

0



距离空间 (不等式)

线性空间  $\rightarrow$  内积

+ 范数 赋范线性空间  $\rightarrow$  距离空间 一元映射

$\downarrow$  ① 向量范数 (0, 1, 2). ② 矩阵范数 (相容性, 算子范数)  
 $\|x\|_\infty$   $\|x\|_1$   $\|x\|_2$  算子范数 (0, 1, 2)  $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$   
 $\max_i |x_i|$   $\sum |x_i|$   $\sqrt{\sum x_i^2}$

不动点定理: 压缩映像  $\rightarrow$  唯一不动点. (迭代求解)

内积

~~线性空间~~ 线性空间

线性空间 + 内积  $\Rightarrow$  内积空间. (不等式) 二元映射

$\rightarrow$  (可导出范数, 满足平行四边形公式)

$$\|x\| = \sqrt{(x, x)}$$

正交分解 (标准正交系, G-S 正交化)

1. 插值法:

$$S(x_i) = f(x_i) \quad i=0, \dots, n.$$

插值多项式存在的唯一性.  $n+1$  个插值点  $\Rightarrow$   $n$  次多项式.

a. 待定系数法. 计算量大

b. 拉格朗日:

$$L_1(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1. \quad l_0 = \frac{x-x_1}{x_0-x_1} \quad l_1 = \frac{x-x_0}{x_1-x_0}$$

① 线性:

插值基函数.

② 二次 (抛物线)

$$l_0 + l_1 = 1.$$

$$L_2(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + l_2(x)y_2.$$

$$l_k = \prod_{j=0, j \neq k}^2 \frac{x-x_j}{x_k-x_j}$$

$$l_0 = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}$$

YI SHANG



由 扫描全能王 扫描创建



几次插值

$$w_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_n) = \prod_{k=0}^n (x-x_k)$$

$$w'_{n+1}(x_k) = \prod_{j=0, j \neq k}^n (x_k - x_j)$$

误差分析:

$R_n(x) = f(x) - L_n(x)$  余项/误差 有  $n+1$  阶导

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

罗尔定理

$$\leq \frac{M}{(n+1)!} w_{n+1}(x) \quad f^{(n+1)}(\xi) \leq M$$

C. 牛顿插值法:

插值节点增加时, 之前已计算的结果仍可使用

差商: 一阶:  $f[x_i, x_j] = \frac{f(x_j) - f(x_i)}{x_j - x_i}$

二阶:  $f[x_i, x_j, x_k] = \frac{f[x_j, x_k] - f[x_i, x_j]}{x_k - x_i}$

k阶:  $f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_0}$

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f^{(k)}(\xi)}{k!}, \quad \xi \in [a, b]$$

差商表

牛顿插值公式:

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

$$R_n(x) = f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] w_{n+1}(x) \quad \text{与 } L_n(x) \text{ 的余项相等}$$

$$= \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} w_{n+1}(x)$$





给定方程组:

$$\begin{bmatrix} 3 & a \\ b & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c \\ d \end{bmatrix}$$

$$\frac{1}{3}b + -3x = 0$$

其中  $a, b, c, d$  都是实数.

且  $ab + 9 \neq 0$

证明: 用 Jacobi, G-S 迭代收敛性

$$L = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ b & 0 \end{bmatrix} \quad U = \begin{bmatrix} 0 & a \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} \quad D^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

$$D+L = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ b & -3 \end{bmatrix} \quad (D+L)^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{9}b & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

$$B = -D^{-1}(L+U)$$

$$G = -(D+L)^{-1}U$$

$$= -\begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & a \\ b & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{9}b & -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & a \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & -\frac{a}{3} \\ \frac{b}{3} & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & -\frac{a}{3} \\ 0 & -\frac{ab}{9} \end{bmatrix}$$

$$|\lambda I - B| = \begin{vmatrix} \lambda & +\frac{a}{3} \\ -\frac{b}{3} & \lambda \end{vmatrix}$$

