

第一章 绪论

一、考核知识点：

误差的来源，绝对误差、绝对误差限、相对误差，相对误差限，有效数字，准确数位，误差传播。

二、考核要求：

了解绝对误差（限）、相对误差（限）、有效数字的概念，以及它们之间的关系。已知其中之一会求其余两个。

1. 知道误差的主要来源，误差传播。
2. 了解绝对误差、绝对误差限、相对误差，相对误差限、掌握其判别方法。
3. 掌握有效数字，准确数位的求法。

设 \tilde{x} 是精确值 x （未知）的一个近似值，定义：

$$e(\tilde{x}) = x - \tilde{x}$$

为 \tilde{x} 的 （绝对）误差。绝对误差也是未知的，但可以对其大小估计，如果

$$|e(\tilde{x})| \leq \varepsilon(\tilde{x})$$

则称 $\varepsilon(\tilde{x})$ 为 \tilde{x} 的 （绝对）误差限。如果考虑 x 本身的大小，则定义

$$e_r(\tilde{x}) = \frac{e(\tilde{x})}{x} = \frac{x - \tilde{x}}{x} \approx \frac{x - \tilde{x}}{\tilde{x}}$$

为 \tilde{x} 的 相对误差。由于 x 未知，就把上式约等于号改为等于号作为相对误差的定义。如果

$$|e_r(\tilde{x})| \leq \varepsilon_r(\tilde{x})$$

则称 $\varepsilon_r(\tilde{x})$ 为 \tilde{x} 的一个 相对误差限。如果知道绝对误差限，则有

$$\varepsilon_r(\tilde{x}) = \frac{\varepsilon(\tilde{x})}{|\tilde{x}|}$$

计算机常用规格化的浮点形式表示实数。

$$x = \pm 0.a_1a_2 \cdots \times 10^m \quad (a_1 \neq 0)$$

把 \tilde{x} 写为规格化浮点形式

$$\tilde{x} = \pm 0.a_1a_2 \cdots a_n \times 10^m$$

如果 $|x - \tilde{x}| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-t} \times 10^m$ 且 t 是满足此不等式的最大正整数, 则称 \tilde{x} 具有 t 位 有效数字。

[例] 近似值 45.0 的误差限为 ()。

A. 0.5 B. 0.05 C. 0.005 D. 0.0005.

解 因 $45.0 = 0.450 \times 10^2$, 它为具有 3 位有效数字的近似数,

$$\text{其误差限为 } \varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-3} \times 10^2 = \frac{1}{2} \times 10^{-1}.$$

所以 答案为 B

[例] 设 $\tilde{x} = 2.32012$, $|x - \tilde{x}| \leq 0.6 \times 10^{-4}$, 问 \tilde{x} 有几位有效数字? 相对误差有多大?

$$\text{相对误差限为 } \varepsilon_r(\tilde{x}) = \frac{\varepsilon(\tilde{x})}{|\tilde{x}|} \leq \frac{0.6 \times 10^{-4}}{2} = 0.3 \times 10^{-4}$$

改写成规格化浮点形式

$$\tilde{x} = 0.232012 \times 10^1, \quad |x - \tilde{x}| \leq 0.6 \times 10^{-4} \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4} \times 10^1$$

知 \tilde{x} 具有 4 位有效数字。

[例] 已知 $x^* = \pi = 3.1415926\cdots$, 求近似值 $x = 3.142$ 的误差限, 有效数字。

解 由 $|\Delta x| = |3.142 - 3.1415926\cdots| < 0.00041$, 误差限为 $\varepsilon = \frac{1}{2} \times 10^{-3}$, 由定义知 x 是具有 4 位有效数字的近似值, 准确到 10^{-3} 位的近似数。

[例] 已知近似数 $a = 1.2864, b = 0.635$, 求 $b^2, a - b$ 的误差限和准确数位。

$$\text{解 因 } \varepsilon(a) = \frac{1}{2} \times 10^{-4}, \quad \varepsilon(b) = \frac{1}{2} \times 10^{-3}$$

$$|\Delta(bb)| = |b\Delta b + b\Delta b| \leq 2|b|\Delta(b) < 2 \times 0.635 \times \frac{1}{2} \times 10^{-3} < \frac{1}{2} \times 10^{-2}$$

$$\text{所以 } \varepsilon(b^2) = \frac{1}{2} \times 10^{-2}, \quad b^2 \text{ 准确到 } 10^{-2} \text{ 位。}$$

$$|\Delta(a - b)| = |\Delta a - \Delta b| \leq \varepsilon(a) + \varepsilon(b) = \frac{1}{2} \times 10^{-4} + \frac{1}{2} \times 10^{-3} < \frac{1}{2} \times 10^{-2},$$

