数值分析 第二次习题课

闵旭

May 18, 2015

Problem

$$\begin{cases} 5x_1 + 2x_2 + x_3 = -12 \\ -x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 20 \\ 2x_1 - 3x_2 + 10x_3 = 3 \end{cases}$$

- ▶ 考察 Jacobi, G-S 迭代法的收敛性;
- ▶ 初始值 $[0,0,0]^{\top}$,用 *Jacobi* 和 *G-S* 迭代法求解,当 $\|\mathbf{x}^{(k+1)} \mathbf{x}^{(k)}\| < 10^{-2}$ 时终止迭代。

Solution

- ▶ 根据定理 4.11, 矩阵 A 严格对角占优, 故均收敛。
- ▶ Jacobi 迭代:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = -\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{1}{4}x_1^{(k)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5 \\ x_3^{(k+1)} = -\frac{1}{5}x_1^{(k)} + \frac{3}{10}x_2^{(k)} + \frac{3}{10} \end{cases}$$

迭代 11 次 [-4.00024207, 3.00312926, 1.99986178]。

▶ G-S 迭代:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = -\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{1}{4}x_1^{(k+1)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5 \\ x_3^{(k+1)} = -\frac{1}{5}x_1^{(k+1)} + \frac{3}{10}x_2^{(k+1)} + \frac{3}{10} \end{cases}$$

迭代 6 次 [-3.99931398, 3.00000274, 1.99986362]。

Problem

用 SOR 方法解方程组

$$\begin{cases} 5x_1 + 2x_2 + x_3 = -12 \\ -x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 20 \\ 2x_1 - 3x_2 + 10x_3 = 3 \end{cases}$$

$$w = 0.9$$
, $\mathbf{x}_0 = [0, 0, 0]^{\mathsf{T}}$, 当 $\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\| < 10^{-2}$ 时终止迭代。

Solution

写出迭代公式

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = (1-w)x_1^{(k)} + w(-\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5}) \\ x_2^{(k+1)} = (1-w)x_2^{(k)} + w(\frac{1}{4}x_1^{(k+1)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5) \\ x_3^{(k+1)} = (1-w)x_3^{(k)} + w(-\frac{1}{5}x_1^{(k+1)} + \frac{3}{10}x_2^{(k+1)} + \frac{3}{10}) \end{cases}$$

迭代 6次

$$\left[-3.99956852, 3.00038707, 1.99996303\right]$$

Problem 考虑

$$Ax = b$$

其中

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \alpha \\ 0 & 1 & 0 \\ \alpha & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

- 1. α 为何值时, A 正定?
- 2. α 为何值时, Jacobi 迭代收敛?
- 3. α 为何值时, G-S 迭代收敛?

Solution

- 1. **A** 正定 \Leftrightarrow 顺序主子式均大于 O。一阶二阶显然,三阶主子 式为 $1-\alpha^2>0$ 。故 $|\alpha|<1$ 。
- 2. **A** 是实对称矩阵,故利用定理 4.8, Jacobi 收敛 \Leftrightarrow **A**,2**D A** 正定 \Leftrightarrow $|\alpha|$ < 1。
- 3. 利用定理 4.9, G-S 迭代收敛 $\Leftarrow \|\mathbf{B}_J\|_{\infty} < 1$ or $\|\mathbf{B}_J\|_1 < 1$

$$\mathbf{B}_J = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U}) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -\alpha \\ 0 & 0 & 0 \\ -\alpha & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故
$$\|\mathbf{B}_J\|_{\infty} = \|\mathbf{B}_J\|_1 = |\alpha| < 1$$
。

Note: 这里只用了充分性判据。

Note: 也可以根据严格对角占优判据, 也是充分条件(定理

4.11)。

Problem

证明定理 4.8 中的必要性部分。即若 \mathbf{A} 为实对称矩阵,且 $a_{ii}>0$,则 $\mathbf{A}\mathbf{x}=\mathbf{b}$ 的 Jacobi 迭代法收敛 \Rightarrow \mathbf{A} 和 $2\mathbf{D}-\mathbf{A}$ 正定。