$$|\lambda I - G| = \begin{vmatrix} \lambda & +\frac{a}{3} \\ 0 & \lambda + \frac{ab}{9} \end{vmatrix}$$

$$= \lambda^2 + \frac{ab}{9}$$

$$= \lambda(\lambda + \frac{ab}{9})$$

$$\lambda = \pm \frac{\sqrt{|ab|}}{3} i$$

$$\lambda = 0 \quad \lambda = -\frac{ab}{9}$$

①  $ab \geq 0$

$\Rightarrow |ab| < 9$

$|ab| < 9$

②  $ab \leq 0$





## 2. 最佳逼近和最小二乘.

度量误差

2-范数: 最佳平方逼近  $\min_{y \in B} \|f(x) - y(x)\|_2$

$\infty$ -范数: 最佳一致逼近  $\min_{y \in B} \|f(x) - y(x)\|_\infty$

### ① 内积空间中的最佳逼近.

正交投影:  $\|x - x^*\| = \inf_{y \in M} \|x - y\|$   $x^*$  唯一.

最佳逼近  $x^* = \sum_{i=1}^n a_i^* x_i$

$$A a^* = b$$

$$A = \begin{bmatrix} (x_1, x_1) & (x_1, x_2) & \dots \\ (x_2, x_1) & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} (x, x_1) \\ (x, x_2) \\ \vdots \end{bmatrix}$$

$$\text{均方误差} = \|\delta\|^2 = \|x\|^2 - \|x^*\|^2 = \|x\|^2 - \sum_{i=1}^n a_i^{*2} (x_i, x_i)$$

$$\text{平方误差} = (x, x) - \sum_{i=1}^n a_i^* (x_i, x)$$

### ② $L^2[a, b]$ 中的最佳平方逼近.

$x_1, x_2, \dots \rightarrow \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$   $n+1$  个

$\|f(x) - s^*(x)\|_2 = \min_{s(x) \in M} \|f(x) - s(x)\|_2$  最佳平方逼近, 唯一.

$$\|f(x)\|_2 = \left( \int_a^b p(x) f^2(x) dx \right)^{\frac{1}{2}} \quad p(x) \text{ 在 } [a, b] \text{ 中非负}$$

$$\text{均方误差: } \|\delta\|_2 = \sqrt{(f, f) - \sum_{i=0}^n a_i^* (f, \varphi_i)} \quad s^*(x) = \sum_{i=0}^n a_i^* \varphi_i$$

$$\text{最大值误差: } \|\delta\|_\infty = \max_{x \in [a, b]} |f(x) - s^*(x)|$$

$$\text{若 } M = \text{span} \{1, x, x^2, \dots, x^n\}.$$

没有方程组  $\rightarrow$  矩阵解.  $Hx = b$  病态.

$\rightarrow$  找正交多项式  $\rightarrow$  避免病态: (勒让德多项式, 切比雪夫)

### ③ 正交多项式: ~~勒让德~~

A: 勒让德:

区间  $[-1, 1]$ .

$a, P_n(-x) = (-1)^n P_n(x)$ , 奇数  $\rightarrow$  奇函数, 偶数  $\rightarrow$  偶函数







递推公式

$$P_0(x) = 1 \quad P_1(x) = x$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1) \quad P_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$$

$$S_n^*(x) = \sum_{j=0}^n a_j^* P_j(x) \quad a_j^* = \frac{(f, P_j)}{(P_j, P_j)} = \frac{2j+1}{2} \int_{-1}^1 f(x) P_j(x) dx$$

$$\text{均方误差: } \|f\|_2 = \sqrt{(f, f) - \sum_{j=0}^n a_j^* (f, P_j)}$$

任意区间

$B_2$  切比雪夫

$$\text{区间 } [-1, 1], \quad P(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}, \quad \Delta$$

$$(T_0, T_0) = \pi, \quad (T_n, T_n) = \frac{\pi}{2}$$

$$T_0 = 1 \quad T_1 = x$$

$$T_2(x) = 2x^2 - 1 \quad T_3(x) = 4x^3 - 3x$$

$$S_n^*(x) = \frac{a_0^*}{2} T_0 + \sum_{j=1}^n a_j^* T_j(x) \in$$

$$a_j^* = \frac{(f, T_j)}{(T_j, T_j)} = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x) T_j(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx, \quad j = 0, 1, 2, \dots, n$$

② 曲线拟合. 最小二乘.