$a-b$ 准确到 10^{-2} 位。

[例] 已知有效数字位数, 求相对误差限, 反之也可求。(见 P4 定理 1)

二、了解数值稳定的概念。

如果某方法(公式)在计算过程中有小的舍入误差, 而这个误差对以后的影响不会放大, 就称该方法是数值稳定的。如果方法 A 计算的结果比方法 B 产生的舍入误差小, 也说方法 A 比方法 B 数值稳定好。数值稳定性指的是方法, 与问题本身无关, 是计算数学区分于理论数学的重要标志。在数值计算中要尽量遵循 P5~7 的若干原则。

[例 3] (P11 第 6 题)

求方程根的两个根 $x^2 - 56x + 1 = 0$ ($\sqrt{783} = 27.982$)

方法一: $x_1 = 28 + \sqrt{783} = 28 + 27.982 = 55.982$ (具有 5 位有效数字)

$x_2 = 28 - \sqrt{783} = 28 - 27.982 = 0.018$ (具有 2 位有效数字)

方法二: $x_1 = 28 + \sqrt{783} = 28 + 27.982 = 55.982$ (具有 5 位有效数字)

$x_2 = \frac{1}{28 + \sqrt{783}} = 0.017863$ (具有 5 位有效数字)

显然方法二比方法一数值稳定好。实际上在五位尾数的机器上这是最好的结果了。

第二章 非线性方程（组）求解

一、考核知识点：

区间二分法，一般迭代法，牛顿法，收敛性。

二、考核要求：

1. 熟练掌握用区间二分法求方程近似根的方法。
2. 掌握用一般迭代法求方程的方法近似根的方法及其收敛性。
3. 熟练掌握用牛顿法求方程近似根的方法及其收敛性。

迭代法的基本概念和主要结果

主要结论：

压缩映照原理 (P17 定理 1)

误差估计 (P17 定理 2)

收敛阶

以及局部收敛的阶 (P20 定理 3)

[例 1] 证明 $x = e^{-x}$ 在 $[0.5 \ln 2]$ 中有唯一的实根，且迭代序列 $x_{k+1} = e^{-x_k}$ 对任意初值 $x_0 \in [0.5 \ln 2]$ 都收敛于这个实根。又问要使误差不超过 10^{-6} 至少要迭代多少步？（提示：根据定理 1 和定理 2 做，至少迭代 25 步）

[例 2] P35 第 7 题（提示：仿 P20 例 4）

[例 3] 确定常数 p, q, r 使得迭代法

$$x_{k+1} = px_k + q \frac{a}{x_k^2} + r \frac{a^2}{x_k^5} \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

局部收敛到 $x^* = \sqrt[3]{a} (a > 0)$ ，并有尽可能高的收敛阶，这时阶数是多少？

Newton 迭代法

主要思想是非线性问题线性化

掌握其迭代格式和变形，知道收敛阶数

[例 4] P36 第 15 题 (提示: 令 $f(x) = (x - x^*)^m g(x), g(x^*) \neq 0$)

[例 5] P35 第 10 题

[例 6] 证明计算 $\sqrt{a} (a > 0)$ 的 Newton 迭代公式为:

$$x_{n+1} = \frac{1}{2} \left(x_n + \frac{a}{x_n} \right), n = 0, 1, \dots$$

并用它求 $\sqrt{2}$ 的近似值 (求出 x_1 即可)

解 1) 因计算 \sqrt{a} 等于求 $x^2 - a = 0$ 正根, $f(x) = x^2 - a$, $f'(x) = 2x$

代入切 Newton 迭代公式得

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2}{2x_n} = \frac{1}{2} \left(x_n + \frac{a}{x_n} \right) \quad n = 0, 1, \dots$$

2) 设 $f(x) = x^2 - 2$, 因 $f(1) = 1^2 - 2 = -1 < 0$, $f(1.5) = 1.5^2 - 2 > 0$

所以 $x^* = \sqrt{2} \in [1, 1.5]$

在 $[1, 1.5]$ 上 $f'(x) = 2x > 0$ $f''(x) = 2 > 0$

由 $f(x_0)f''(x) \geq 0$, 选 $x_0 = 1.5$

用上面导出的迭代公式计算得 $x_1 = \frac{1}{2} \left(x_0 + \frac{2}{x_0} \right) = \frac{17}{12} \approx 1.4167$