Solution

与定理 4.8 类似,讲 Jacobi 迭代法的迭代矩阵写为如下形式:

$$\begin{split} \mathbf{B} &= \mathbf{D}^{-1/2} (\mathbf{I} - \mathbf{D}^{-1/2} \mathbf{A} \mathbf{D}^{-1/2}) \mathbf{D}^{1/2}; \\ \mathbf{B} &= \mathbf{D}^{-1/2} (\mathbf{D}^{-1/2} (2\mathbf{D} - \mathbf{A}) \mathbf{D}^{-1/2} - \mathbf{I}) \mathbf{D}^{1/2}. \end{split}$$

Jacobi 迭代法收敛 ⇒ B 的特征值 $\lambda_i < 1$

 \Rightarrow (矩阵相似特征值相同) $I - D^{-1/2}AD^{-1/2}$ 和

$$\mathbf{D}^{-1/2}(2\mathbf{D} - \mathbf{A})\mathbf{D}^{-1/2} - \mathbf{I}$$
 特征值 < 1

$$\Rightarrow$$
 $D^{-1/2}AD^{-1/2}$ 和 $D^{-1/2}(2D-A)D^{-1/2}$ 特征值 > 0

$$\Rightarrow$$
 A 和 2**D** − **A** 正定。

Problem

雅克比松弛法 (JOR 方法):

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - w\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{A}\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{b})$$
$$= (\mathbf{I} - w\mathbf{D}^{-1}\mathbf{A})\mathbf{x}^{(k)} + w\mathbf{D}^{-1}\mathbf{b}$$

试证明: 当求解 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的雅克比方法收敛时且 $0 < w \le 1$ 时, JOR 方法也收敛。

Solution

雅克比方法
$$\mathbf{B} = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{A} - \mathbf{D})$$
JOR 方法
$$\mathbf{B}_J = \mathbf{I} - w\mathbf{D}^{-1}\mathbf{A}$$

$$= \mathbf{I} - w\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{A} - \mathbf{D} + \mathbf{D})$$

$$= (1 - w)\mathbf{I} - w\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{A} - \mathbf{D})$$

$$= (1 - w)\mathbf{I} + w(-\mathbf{B})$$

因此 \mathbf{B}_J 的谱半径是 \mathbf{I} 和 $-\mathbf{B}$ 的加权平均。故当 Jacobi 方法收敛即 $\rho(\mathbf{B}) < 1$,且 $0 < w \le 1$ 时,有 $\rho(\mathbf{B}_j) < 1$,故 JOR 方法也收敛。

Problem

矩阵 \mathbf{A} 为实对称正定阵, \mathbf{x}^* 为方程 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的解,试证明: \mathbf{x}^* 为 $\varphi(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^{\top}\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}^{\top}\mathbf{x}$ 的唯一最小值点,即 $\forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{x}^*$, $\varphi(\mathbf{x}) > \varphi(\mathbf{x}^*)$

Solution

 $\forall \mathbf{y} \neq \mathbf{0} \in \mathbb{R}^n$, 不等式成立:

$$\varphi(\mathbf{x}^* + \mathbf{y}) = \frac{1}{2} (\mathbf{x}^* + \mathbf{y})^\top \mathbf{A} (\mathbf{x}^* + \mathbf{y}) - \mathbf{b}^\top (\mathbf{x}^* + \mathbf{y})$$

$$= \frac{1}{2} (\mathbf{x}^{*\top} \mathbf{A} \mathbf{x}^* + \mathbf{y}^\top \mathbf{A} \mathbf{x}^* + \mathbf{x}^{*\top} \mathbf{A} \mathbf{y} + \mathbf{y}^\top \mathbf{A} \mathbf{y}) - \mathbf{b}^\top \mathbf{x}^* - \mathbf{b}^T \mathbf{y}$$

$$= \frac{1}{2} \mathbf{x}^{*\top} \mathbf{A} \mathbf{x}^* - \mathbf{b}^\top \mathbf{x}^* + \frac{1}{2} (\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \mathbf{b}^\top \mathbf{y} + \mathbf{y}^\top \mathbf{A} \mathbf{y}) - \mathbf{b}^\top \mathbf{y}$$

$$= \varphi(\mathbf{x}^*) + \frac{1}{2} \mathbf{y}^\top \mathbf{A} \mathbf{y}$$

$$> \varphi(\mathbf{x}^*)$$

其中不等号是因为 A 为实对称正定矩阵。

Problem

用圆盘定理估计矩阵
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0.5 & -0.6 & 0.6 \\ 1 & -1.2 & -0.8 \\ 0 & -0.6 & 3 \end{pmatrix}$$
 的 $\rho(\mathbf{A})$ 和