### 3. 数值积分与数值微分.

矩形公式:  $R = (b-a)f(\frac{a+b}{2})$

梯形公式:  $T = (b-a) \frac{f(a)+f(b)}{2}$

辛普森公式:  $S = [\frac{1}{6}f(a) + \frac{4}{6}f(\frac{a+b}{2}) + \frac{1}{6}f(b)](b-a)$

在区间  $[a, b]$  上适当取节点, 然后用  $f(x_k)$  加权平均得到  $f(x)$  的近似.

$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$   $A_k$ : 权重系数.

代数精度.

数值积分:

① 插值型:

拉格朗日插值  $L_n(x)$   $\int_a^b f(x) dx \approx \int_a^b L_n(x) dx \approx \int_a^b f(x) dx$

$L_n(x) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$

$A_k = \int_a^b l_k(x) dx$

$R_n(f) = \dots$

形式如  $L_n(x)$  至少有  $n$  次代数精度  $\Leftrightarrow$  插值型

② 牛顿-柯特斯公式

(插值)

$[a, b]$   $n$  等分取  $x_k = a + k \frac{b-a}{n}$

$n=1$  梯形公式.

$n=2$  辛普森公式.

$\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} = 1$

$n$  为偶数时, 至少有  $n+1$  次代数精度.

余项:

模型:  $R_f = -\frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} (b-a)^{n+1}$   $\eta \in [a, b]$

辛普森:  $R_3 = -\frac{b-a}{180} (\frac{b-a}{2})^4 f^{(4)}(\eta)$

$n \geq 8$  时出现负数.

$\sum_{k=0}^n C_k^{(n)} = 1$

(高斯不稳定)

$A_k < 0$







### ③ 复化求积公式.

分成若干子区间再利用求积公式.

复化梯形:  $R_n(f) = n \cdot R(f) = -n \frac{h^3}{12} f''(\eta) = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\eta)$

复化辛普森  $R_n(f) = n R(f) = -n \frac{h^5}{180} (\frac{1}{2}) f^{(4)}(\eta) = -\frac{b-a}{180} (\frac{h}{2})^4 f^{(4)}(\eta)$

### ④ 龙贝格:

复化后再二分一次.

梯形  $T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k + \frac{1}{2})$  递推

龙贝格:

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

修正  $T_{2n} = T_{2n} + \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n) = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$

验证: 辛普森  $S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$

IS  $\frac{I - S_n}{I - S_n} \approx \frac{1}{16}$   $I \approx \frac{16}{15} S_{2n} - \frac{1}{15} S_n$

(复化柯特斯)  $C_n = \frac{16}{15} S_{2n} - \frac{1}{15} S_n$

龙贝格:  $R_n = \frac{64}{63} C_{2n} - \frac{1}{63} C_n$

### 数值微分:

#### ① 插值型求导公式.

$$W'_{n+1}(x_k) = \sum_{j=0, j \neq k}^n (x_k - x_j)$$

$$f(x) \approx L_n(x) \quad f'(x) \approx L'_n(x)$$

误差:  $f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(x)}{(n+1)!} \omega(x)$

$$f'(x) - L'_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(x)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x) + \frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} \frac{d}{dx} f^{(n+1)}(x)$$

$x = x_k \Rightarrow$  
$$= \frac{f^{(n+1)}(x_k)}{(n+1)!} \omega'_{n+1}(x_k) + 0$$





节点处导数值, 等距.