第三章 线性方程组求解

一、范数理论

◆常用范数： x 是向量 $\|x\|_1, \|x\|_2, \|x\|_\infty = ?$ ， A 是方阵 $\|A\|_1, \|A\|_2, \|A\|_\infty, \|A\|_F = ?$

二、矩阵分解（方程组的直接解法）

◆LU 分解 $A=LU$ （紧凑格式求解）

◆正定矩阵的 Cholesky 分解

$$A = LL^T = R^T R \quad (L \text{ 为下三角}, R \text{ 为上三角}, \text{主对角元全为正})$$

◆三对角矩阵的 LU 分解（追赶法）

三、迭代法

重要结论：

(1) $x_k = Gx_{k-1} + f$ 收敛的充要条件 $\rho(G) < 1$ ，且谱半径越小收敛速度越快

(2) J 迭代，G-S 迭代，SOR 迭代的迭代矩阵是什么？

(3) A 严格对角占优，则 J 迭代，G-S 迭代，SOR 迭代 ($0 < \omega < 1$) 收敛

A 对称正定，则 SOR 迭代收敛 ($0 < \omega < 2$)（包括了 G-S 迭代）

(4) 误差估计，P61 定理 7

[例 1] P60 例 7； P69 第 15 题 (1)

[例 2] 分别写出用雅可比（Jacobi）迭代，高斯—赛德尔迭代求解方

程组：

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ -1 & 1 & -1 \\ -2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

的迭代公式. 并判断用高斯—赛德尔迭代法求解该方程组的收敛性。

解：(1) Jacibo 迭代公式为：

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = 1 - 2x_2^{(k)} - 2x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = 3 + x_1^{(k)} + x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = 2 + 2x_1^{(k)} - 2x_2^{(k)} \end{cases}$$

Gauss-Seidel 迭代公式为:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = 1 - 2x_2^{(k)} - 2x_3^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = 3 + x_1^{(k+1)} + x_3^{(k)} \\ x_3^{(k+1)} = 2 + 2x_1^{(k+1)} - 2x_2^{(k+1)} \end{cases}$$

(2) 解: 设矩阵 A 可分解为三个矩阵的和, 即 $A = D - L - U$, 其中

$$D = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}, L = \begin{pmatrix} 0 & & \\ 1 & 0 & \\ 2 & -2 & 0 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} 0 & -2 & -2 \\ & 0 & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix}$$

$$(D - L)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

所以, Gauss-Seidel 迭代的迭代矩阵

$$B_G = (D - L)^{-1}U = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -2 & -2 \\ & 0 & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -2 & -2 \\ -2 & -1 & 0 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - B_G| = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & 2 \\ & \lambda + 2 & 1 \\ & & \lambda + 2 \end{vmatrix} = \lambda(\lambda + 2)^2 = 0$$

可求得 $\lambda = 0, \lambda = -2$ 所以, $\rho(B_G) = 2 > 1$

所以, 用 Gauss-Seidel 迭代法求解该方程组是发散的.

[例 2] P69 第 17 题; P70 第 18 题 (2)

求得 J 迭代的迭代矩阵的特征值为 $\lambda = 0, \frac{2}{a}\sqrt{-1}, -\frac{2}{a}\sqrt{-1}$

收敛的充要条件 $|\lambda| < 1$, 得 $|a| > 2$

[例 3] 线性方程组 $Ax = b$, $A = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}$, 试确定参数 ω 的范围, 使下面的迭代法 $x^{(k+1)} = x^{(k)} - \omega(Ax^{(k)} - b)$, 收敛, 并求使收敛速度最快 ω 的值

【解】 (I) 迭代公式收敛 $\Leftrightarrow |\mu_{1,2}| < 1 \Leftrightarrow 0 < \omega < \frac{1}{2}$

(II) 当 $\omega = \frac{2}{5}$ 时, $\rho(M)$ 取得极小值 $\frac{3}{5}$, 此时收敛速度最快。

四、条件数

$$\text{cond}_p(A) = \|A\|_p \|A^{-1}\|_p$$

重要结论:

P55 中间的估计式; P56 定理 5

$$\text{cond}(A) \geq 1$$

$$\text{cond}(cA) = \text{cond}(A) \text{ (说明: 不可能通过把矩阵乘上一个数来改变条件数)}$$

[例 4] P69 第 13 题; P69 第 14 题

第四章 插值法

一、Lagrange 和 Newton 插值多项式。

◆ **Lagrange 插值多项式:** $P_n(x) = L_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x)$

其中 $l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$ (称为 L-基函数, 它是 n 次多项式)

◆ **Newton 插值多项式:**

$$P_n(x) = N_n(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ + f[x_0, x_1, \cdots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

其中 $f[x_0, x_1, \cdots, x_k]$ 为 k 阶差商, 定义及性质见教材。

◆ **余项 (即截断误差):**

$$\text{L-的: } f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i) \quad (\text{P75 定理 2})$$

两个简单情况 (证明一下)

$$\text{线性插值: } |R_1(x)| \leq \frac{1}{8} M_2 h^2 \quad (h = x_1 - x_0, M_2 = \max |f''(x)|, x \in [x_0, x_1])$$

$$\text{抛物插值: } |R_2(x)| \leq \frac{\sqrt{3}}{27} M_3 h^3$$

$$(h = x_1 - x_0 = x_2 - x_1, M_3 = \max |f'''(x)|, x \in [x_0, x_2])$$

[例 1] P100 第 4 题

$$[\text{解}] f(x) - P_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} (x+1)(x-0)(x-1)(x-2), f^{(4)}(x) = 4!$$

$$P_3(x) = 2x^3 + x^2 - 2x$$

[例 2] P100 第 7 题。提示: 考虑过 $(a, f(a)), (b, f(b))$ 的线性插值函数

$$P_1(x) = 0$$

二、Hermite 插值和分段低次插值。

[例 3] (P101 第 15 题)

[例 4] (P211 第七题第二小题)

[例 5] 教材上的例题

三、收敛性

◆ 高次插值多项式不能保证收敛，了解 Runge 现象；

◆ 分段低次插值都是收敛的，只要 $f(x)$ 连续；

四、三次样条插值

➤ 三次样条定义

➤ 三次样条函数的求解

第五章 曲线拟合和函数逼近

一、线性最小二乘拟合

◆问题：设 $\varphi_1(x), \varphi_2(x), \dots, \varphi_n(x)$ 是 $C[a, b]$ 上的 n 个线性无关的函数（称为基函数）， Φ 是它们线性组合的全体。即

$$\Phi = \text{span}\{\varphi_1(x), \varphi_2(x), \dots, \varphi_n(x)\} = \{a_1\varphi_1(x) + a_2\varphi_2(x) + \dots + a_n\varphi_n(x)\}$$

$\{(x_k, f(x_k))\}_{k=1}^m$ 是给定的采样点 ($n \ll m$)。在 Φ 中求一函数

$$S^*(x) = a_1^*\varphi_1(x) + a_2^*\varphi_2(x) + \dots + a_n^*\varphi_n(x)$$

满足

$$\sum_{k=1}^m [S^*(x_k) - f(x_k)]^2 = \min_{S(x) \in \Phi} \sum_{k=1}^m [S(x_k) - f(x_k)]^2$$

◆结论：记 $(f, g) = \sum_{k=1}^m f(x_k)g(x_k)$ ，称方程组

$$\begin{bmatrix} (\varphi_1, \varphi_1) & (\varphi_1, \varphi_2) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ (\varphi_2, \varphi_1) & (\varphi_2, \varphi_2) & \cdots & (\varphi_2, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_1) & (\varphi_n, \varphi_2) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\varphi_1, f) \\ (\varphi_2, f) \\ \vdots \\ (\varphi_n, f) \end{bmatrix}$$

为 法方程组。系数矩阵记为 G 称为 Gram 矩阵，它是对称半正定的。

如记

$$A = \begin{bmatrix} \varphi_1(x_1) & \varphi_2(x_1) & \cdots & \varphi_n(x_1) \\ \varphi_1(x_2) & \varphi_2(x_2) & \cdots & \varphi_n(x_2) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \varphi_1(x_m) & \varphi_2(x_m) & \cdots & \varphi_n(x_m) \end{bmatrix}_{m \times n}, F = \begin{bmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_m) \end{bmatrix}, a = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