 $cond(\mathbf{A})_2$ 的范围。

Solution

根据定理 5.10(圆盘定理), **A** 的特征值比属于 **A** 的格什戈林圆盘之中, 即 [0.5-1.2,0.5+1.2], [-1.2-1.8,-1.2+1.8], [3-0.6,3+0.6] 中。即

$$D_1 = [-0.7, 1.7], D_2 = [-3.0, 0.6], D_3 = [2.4, 3.6]$$

 D_1 与 D_2 重合, D_3 与其他两圆盘分离,故 $\rho(\mathbf{A}) = \lambda_3 \in [2.4, 3.6]$ 。

而对于矩阵 $A^{T}A$:

$$\mathbf{A}^{\top}\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1.25 & -1.5 & -0.5 \\ -1.5 & 2.16 & -1.2 \\ -0.5 & -1.2 & 10 \end{bmatrix}.$$

其三个圆盘为

$$D_1 = [-0.75, 3.25], D_2 = [-0.54, 4.86], D_3 = [8.3, 11.7].$$

注意 D_3 与其他两圆盘分离,故 $\lambda_{\mathsf{max}} \in D_3$,且 $\lambda_{\mathsf{min}} \in D_1 \cup D_2$,因此

$$\mathsf{cond}(\mathbf{A})_2 = \sqrt{\frac{\lambda_{\mathsf{max}}(\mathbf{A}^{\top}\mathbf{A})}{\lambda_{\mathsf{min}}(\mathbf{A}^{\top}\mathbf{A})}} \geq \sqrt{\frac{8.3}{4.86}}.$$

Note: 注意圆盘连通的情况。

Problem

确定矩阵 \mathbf{A} 及 \mathbf{A}^{-1} 的特征值的界。

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & -1 & & & \\ -1 & 4 & -1 & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & -1 & 4 & -1 \\ & & & -1 & 4 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}.$$

Solution

A 为实对称矩阵,特征值为实数。根据定理 5.10(圆盘定理),

$$|\lambda_i - a_{ii}| \le r_i = \sum_{j=1, j \ne i}^n |a_{ij}|, i = 1, 2, \dots, n$$

$$|\lambda_i - 4| \le \begin{cases} 1, & i = 1, n \\ 2, & otherwise \end{cases}$$

故 A 的特征值的界为

$$2 \le \lambda \le 6$$
.

而 \mathbf{A}^{-1} 的特征值为 $\mu_i = \lambda_i^{-1}$, 故其特征值的界为

$$\frac{1}{6} \le \mu \le \frac{1}{2}.$$



Problem

用幂法计算矩阵的主特征值及对应的特征向量:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 7 & 3 & -2 \\ 3 & 4 & -1 \\ -2 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$

当特征值的小数点后三位的数值稳定时终止迭代。

Solution

利用使用幂法算法 5.1 求解该问题。令初始向量为 $\mathbf{v}_0 = \mathbf{u}_0 = [1,0,0]^{\mathsf{T}}$,经过 8 次迭代后,最大特征值满足精度要求。此时

$$\sigma_8 = 9.605479;$$

$$u_8 = [1, 0.6055468, -0.39444782]^{\top}.$$

Problem

利用反幂法求矩阵

$$\begin{bmatrix} 6 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

的最接近于7的特征值及对应的特征向量。

Solution

转化为求解 $\mathbf{A} - 7\mathbf{I}$ 的最小特征值及其对应特征向量的问题。利用反幂法算法 5.2 求解该问题,令初始化向量为 $\mathbf{v}_0 = \mathbf{u}_0 = [1,0,0]^{\mathsf{T}}$ 。经过 4 次迭代后,得到

$$\sigma_4 = 0.287971,$$

 $\mathbf{u}_4 = [1, 0.52289147, 0.2421883]^{\top}.$

故所求特征值及对应特征向量为:

$$\lambda = 7.287971;$$

 $\mathbf{u} = [1, 0.52289147, 0.2421883]^{\top}.$

Problem

试用 Householder 变换对矩阵 A 做 QR 分解, 求出矩阵 Q 和 R。

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ 2 & -4 & 5 \end{bmatrix}$$

Solution

根据算法 5.3. 对矩阵 A 做 QR 分解得

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} -0.3333 & 0.6667 & -0.6667 \\ -0.6667 & 0.3333 & 0.6667 \\ -0.6667 & -0.6667 & -0.3333 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} -3.0000 & 3.0000 & -3.0000 \\ -0.0000 & 3.0000 & -3.0000 \\ 0.0000 & -0.0000 & -3.0000 \end{bmatrix}$$

