\ln(20.89)$ ，则相对误差

$$\left| \frac{\ln(20.89) - \ln\left(20\frac{8}{9}\right)}{\ln\left(20\frac{8}{9}\right)} \right| < 2.0 \times 10^{-5} < 0.1\%$$

函数的误差估计(4 / 7)

例子:

1、 $I_n = \int_0^1 \frac{x^n}{x+5} dx$, 则我们有

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

构造方法: 1) $I_n = \frac{1}{n} - 5I_{n-1}$, $I_0 = \ln \frac{6}{5}$ \tilde{I}_n

2) $I_{n-1} = \frac{1}{5} \left(\frac{1}{n} - I_n \right)$, $I_8 = 0.019$ \bar{I}_n

事先估计值

函数的误差估计(5 / 7)

n	I_n	\tilde{I}_n	\bar{I}_n
0	0.182	0.182	0.182
1	0.088	0.090	0.088
2	0.058	0.050	0.058
3	0.0431	0.083	0.0431
4	0.0343	-0.165	0.0343
5	0.0284	1.025	0.0284
6	0.024	-4.958	0.024
7	0.021	24.933	0.021
8	0.019	-124.540	0.019

函数的误差估计(6 / 7)

原因：对格式**1**，如果前一步有误差，
则被放大**5**倍加到这一步

称为不稳定
格式

稳定格式，对舍入误差有抑制作用

函数的误差估计(7 / 7)

2、有时候，模型本身就是病态的
(系数引入小变化，解产生大变化)

$$\begin{cases} x + ay = 1 & a = 0.99 & x = 50.25 \\ ax + y = 0 & a = 0.991 & x = 55.81 \end{cases}$$

设计算法的注意事项

- 应尽量减少运算次数 (为了防止舍入误差的大量积累)
- 多个数相加最好应按照绝对值从小到大的顺序执行 (为了防止大数吃掉小数)
- 要避免两相近的数相减 (避免造成有效数字的严重损失)
- 应避免除数绝对值远远小于被除数绝对值的除法运算 (为了防止舍入误差)
- 应选择良性的数学模型 (从源头上避免对算法稳定性造成大的影响)

补充材料1/2

❖ *Reading:*

- ⌘ Page 10 – Horner's method
- ⌘ Page 25 – significant digits (有效数字)
- ⌘ Page 31 – big Oh

补充材料2/2

❖ *Home assignment:*

❧ Page 13 – exercise 14

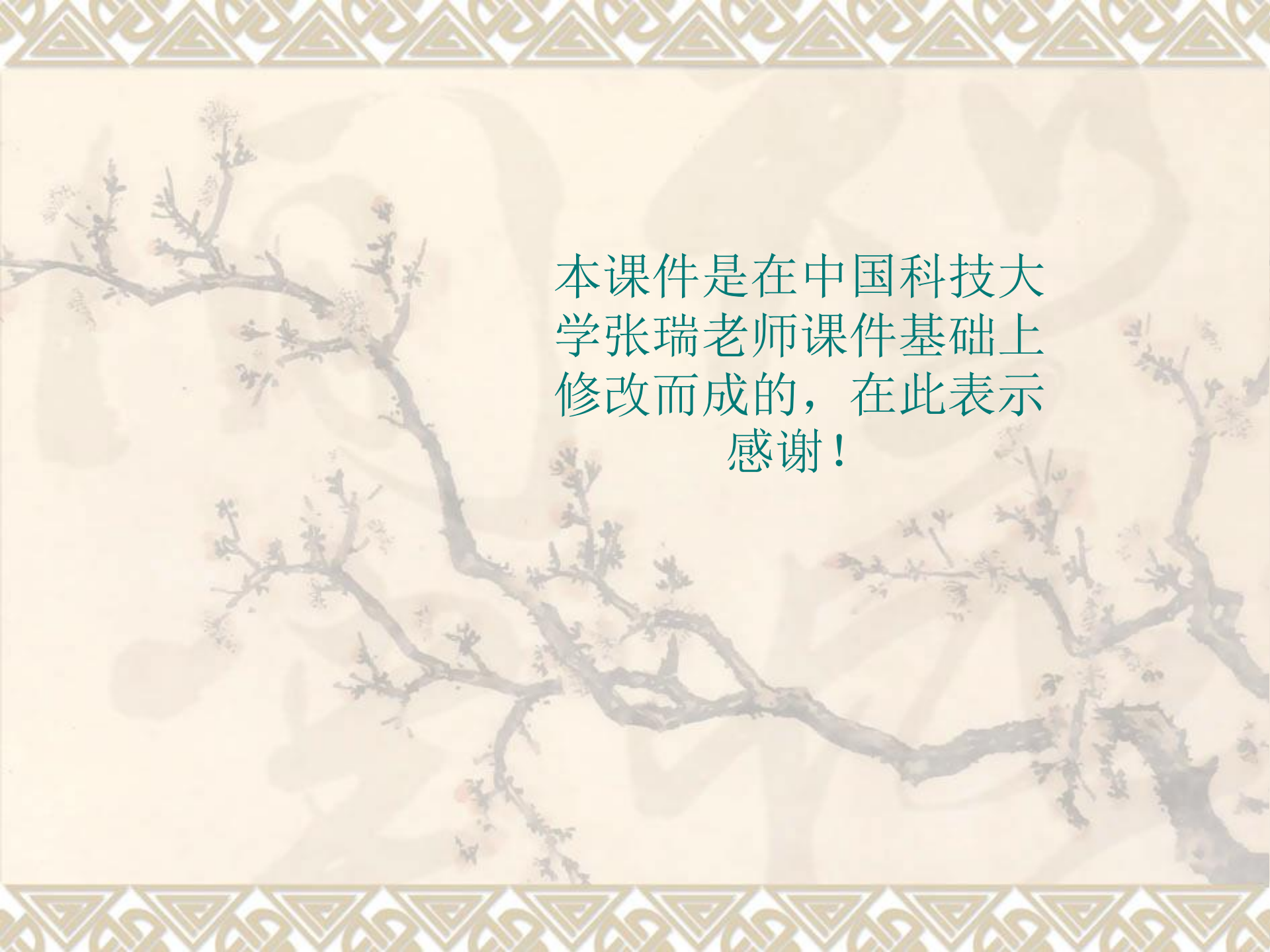
❧ Page 37 – exercises 1, 3, 9

部分参考书目1/2

1. 同济大学计算数学教研室编著，现代数值计算，人民邮电出版社，2014.9第二版，2018.9 河北第七次印刷
2. 黄云清等编著，数值计算方法，科学出版社，2009.1第一版，2017.1第六次印刷
3. 魏毅强等，数值计算方法，科学出版社，北京，2006
4. 喻文健编著，数值分析与算法，清华大学出版社，2012年

部分参考书目2/2

5. 李庆扬，王能超，易大义编，数值分析（第5版），清华大学出版社，2008年出版，2014年第11次印刷
6. Pallab Ghosh著，徐士良等译，数值方法，清华大学出版社，2008
7. John H. Mathews, Kurtis D. Fink, Numerical Methods Using MATLAB, Fourth Edition, 电子工业出版社，2004，2010改编版



本课件是在中国科技大学张瑞老师课件基础上修改而成的，在此表示感谢！