法方程组又可改写为

$$(A^T A)a = A^T F$$

（由前面的条件数理论知，这样的方程一般都是病态的）

(1) 法方程组必有解

(2) 最小二乘问题的解与法方程组的解等价

(3) 平方误差

$$\|\delta\|_2^2 = \sum_{k=1}^m [S^*(x_k) - f(x_k)]^2 = (f, f) - \sum_{k=1}^m a_k^*(\varphi_k, f)$$

($\|\delta\|_2 = \sqrt{\|\delta\|_2^2}$ 称为均方误差)

[例 1] 根据下面数据求二次最小二乘拟合多项式，并计算平方误差

x_i	-2	-1	0	1	2
y_i	0	-2	-1	1	2

设 $P_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$, $\varphi_0 = 1, \varphi_1 = x, \varphi_2 = x^2$ 直接计算法方程组得

$$\begin{bmatrix} 5 & 0 & 10 \\ 0 & 10 & 0 \\ 10 & 0 & 34 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 7 \\ 7 \end{bmatrix}$$

解得 $a_0 = -1, a_1 = \frac{7}{10}, a_2 = \frac{1}{2}$, $P_2(x) = -1 + \frac{7}{10}x + \frac{1}{2}x^2$

[例 2] 求下列方程组的最小二乘解

$$\begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 10 \\ 10 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 7 \\ 7 \end{bmatrix}$$

二、函数逼近

最佳平方逼近（书上的例题和课后作业的练习题）

[例 3] P118 例 6/ P118 例 7/ P121 例 8

第六章 数值积分与微分

一、积分

◆ **插值型求积公式**: $I = \int_a^b f(x)dx \approx I_n = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$ (n+1 个节点)

其中 $A_k = \int_a^b l_k(x)dx$, $l_k(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$ (L-基函数, 它是 n 次多项式)

(节点定了, 系数就唯一确定了)

◆ **插值型求积公式的代数精度 m**: $n \leq m \leq 2n+1$

◆ **Newton-Cotes 公式**: 节点是等分的插值型公式。

$I_n = (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(x_k)$, $C_k^{(n)}$ 见 P135 表, 重点是三个公式

梯形公式 (n=1) $T = ?$ **余项=?**

Simpson 公式 (n=2) $S = ?$ **余项=?**

Cotes 公式 (n=3) $C = ?$ **余项=?**

◆ **Gauss 求积公式**: 代数精度达到最高的 (2n+1) 的插值型公式

⇔ 节点是 n+1 次正交多项式的 n+1 个互异的实根。

◆ **复化公式**

复化梯形公式 $T_n = ?$ **余项=?**

复化 Simpson 公式 $S_n = ?$ **余项=?**

(当然其它公式也可作复化, 如 Gauss 公式)

◆ **T_{4n}, S_{2n}, C_n 的关系**

(1) 它们的节点都一样, 但余项分别为 ($h = \frac{b-a}{4n}$): $O(h^2), O(h^4), O(h^6)$

(2) $S_n = \frac{4}{3}T_{2n} - \frac{1}{3}T_n$ $C_n = \frac{16}{15}S_{2n} - \frac{1}{15}S_n$

◆Romberg 公式: $R_n = \frac{64}{63}C_{2n} - \frac{1}{63}C_n$

◆收敛性和稳定性

N-C 公式收敛性没有保证, $n \leq 7$ 时稳定, 否则不稳定

Gauss 公式是收敛的和稳定的

低阶复化公式是收敛的和稳定的

[例 1] P1571 第 3 题

[例 2] 证明梯形公式的余项 $R_T = -\frac{b-a}{12}h^2 f''(\xi) (h=b-a)$

提示 $R_T = \int_a^b \frac{f''(\xi_1)}{2}(x-a)(x-b)dx$ 再用积分第二中值定理

[例 3] P211 第四题

[例 4] 证明 $n+1$ 个节点插值型求积公式的代数精度最高为 $2n+1$

提示: 反证假设 $>2n+1$ 。则对 $2n+2$ 次多项式精确成立

令 $\pi(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n)$, 公式对 $\pi^2(x)$ 精确成立, 看看能