Problem

利用一系列 Givens 旋转变换将矩阵

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

化为上三角矩阵,将结果与例 5.11 的结果作比较。

Solution

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ 0 & \frac{2\sqrt{6}}{3} & -\frac{\sqrt{6}}{3} \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

与例 5.11 结果相差一个符号。

Note: 计算过程较繁琐。

Problem

用 Givens 旋转变换对上 Hessenberg 矩阵 A_1 做 QR 分解,然后将得到的矩阵 Q 和 R 颠倒次序相乘得到矩阵 A_2 ,证明 A_2 仍然是上 Hessenberg 矩阵。

Solution

首先对原 Hessenberg 矩阵做 GivensQR 分解:

$$\mathbf{G}_{n-1}\cdots\mathbf{G}_{2}\mathbf{G}_{1}\mathbf{A}_{1}=\mathbf{R},\ \mathbf{Q}=\mathbf{G}_{1}^{\top}\mathbf{G}_{2}^{\top}\cdots\mathbf{G}_{n-1}^{\top}$$

然后求 A_2 :

$$\mathbf{A}_2 = \mathbf{R}\mathbf{Q} = \mathbf{R}\mathbf{G}_1^{\top}\mathbf{G}_2^{\top} \cdots \mathbf{G}_{n-1}^{\top}$$

首先观察 \mathbf{R} 和 $\mathbf{G}_1^{\mathsf{T}}$

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * \end{bmatrix}, \ \mathbf{G}_1^\top = \begin{bmatrix} \hat{\mathbf{G}}_1^\top & 0 \\ 0 & \mathbf{I}_{n-2} \end{bmatrix}$$

Givens 矩阵 $\mathbf{G}_1^{\mathsf{T}}$ 只对 \mathbf{R} 的前两列做变换,并且变换结果为

$$\mathbf{RG}_1^ op = egin{bmatrix} * & * & * & * \ * & * & * & * \ 0 & 0 & * & * \ 0 & 0 & 0 & * \end{bmatrix}$$

类似地,

$$\mathbf{R}\mathbf{G}_{1}^{\top}\mathbf{G}_{2}^{\top} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & \mathbf{0} & \mathbf{0} & * \end{bmatrix}, \ \mathbf{R}\mathbf{G}_{1}^{\top}\mathbf{G}_{2}^{\top}\mathbf{G}_{3}^{\top} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \end{bmatrix}$$

故最终 $\mathbf{A}_2 = \mathbf{R}\mathbf{G}_1^{\top}\mathbf{G}_2^{\top}\cdots\mathbf{G}_{n-1}^{\top}$ 是一个 Hessenberg 矩阵。 Note: https://www.zib.de/groetschel/Project-Quito/cursos/curso_2005_2/qr_iteration.pdf

Problem

利用 Householder 变换将

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 3 & 1 & 2 \\ 4 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

正交相似化为对称三对角阵。

Solution

记
$$\mathbf{x}=[3,4]^{\top}$$
,则 $\sigma=\|\mathbf{x}\|_2=5$, $\mathbf{u}=\mathbf{x}+\sigma\mathbf{e}=[8,4]^{\top}$, $\beta=\frac{1}{2}\|\mathbf{u}\|_2^2=40$,

$$\mathbf{H}_1 = \mathbf{I} - \beta^{-1} \mathbf{u} \mathbf{u}^{\top} = \begin{bmatrix} -\frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ -\frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \mathbf{H}_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ 0 & -\frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix}$$

利用 H 对 A 做正交相似化可得

$$\mathbf{H}^{\top} \mathbf{A} \mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & -5 & 0 \\ -5 & \frac{73}{25} & \frac{14}{25} \\ 0 & \frac{14}{25} & -\frac{23}{25} \end{bmatrix}$$

Problem

对于下列线性空间 C[0,1] 中的函数 f(x),计算 $||f||_{\infty}$, $||f||_{1}$ 与 $||f||_{2}$: (1) $f(x) = (x-1)^{3}$; (2) $f(x) = |x-\frac{1}{2}|$.

