

计算方法/数值分析复习



Chapter 1 误差的基本理论



- n 近似计算的基本方法
 - n 离散化
 - n 递推化
 - n 近似替代
- n 误差的来源
 - n 模型误差
 - n 观测误差
 - n 截断误差
 - n 舍入误差
- n 数值计算应注意的基本原则

能举例说明两者的区别



误差的概念

HUST

3

n 误差

$$e = x^* - x$$

n 绝对误差

$$e(x) = |x - x^*| \leq h = \frac{1}{2} \times 10^{-n}$$

n 绝对误差限

n 相对误差

$$e_r = \left| \frac{x^* - x}{x^*} \right|$$

n 相对误差限

$$|e_r| = \left| \frac{x^* - x}{x^*} \right| \leq \frac{h}{|x^*|} = e_r$$

n 有效数字

计算结果的要求(1)具有3位有效数字；或(2)保留3位有效数字。



绝对误差、相对误差与有效数字的关系

HUST

$$x^* = 0.a_1a_2 \dots a_l a_n \times 10^m, a_1 \neq 0$$

n 绝对误差与有效数字的关系

$$|x^* - x| \leq \frac{1}{2} \times 10^{m-l} = h \Leftrightarrow x^* \text{ 有 } l \text{ 位有效数字}$$

n 相对误差与有效数字的关系

$$\text{定理1 } x^* \text{ 有 } n \text{ 位有效数字} \Rightarrow e_r(x^*) = \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1}$$

$$\text{定理2 } e_r(x^*) = \frac{1}{2(a_1+1)} \times 10^{-n+1} \Rightarrow x^* \text{ 有 } n \text{ 位有效数字}$$

n 有效数字的判定方法

n 定义法

n 四舍五入法

n 定理2

4



应用举例



例1 求 π 有5位有效数字的近似值的绝对、相对误差限。

解：求绝对误差限

$\pi=3. \text{xxxxxx} \dots$, 且 x^* 有5位有效数字, 则

$$|x^* - p| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4} = h$$

求相对误差限

(1) 根据定理1 ($a_1=3, n=5$)

$$e_r(x^*) = \frac{1}{2a_1} \times 10^{-n+1} = \frac{1}{6} \times 10^{-4}$$

(2) 根据绝对误差限与相对误差限的关系

$$e_r = \frac{h}{|p|} = \frac{1}{2p} \times 10^{-4} \approx 0.1592 \times 10^{-4}$$

5



应用举例



例2 设 $x=3.78696$, 问其下列近似值各有几位有效数字?

$$x_1^*=3.7870, \quad x_2^*=3.7869.$$

解：对 x_1^* 可用三种方法

(1) x_1^* 符合四舍五入法则, 故其有5位有效数字;

(2) 根据有效数字的定义, 先求绝对误差限

$$|x_1^* - x| = 0.00004 \leq \frac{1}{2} \times 10^{-4} \Rightarrow x_1^* \text{有5位有效数字}$$

(3) 根据定理2, 先求相对误差限

$$\left| \frac{x_1^* - x}{x} \right| = \frac{0.00004}{3.78696} = 0.1056 \times 10^{-4} \leq \frac{1}{2(3+1)} \times 10^{-5+1}$$

$\Rightarrow x_1^* \text{有5位有效数字}$

x_2^* 不符合四舍五入法则.

6



算术运算的误差限估计及应用



$$\eta(x^* + y^*) = \eta(x^*) + \eta(y^*)$$

$$\eta(x^* - y^*) = \eta(x^*) + \eta(y^*)$$

$$\eta(x^* y^*) \approx |x^*| \eta(y^*) + |y^*| \eta(x^*)$$

$$h \frac{x^*}{y^*} \approx \frac{|x^*| h(y^*) + |y^*| h(x^*)}{|y^*|^2}, \text{ 其中 } y^* \neq 0, y^* \neq 0$$

函数的误差估计: 对于 $y = f(x)$,

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

7



Chapter 2 插值方法与多项式拟合



Problem 1: 已知 $y=f(x)$ 的函数表
且 $x_i (i=0, 1, \dots, n)$ 两两互异, $x_i \in [a, b]$,
求次数不超过 n 的多项式 $P_n(x)$, 使得

x	x_0	x_1	...	x_n
y	y_0	y_1	...	y_n

$$P_n(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n, \quad P_n(x_i) = y_i \quad i=0, 1, \dots, n$$

■ 插值多项式的存在唯一性: $P_n(x) = N_n(x)$

■ Lagrange插值(利用基函数法推导)

$$P_n(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + \dots + y_n l_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x)$$

$$l_i(x) = \frac{(x-x_0) \dots (x-x_{i-1})(x-x_{i+1}) \dots (x-x_n)}{(x_i-x_0) \dots (x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1}) \dots (x_i-x_n)}$$

$$R_n(x) = f(x) - p_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} w_n(x), \quad x \in (a, b)$$