否推出矛盾。

[例 5] 求以 $x_i = a_i$ ($i=1,2,3,4$) 为节点的内插求积公式。

第七章 常微分方程解法

◆什么是显式的？什么是隐式的？二者各有什么特点？

什么叫预测-校正系统？有什么特点？什么是单步法？什么是线性多步法？

◆欧拉公式，后退欧拉公式，改进欧拉公式

◆局部截断误差的定义（P162）：

◆重要结论：

如果局部截断误差 $T = O(h^{p+1})$ ，则（整体）截断误差 $R = O(h^p)$ ，此时称方法是 p 阶的。因此，为构造高精度的方法只需让局部截断误差的阶尽可能高即可。

◆R-K 算法（P164）

思想是什么？如果 k_1, k_2, \dots 表示的是一个近似斜率，那么 a_m 与 $b_{m1}, b_{m2}, \dots, b_{m,m-1}$ 应满足什么关系？（应是 $a_m = \sum_{i=1}^{m-1} b_{mi}$ ，你算算看。）

◆一阶方程组和高阶方程

如何把前面的方法用于方程组？如何把高阶方程化为一阶方程组？

◆收敛性：都是收敛的

◆绝对稳定性和绝对稳定区间

为什么要讨论绝对稳定性？

绝对稳定区间是怎样定义的？

绝对稳定区间和步长的关系？

如何确定绝对稳定区间？

[例 1] 求 Euler 公式, 后退 Euler 公式, 梯形公式, 改进 Euler 公式的局部截断误差, 它们各是多少阶的方法。

[例 2] 试证明线性二步法:

$$y_{n+1} = y_{n-1} + h[f(x_{n+1}, y_{n+1}) + f(x_{n-1}, y_{n-1})]$$

的局部截断误差与 h^3 同阶, 并求出截断误差的首项。

证明: 分别将 y_{n-1} , y'_{n-1} , y'_{n+1} 在 x_n 处用 Taylor 公式展开得:

$$\begin{aligned} y_{n-1} &= y_n - y'_n h + \frac{y''_n}{2!} h^2 - \frac{y'''_n}{3!} h^3 + o(h^3) \\ y'_{n-1} &= y'_n - y''_n h + \frac{y'''_n}{2!} h^2 + o(h^2) \\ y'_{n+1} &= y'_n + y''_n h + \frac{y'''_n}{2!} h^2 + o(h^2) \end{aligned}$$

将以上三式代入线性二步法中, 得:

$$y_{n+1} = y_n + y'_n h + \frac{y''_n}{2!} h^2 + \frac{5y'''_n}{6} h^3 + o(h^3)$$

又方程的真解的 Taylor 展式为:

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + y'(x_n)h + \frac{y''(x_n)}{2!} h^2 + \frac{y'''(x_n)}{3!} h^3 + o(h^3)$$

所以, 局部截断误差为:

$$T_{n+1} = y(x_{n+1}) - y_{n+1} = -\frac{2}{3} y'''_n h^3 + o(h^3)$$

所以, 该方法是二阶的, 局部截断误差首项为: $-\frac{2}{3} y'''_n h^3$

[例 3] 求下面 R-K 公式的稳定区间

$$\begin{cases} k_1 = f(x_n, y_n) \\ k_2 = f(x_n + \frac{2}{3}h, y_n + \frac{2}{3}hk_1) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{1}{4}h[k_1 + 3k_2] \end{cases}$$

提示: $\bar{h} = \lambda h$, $\varepsilon_{n+1} = (\frac{1}{2}\bar{h}^2 + \bar{h} + 1)\varepsilon_n$

$\left| \frac{1}{2}\bar{h}^2 + \bar{h} + 1 \right| < 1$, 得绝对稳定区间为 $\bar{h} \in (-2, 0)$ 。

[例 4] 直接验证（不用现有结论）

用 Euler 公式求解 $y' = \lambda y, y(0) = y_0$ 是收敛的。（精确解为

$$y = y_0 e^{\lambda x}$$

[证] Euler 公式: $y_n = y_{n-1} + hf(x_{n-1}, y_{n-1}) = (1 + \lambda h)y_{n-1}$

递推得: $y_n = y_0(1 + \lambda h)^n$, 设 $x = x_n = nh$ 固定

$$y_n = y_0 \left[(1 + \lambda h)^{\frac{1}{\lambda h}} \right]^{\lambda x} \rightarrow y_0 e^{\lambda x} \quad (h \rightarrow 0, \text{ 当然 } n \rightarrow \infty)$$

最后祝同学们考试顺利，学业进步！

如果在后继学习中遇到计算的问题, 欢迎大家来作客.