Problem

对于下列线性空间 C[0,1] 中的函数 f(x), 计算 $||f||_{\infty}$, $||f||_{1}$ 与 $||f||_{2}$:

$$(1)^{n} f(x) = (x-1)^{3}; (2) f(x) = |x-\frac{1}{2}|.$$

Solution

$$||f||_{\infty} = \max_{0 \le x \le 1} |(x-1)^3| = 1 \qquad ||f||_{\infty} = \max_{0 \le x \le 1} |x - \frac{1}{2}| = \frac{1}{2}$$

$$||f||_{1} = \int_{0}^{1} (x-1)^3 dx = \frac{1}{4} \qquad ||f||_{1} = \int_{0}^{1} |x - \frac{1}{2}| dx = \frac{1}{4}$$

$$||f||_{2} = \left(\int_{0}^{1} (x-1)^6 dx\right)^{1/2} = \frac{\sqrt{7}}{7} \qquad ||f||_{2} = \left(\int_{0}^{1} (x - \frac{1}{2})^2 dx\right)^{1/2} = \frac{\sqrt{3}}{6}$$

Problem

对
$$f(x), g(x) \in C^2[a, b]$$
, 定义 $(1)\langle f, g \rangle = \int_a^b f'(x)g'(x)dx$, $(2)\langle f, g \rangle = \int_a^b f'(x)g'(x)dx + f(a)g(a)$ 。 问它们是否构成内积?

Problem

对 $f(x), g(x) \in C^2[a, b]$,定义 $(1)\langle f, g \rangle = \int_a^b f'(x) g'(x) dx, \ (2) \ \langle f, g \rangle = \int_a^b f'(x) g'(x) dx + f(a) g(a) .$ 问它们是否构成内积?

Solution

要验证内积,即检验 4条性质。容易验证可交换性、线性性 1、线性性 2两者均满足,故只需验证非负性。

(1) 当 f, g 为常函数时,有 $\langle f, g \rangle = 0$ 。故不构成内积。

$$(2)\langle f,f\rangle=0\Leftrightarrow f(x)=0,f(a)=0$$
,故当且仅当 $f(x)=0$ 时,内积为 0 。故构成内积。

Problem

在子空间 $\Phi = span\{1,t\}$ 中,求下列函数 f(t) 的最佳平方逼近多项式:

(1)
$$f(t) = e^t, t \in [0, 1];$$
 (2) $f(t) = \cos(\pi t), t \in [0, 1]$

Solution

(1) 设为
$$S(t) = a_0 + a_1 t$$

$$(1,1) = 1, \quad (1,t) = \int_0^1 t dt = \frac{1}{2}, \quad (1,t) = \int_0^1 t^2 dt = \frac{1}{3}$$

$$(f,1) = \int_0^1 e^t dt = e - 1, \quad (f,t) = \int_0^1 e^t t dt = 1$$

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e - 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

解得

$$a_0 = 4e - 10$$
, $a_1 = 18 - 6e$

故所求最佳平方逼近多项式为: S(t) = 4e - 10 + (18 - 6e)t

(2) 设为
$$S(t) = a_0 + a_1 t$$

$$(1,1)=1, \quad (1,t)=\int_0^1 t dt=rac{1}{2}, \quad (1,t)=\int_0^1 t^2 dt=rac{1}{3}$$

$$(f,1) = \int_0^1 \cos(\pi t) dt = 0, \quad (f,t) = \int_0^1 t \cos(\pi t) dt = -\frac{2}{\pi^2}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{2}{\pi^2} \end{bmatrix}$$

解得

$$a_0 = \frac{12}{\pi^2}, \quad a_1 = -\frac{24}{\pi^2}$$

故所求最佳平方逼近多项式为: $S(t) = \frac{12}{\pi^2} - \frac{24}{\pi^2}t$

Problem

设 $f(t) = \sin\left(\frac{\pi}{2}t\right), t \in [-1,1]$,利用勒让德多项式求 f(t) 的三次最佳逼近多项式。

Solution

勒让德多项式:

$$P_{(0)}(t) = 1; P_{(1)}(t) = t; P_{(2)}(t) = \frac{3t^2 - 1}{2}; P_{(3)} = \frac{5t^3 - 3t}{2};$$