a. 两点:

$$L'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] = L'(x_1)$$

带导数:

$$f'(x_0) = L'(x_0) - \frac{h}{2} f''(\xi) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] - \frac{h}{2} f''(\xi)$$

$$f'(x_1) = L'(x_1) + \frac{h}{2} f''(\xi) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] + \frac{h}{2} f''(\xi)$$

b. 三点, 节点  $x_1$  两侧  $\pm h$ .

$$f'(x_0) = \frac{1}{2h} [-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

$$f'(x_1) = \frac{1}{h} [-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi) \quad \text{中点公式.}$$

$$f'(x_2) = \frac{1}{2h} [f(x_0) - 4f(x_1) + 3f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

~~c. 五点:~~

c. 五点:

补 ⑤: 高斯求积公式

a.  $W_{n+1}(x)$  与  $n$  次多项式正交,  $b$  则  $\int_a^b p(x) f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$   $2n+1$  次精度

$$c. A_k = \int_a^b p(x) \frac{W_{n+1}(x)}{(x-x_k)W'_{n+1}(x_k)} dx$$

取  $W_{n+1}(x) =$  勒让德多项式  $P_{n+1}(x)$  且  $[a, b] = [-1, 1]$ ,  $p(x) = 1$

$$n=0, \quad x_0=0, \quad A_0=2, \quad \int_{-1}^1 f(x) dx \approx 2f(0), \quad R(f) = \frac{1}{3} f'''(\eta)$$

$$n=1, \quad x_0 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, \quad x_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}, \quad A_0 = A_1 = 1, \quad \int_{-1}^1 f(x) dx \approx f(-\frac{1}{\sqrt{3}}) + f(\frac{1}{\sqrt{3}}), \quad R(f) = \frac{1}{135} f^{(4)}(\eta)$$

取  $W_{n+1}(x) =$  切比雪夫  $[a, b] = [-1, 1]$   $p(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$

求积点:  $x_k = \cos(\frac{2k+1}{2n+2} \pi)$   $k=0, 1, 2, \dots, n$

$$A_k = \frac{2}{n+1} \quad R(f) = \frac{2^{n+2}}{2^{n+2}(2n+2)!} f^{(2n+2)}(\eta)$$







4. 解线性方程组的方法:

① 稳定性条件数:

$Ax=b$   $A, b$  微小变化引起  $x$  巨大变化  $\rightarrow$  病态.

$$(A+\delta A)(x+\delta x) = b+\delta b$$

a. 有  $\delta b$ , 无  $\delta A$ :

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}.$$

b. 有  $\delta A$ , 无  $\delta b$ :

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}}{1 - \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}} \approx \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}$$

c. 有  $\delta A$  和  $\delta b$ :

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\|A^{-1}\| \|A\|}{1 - \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}} \left( \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} + \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \right)$$

$A$  非奇异矩阵: 条件数  $\text{cond}(A) = \|A^{-1}\| \|A\|$ .

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

$$(2) \text{cond}(A)_2 = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(A^T A)}{\lambda_{\min}(A^T A)}} \quad A \text{ 对称} = \frac{|\lambda|_{\max}}{|\lambda|_{\min}}$$

② 高斯消去法和列主元消去法.

$a_{kk}^{(k)} \neq 0$  消元计算. 回代计算.  $\rightarrow$  高斯. 对称矩阵  
若  $a_{kk}^{(k)} = 0$  (或中) 选  $|a_{kh}^{(k)}|_{\max}$  ...  $\rightarrow$  列主元. 对称矩阵  
高斯若当 对称矩阵  
下三角

③ 矩阵三角分解法.





a,  $A=LU$ .  $L$  单位下三角. (Doolittle 分解)

$$Ax=b \Rightarrow LUx=b \Rightarrow Ly=b$$

$$Ux=y$$

b. 平方根法:

$A$  对称: 顺序主子式非零  $A=LDL^T$

$A$  对称正定  $A=LL^T$  (cholesky)  $L$  主对角元素为 1

$$Ax=b \Rightarrow Ly=b$$

$$L^T x=y \Rightarrow x$$

c. 追赶法:

$$\begin{bmatrix} b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ & a_3 & \ddots & \ddots \\ & & \ddots & \ddots & a_n \end{bmatrix} \begin{matrix} |b_1| > |c_1| > 0 \\ |b_2| \geq |a_2| + |c_2| \\ |b_n| > |a_n| > 0 \end{matrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & 1 & & \\ & l_{32} & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 & c_1 \\ u_2 & c_2 \\ & \ddots & \\ & & u_n & c_n \end{bmatrix}$$

$$Ax=f \Rightarrow Ly=f$$

$$Ux=y \Rightarrow x$$

④ 雅可比方法和高斯-塞德尔. 迭代法:

雅可比:  $x = \frac{-D^{-1}(L+U)x + D^{-1}b}{1} \Rightarrow x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + d$

高斯-塞德尔:  $x^{(k+1)} = \frac{-(D+L)^{-1}Ux^{(k)} + (D+L)^{-1}b}{1}$

$$x^{(k+1)} = Gx^{(k)} + d_1$$

收敛性:  $x^{(k+1)} = Hx^{(k)} + g$

①  $\|H\| < 1 \Rightarrow$  收敛  $\Leftrightarrow$  ②  $\rho(H) < 1$

且:  $\|x^{(k)} - x^*\| \leq \frac{\|H\|}{1 - \|H\|} \|x^{(k)} - x^{(k-1)}\|$

(2)  $\|x^{(k)} - x^*\| \leq \frac{\|H\|^k}{1 - \|H\|} \|x^{(0)} - x^*\|$





$|a_{ii}| > \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$  对角大于同行之和 (对角占优)

$\Rightarrow$  非奇异矩阵  $\Rightarrow$  收敛. (3)

⑤ 超松弛迭代法. (加速收敛)

$$Ax = b \quad A = I - B$$

$$\Rightarrow X^{(k+1)} = BX^{(k)} + d \Rightarrow X^{(k+1)} = X^{(k)} + \underbrace{b - AX^{(k)}}_{r^{(k)} \text{ 残差向量}}$$

加个因子(松弛因子),  $X^{(k+1)} = X^{(k)} + \omega(b - AX^{(k)})$

加上高斯-塞德尔  $\rightarrow$  逐次超松弛迭代法 SUR.

$$X^{(k+1)} = (I + \omega L)^{-1} [(1 - \omega)D - \omega U] X^{(k)} + (I + \omega L)^{-1} \omega b$$

~~$\omega = 1$~~   $\Rightarrow$  高斯-塞德尔  $\rightarrow L\omega$

$\omega < 1 \Rightarrow$  低松弛  $\omega > 1$  超松弛

收敛  $\Leftrightarrow \rho(L\omega) < 1$ . 必要  $\Rightarrow 0 < \omega < 2$ .

充分  $\Leftrightarrow \omega < 2$   $A$  对称正定







## 5. 非线性方程(组)求根.

### ① 迭代法.

将方程  $f(x)=0$  变形  $x=\varphi(x) \Rightarrow$  迭代得  $\{x_k\}$  收敛于  $x^*$ , 且  $x^*=\varphi(x^*)$

$x=\varphi(x) \Leftrightarrow$  确定  $y=x$  与  $y=\varphi(x)$  的交点

收敛条件  $\begin{cases} |\varphi'(x)| \leq L < 1. \\ a \leq \varphi(x) \leq b \end{cases} \quad x \in [a, b]$

$e_k = x_k - x^*$   $k \rightarrow \infty$  时  $\frac{e_{k+1}}{e_k} \rightarrow \sigma$

$\frac{e_{k+1}}{e_k} \rightarrow \sigma$   $\sigma=1$  线性收敛

$\sigma > 1$  超线性收敛  $\sigma=2$  平方收敛

### ② 牛顿法:

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

$x \in D$   $\Delta$ : 根充分邻域, 则  $f'(x) \neq 0 \Rightarrow$  有二阶收敛速度