8



Lagrange插值余项公式的应用



- n 若 $f(x)$ 为次数不超过 n 的多项式，则其 n 次插值多项式

$$P_n(x) = f(x)$$

证： $\because f^{(n+1)}(\xi) = 0,$

$$\therefore R_n(x) = f(x) - p(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} w_n(x) = 0$$

$$\therefore P_n(x) = f(x)$$

- n Lagrange插值基函数的性质

$$l_0(x) + l_1(x) + \dots + l_n(x) = \sum_{k=0}^n l_k(x) \equiv 1 \quad l_i(x_j) = d_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{if } i = j; \\ 0 & \text{if } i \neq j. \end{cases}$$

- n 估计插值计算结果的截断误差

9



Newton插值公式及余项



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

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)$$

- n 差商的定义，四条性质与差商表的计算

$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_0) - f(x_1)}{x_0 - x_1}$$

10



Hermite插值



n 规则Hermite插值多项式（记住两点三次公式 $H_3(x)$ ）

Problem: 已知函数 $y=f(x)$ 在插值节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上的函数值 $f(x_i)$ 与导数值 $f'(x_i)$, $i=0, 1, 2, \dots, n$. 求多项式 $H(x)$, 使:

$$H(x_i) = f(x_i), \quad H'(x_i) = f'(x_i), \quad i=0, 1, 2, \dots, n$$

$$H_{2n+1}(x) = \alpha_0(x)f(x_0) + \alpha_1(x)f(x_1) + \dots + \alpha_n(x)f(x_n) \\ + \beta_0(x)f'(x_0) + \beta_1(x)f'(x_1) + \dots + \beta_n(x)f'(x_n)$$

$$R_{2n+1}(x) = f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} w_n^2(x)$$

n 不规则Hermite插值, 余项估计与证明

§ 基函数法

§ 基于承袭性的方法

11



分段线性插值



Problem 对 $y=f(x)$, $x \in [a, b]$, 其定义区间有分划

$\Phi: a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n = b$, 且已知 $y_i = f(x_i)$, $i=0, 1, \dots, n$,

求具有分划 Φ 的分段一次式 $S_1(x)$, 使: $S_1(x_i) = y_i$, $i=0, 1, 2, \dots, n$.

$$f(x) \approx S_1(x) = y_i \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} + y_{i+1} \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} \quad \text{for } x \in [x_i, x_{i+1}]$$

定理 设 $f(x) \in C^2[a, b]$, $a < x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$, 且 $f(x_i)$, $i=0, 1, \dots, n$, 若 $S_1(x)$ 为问题的解, 则当 $x \in [a, b]$ 时

$$|f(x) - S_1(x)| \leq Mh^2/8$$

其中 $M = \max |f''(x)|$, $x \in [a, b]$, $h = \max \{h_i, i=0, \dots, n-1\}$

因而 $S_1(x)$ 在 $[a, b]$ 上一直收敛到 $f(x)$ 。



直线拟合的最小二乘法



$$(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$$

$$j(x) = a + bx$$

$$Q(a, b) = \sum_{k=1}^n (y_k - j(x_k))^2 = \sum_{k=1}^n (y_k - a - bx_k)^2$$

$$\begin{cases} \frac{\partial Q(a, b)}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial Q(a, b)}{\partial b} = 0 \end{cases}$$

$$\text{正规方程组} \begin{cases} na + \left(\sum_{k=1}^n x_k \right) b = \sum_{k=1}^n y_k \\ \left(\sum_{k=1}^n x_k \right) a + \left(\sum_{k=1}^n x_k^2 \right) b = \sum_{k=1}^n x_k y_k \end{cases}$$

13



Chapter 3 数值积分 $I = \int_a^b f(x)dx$



n 机械求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx A_0 f(x_0) + A_1 f(x_1) + \dots + A_n f(x_n)$

n 代数精度的概念及 当 $f(x) = 1, x, x^2, \dots, x^m$ 时, 求积公式精确成立, 判别方法 (m次) 而 $f(x) = x^{m+1}$ 时公式近似成立。

n 求积公式的构造方法 $\int_a^b f(x)dx \approx \int_a^b P_n(x)dx$

n 利用代数精度解方程组 $\Leftrightarrow A_k = \int_a^b l_k(x)dx$

n 插值型求积公式 \Leftrightarrow 至少具有n次代数精度

n Newton-Cotes求积公式——等距节点的插值型求积公式

$$I_n = (b - a) \sum_{k=0}^n C_k f(x_k) \quad n \leq 7 \text{ 时, 公式稳定性好.}$$

I_n 至少有n次代数精度, 当n为偶数时, 它有n+1次代数精度.