由于勒让德多项式是正交多项式函数,故直接求解得系数:

$$a_0 = a_2 = 0; a_1 = \frac{\int_{-1}^1 \sin(\frac{\pi}{2}t)tdt}{\int_{-1}^1 t^2 dt} = \frac{12}{\pi^2};$$

$$a_3 = \frac{\int_{-1}^1 \sin(\frac{\pi}{2}t)\frac{5t^3 - 3t}{2}dt}{\int_{-1}^1 \left(\frac{5t^3 - 3t}{2}\right)^2 dt} = \frac{168(\pi^2 - 10)}{\pi^4}$$

故最佳三次逼近多项式为

$$S_3(t)^* = a_1 P_{(1)}(t) + a_3 P_{(3)}(t)$$

$$= \frac{12}{\pi^2} t + \frac{168(\pi^2 - 10)}{\pi^4} \frac{5t^3 - 3t}{2}$$

$$\approx 1.553191t - 0.562228t^3$$

Problem

已知实验数据如下:

$$t_i$$
 19 25 31 38 44 y_i 19.0 32.3 49.0 73.3 97.8

用最小二乘法求形如 $y = a + bt^2$ 的经验公式,并计算均方误差。

Solution

基函数为 $\Phi = \{1, t^2\}$, 故求解法方程 $\mathbf{G}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 。其中 \mathbf{G} 中元素为

$$\langle \varphi_0, \varphi_0 \rangle = \sum_{i=1}^5 1 = 5;$$

$$\langle \varphi_0, \varphi_1 \rangle = \sum_{i=1}^5 t_i^2 = 5327 = \langle \varphi_1, \varphi_0 \rangle;$$

$$\langle \varphi_1, \varphi_1 \rangle = \sum_{i=1}^5 t_i^4 = 7277699;$$

b中元素为

$$\langle \varphi_0, y \rangle = \sum_{i=1}^5 y_i = 271.4, \langle \varphi_1, y \rangle = \sum_{i=1}^5 t_i^2 y_i = 369321.5,$$

故求解

$$\begin{bmatrix} 5 & 5327 \\ 5327 & 7277699 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 271.4 \\ 369321.5 \end{bmatrix}$$

得

$$x_0 \approx 0.9726046; \quad x_1 \approx 0.0500351$$

故所求经验公式为

$$y = 0.9726046 + 0.0500351t^2.$$

均方误差为

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{5} \sum_{i=1}^{5} [y(t_i) - y_i]^2} \approx 0.0548.$$

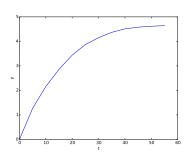
 \square Note: : 均方误差不是逼近误差 $\|\delta\|_2 = \sqrt{\|f\|_2^2 - \sum_{i=1}^n x_i \langle \varphi_i, f \rangle}$

Problem

在某化学反应中, 由实验得分解物浓度与时间关系如下:

時间 t 0 5 10 15 20 25 30 35 40 45 50 55 浓度 $y(\times 10^{-4})$ 0 1.27 2.16 2.86 3.44 3.87 4.15 4.37 4.51 4.58 4.62 4.64

用最小二乘法求函数表达式 y = f(t)。



Solution

设 $f(t) = a \exp\left(-\frac{b}{t}\right), (t \ge 0; a, b > 0), (0,0)$ 点自动满足。取对数化为线性模型

$$\ln y = \ln a - \frac{b}{t}.$$

故 $\Phi = \{1, -\frac{1}{t}\}$ 。与上题类似,求解法方程:

$$\begin{bmatrix} 11 & -0.60339755 \\ -0.60339755 & 0.062321 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \ln a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -87.674095 \\ 5.032489 \end{bmatrix}$$

$$\ln a = -7.558772, b = 7.496347.$$

故所求模型为

$$y = f(t) = 5.215153 \times 10^{-4} \exp\left(-\frac{7.496347}{t}\right).$$



Problem

将例 6.5 的问题转化为标准的线性最小二乘问题式 (6.30), 然后使用算法 6.2 求解。

Solution

按照权值扩展为 8 个样本点

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 & 3 & 3 & 4 & 5 \\ B_i & 4 & 4 & 4.5 & 6 & 6 & 6 & 8 & 8.5 \end{bmatrix}^{\mathsf{T}}$$

$$\mathbf{G} = \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 8 & 22 \\ 22 & 74 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{b} = \mathbf{A}^{\top} \mathbf{f} = \begin{bmatrix} 47\\145.5 \end{bmatrix}$$

对矩阵 G 进行 Cholesky 分解 $G = LL^{T}$

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} 2.8284 & 0 \\ 7.7782 & 3.6742 \end{bmatrix}$$

求解方程 $LL^{T}x = b$, 得到

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 2.5648 \\ 1.2037 \end{bmatrix}$$

故所求函数为

$$f(t) = 2.5648 + 1.2037t.$$

٦

Problem

已知 $\cos(x)$, $0^{\circ} \le x \le 90^{\circ}$ 的函数表,其中自变量取值的步长 $h=1'=(1/60)^{\circ}$,函数值具有 5 位有效数字,求利用该函数表以及线性插值技术计算 $\cos(x)$ 的总误差界(包括截断误差,舍入误差)。

Solution

存在 $x_0, x_1 \in [0^\circ, 90^\circ], x_1 - x_0 = 1', s.t, x \in [x_0, x_1]$ 。利用函数值插值的插值函数 $L_1(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}\cos x_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}\cos x_1$;利用函数值近似值插值的插值函数 $L_1^*(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}\cos^* x_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}\cos^* x_1$.

$$|\cos x - L_1^*(x)| = |\cos x - L_1(x) + L_1(x) - L_1^*(x)|$$

$$\leq |\cos x - L_1(x)| + |L_1(x) - L_1^*(x)|$$

则由定理 6.7, 截断误差

$$|\cos x - L_1(x)| = |R_1(x)| = \left| \frac{\cos''(\xi)}{2!} (x - x_0)(x - x_1) \right|$$
$$= \frac{1}{2} |\cos \xi| |x - x_0| |x - x_1|$$
$$\leq \frac{1}{2} \left(\frac{h}{2}\right)^2 \approx 1.0577 \times 10^{-8}$$

舍入误差:

$$|L_1(x) - L_1^*(x)| = |(\cos x_0 - \cos^* x_0) \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} + (\cos x_1 - \cos^* x_1) \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}|$$

$$\leq |e(\cos^* x_0)| \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} + |e(\cos^* x_1)| \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

$$\leq \max\{|e(\cos^* x_0)|, |e(\cos^* x_1)|\} \cdot \left(\frac{x - x_1}{x_0 - x_1} + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}\right)$$

$$= \max\{|e(\cos^* x_0)|, |e(\cos^* x_1)|\}$$

$$\leq 0.5 \times 10^{-5}$$

故总误差界为

$$|\cos x - L_1^*(x)| \le 1.0577 \times 10^{-8} + 0.5 \times 10^{-5} = 0.50106 \times 10^{-5}.$$

Problem

设 $x_j(j=0,1,\cdots,n)$ 为互异节点,对应的拉格朗日插值多项式为 $L_n(x)$, $l_j(x)(j=0,1,\cdots,n)$ 为拉格朗日插值基函数。求证:

- 1. $\sum_{j=0}^{n} x_{j}^{k} l_{j}(x) \equiv x^{k}, \quad (k = 0, 1, \dots, n);$
- 2. $\sum_{j=0}^{n} (x_j x)^k l_j(x) \equiv 0, \quad (k = 1, 2, \dots, n).$

Solution

(1) 令
$$f(x) = x^k, (k = 0, 1, \dots, n)$$
, 则其 n 次插值多项式为

$$L_n(x) = \sum_{j=0}^n x_j^k l_j(x)$$

插值余项为

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \omega_{n+1} \equiv 0$$

故

$$\sum_{i=0}^{n} x_{j}^{k} l_{j}(x) \equiv x^{k}, \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

(2) 由 (1) 知 $\forall k = 1, 2, \dots, n$

$$\sum_{j=0}^{n} (x_j - x)^k l_j(x) = \sum_{j=0}^{n} \left[\sum_{i=0}^{k} \binom{k}{i} x_j^i (-x)^{k-i} \right] l_j(x)$$

$$= \sum_{i=0}^{k} \binom{k}{i} (-x)^{k-i} \sum_{j=0}^{n} x_j^i l_j(x)$$

$$= \sum_{j=0}^{k} \binom{k}{i} (-x)^{k-i} x^i$$

$$= (x-x)^k \equiv 0$$