14



基本数值积分公式



n 梯形公式

$$I_1 = T = \frac{1}{2} (b-a) [f(a) + f(b)]$$

$$R_T = -\frac{f^{(2)}(\xi)}{12} (b-a)^3 = O(b-a)^3 \quad \xi \in (a,b)$$

n Simpson公式

$$I_2 = S = \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$$

$$R_S = -\frac{(b-a)}{180} (\frac{b-a}{2})^4 f^{(4)}(\xi) = O(b-a)^5$$

n 复化求积公式

$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)], \quad h = \frac{b-a}{n}$$

$$I - T_n \approx -\frac{h^2}{12} [f'(b) - f'(a)] = O(h^2)$$

$$I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(x) = O(h^2), \quad x \in (a,b)$$

15



基本数值积分算法



n 变步长梯形算法

$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) = \frac{1}{2} \left[T_n + h \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) \right]$$

$$I - T_{2n} \approx \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n)$$

$$|T_{2n} - T_n| < \varepsilon \Rightarrow |I - T_{2n}| < \varepsilon$$

n Romberg外推方法

$$S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n \quad C_n = \frac{16}{15} S_{2n} - \frac{1}{15} S_n \quad R_n = \frac{64}{63} C_{2n} - \frac{1}{63} C_n$$

$$|R_{2n} - R_n| < \varepsilon$$

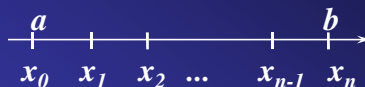
16



Chapter 4 常微分方程数值解法



$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = f(x, y) \\ y(x_0) = y_0 \end{cases}$$



离散化 递推公式
 求 $y = y(x)$ ----- 求 $y(x_n)$ ----- 求 y_n
 $x_n = x_0 + nh$

如何建立递推公式

- 差商法/ Taylor公式法
- 数值积分法
- Runge-Kutta法

p阶精度：局部截断误差为 $O(h^{p+1})$

局部截断误差的定义与计算方法，如二阶公式、隐式公式。

17



基本公式



Euler公式

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

隐式Euler公式

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1})$$

梯形公式

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1})]$$

改进Euler公式

$$\begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{1}{2}k_1 + \frac{1}{2}k_2 \\ k_1 = hf(x_n, y_n) \\ k_2 = hf(x_n + h, y_n + k_1) \end{cases}$$

经典四阶Runge-Kutta公式

18



n 单步法的收敛性及其判定定理：整体截断误差

$$\lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} (y(x_n) - y_n) = 0 \quad (x_n = x_0 + nh \text{ 为固定值})$$

- n 判定：显式单步法 $y_{n+1} = y_n + h\phi(x_n, y_n, h)$ 有 p 阶精度, 且
 (1) $y_0 = y(x_0)$; (2) $\phi(x, y, h)$ 为关于 y 满足 Li-条件, 则其
 整体截断误差为: $y(x_n) - y_n = O(h^p)$, 显然是收敛的.

- n 稳定性：考虑模型方程 $y' = \lambda y$, ($\lambda < 0$)

$$|d_{n+1}| \leq |d_n| \quad \text{扰动量不增长, 确定 } h \text{ 的取值条件}$$



$$f(x) = 0 \quad [a, b] \text{ 为有根区间}$$

n 二分法 $|x^* - x_k| \leq \frac{b-a}{2^{k+1}}$

n 不动点迭代法 $f(x) = 0 \xleftrightarrow{\text{等价变换}} x = g(x)$

$$\begin{cases} x_0 \\ x_{k+1} = g(x_k) \quad k=0, 1, 2, \dots \end{cases}$$

n 停机准则 实用方法: $|x_{k+1} - x_k| < \varepsilon$

- n 大范围收敛性及局部收敛性的概念及其判定
 设 $g(x)$ 在 $x = g(x)$ 的根 x^* 邻近有连续的一阶导数, 且
 $|g'(x^*)| < 1$, 则迭代过程 $x_{k+1} = g(x_k)$ 具有局部收敛性.

- n 收敛速度及其判定



Newton迭代法



$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

n 一般（求非重根）是平方收敛的

n 可应用于求根 $\sqrt[n]{c} = ?$

解 $x^n - c = 0$, $f(x) = x^n - c$,

$$\text{即 } x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^n - c}{nx_k^{n-1}}$$

21

答疑及考试相关问题

时间: 11.27

(考试时请备简单计算器: $\ln x, e^x, 10^x$) 地点: 待定

考试题: 7大题

(分析简答、计算、证明)



Thanks.
Good Luck!