

一、(10分) 设  $A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}$ , 计算  $\|A\|_F$ 、 $\max_{\|x\|_\infty=5} \|Ax\|_\infty$  及  $\text{cond}_2(A)$ 。

解:  $\|A\|_F = \sqrt{16+9+9+1+1} = \sqrt{36} = 6$

$$\max_{\|x\|_\infty=5} \|Ax\|_\infty = 5 \max_{\left\| \frac{x}{5} \right\|_\infty = 1} \left\| A \frac{x}{5} \right\|_\infty = 5 \|A\|_\infty = 20$$

$$|\lambda I - A| = 0, \quad \lambda_1 = 2, \quad \lambda_2 = \lambda_3 = 4$$

$$\text{cond}_2(A) = 2$$

二、(5分)

(1)简述模拟退火算法的规律，并给出降温的常用方法。

(2)写出求解无约束优化问题  $\min_{x \in R^n} f(x)$  的牛顿法迭代公式，给出算法收敛阶数。

解: (1): 在某个温度下，金属分子停留在能量最小的状态的概率比停留在能量大的状态的概率要大。

降温: (a):  $t_{k+1} = \alpha t_k$

(b)  $t_k = \frac{M-k}{M} t_0$ , 其中  $M$  为温度下降的总次数。

(2):  $x_{k+1} = x_k - (\nabla^2 f(x_k))^{-1} \nabla f(x_k)$

局部有 2 阶收敛速度。

三、(10分) 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -3 \\ 1 & 1 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{pmatrix}$ , 试判断使用 Gauss-Seidel 迭代法和 Jacobi 迭

代法求解以  $A$  为系数的方程组的收敛性。

解:  $B_{GS} = -\begin{pmatrix} 0 & 3 & -3 \\ 0 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}$ ,  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = \lambda_3 = 3$   $\rho = 3 > 1$ , 所以 Gauss-Seidel 迭

代法发散；

$B_J = -\begin{pmatrix} 0 & 3 & -3 \\ 1 & 0 & 1 \\ 3 & 3 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = \sqrt{3}i, \lambda_3 = -\sqrt{3}i, \rho = \sqrt{3} > 1$ , 所以 Jacobi 迭

代法发散。

四、(10分) 证明矩阵  $A = \begin{pmatrix} 9 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$  有 3 个互异特征值。

$$G_1 = \left\{ \lambda : |\lambda - 9| \leq 2 \right\};$$

解:  $G_2 = \left\{ \lambda : |\lambda| \leq \frac{3}{2} \right\}$ ; 有相交; 取  $D = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 则

$$G_3 = \left\{ \lambda : |\lambda - 3| \leq 2 \right\}$$

$$B = D^{-1}AD = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 9 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & 2 & 2 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\bar{G}_1 = \left\{ \lambda : |\lambda - 9| \leq 4 \right\}; \bar{G}_2 = \left\{ \lambda : |\lambda| \leq 1 \right\}; \bar{G}_3 = \left\{ \lambda : |\lambda - 3| \leq \frac{3}{2} \right\}$$

它们相互分离。若实矩阵  $A$  的特征值  $\lambda$  为复数, 则  $\bar{\lambda}$  也为特征值, 但  $\bar{G}_1, \bar{G}_2, \bar{G}_3$  关于实轴对称, 则  $A$  特征值必皆为实数, 故在区间  $[-1, 1], [1.5, 4.5], [5, 13]$  中各有一个特征值。

五、(10分) 求下列矩阵的不变因子、初等因子及 Jordan 标准形:

$$A = \begin{pmatrix} 17 & 0 & -25 \\ 0 & 3 & 0 \\ 9 & 0 & -13 \end{pmatrix}$$

解:  $D_3 = |\lambda I - A| = (\lambda - 3)(\lambda - 2)^2$ ,  $D_2 = D_1 = 1$

所以, 不变因子为:  $d_3 = (\lambda - 3)(\lambda - 2)^2, d_2 = d_1 = 1$

初等因子:  $(\lambda - 3), (\lambda - 2)^2$

Jordan 标准形:  $J = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

六、(10分) 已知  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & 4 & -4 \\ -1 & 2 & -2 \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,

(1) 求  $A$  的满秩分解;

(2) 求  $A^+$ ;

(3) 判断  $Ax=b$  是否有解, 有解时极小范数解, 无解时求极小范数最小二乘解。

解: (1)  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & 4 & -4 \\ -1 & 2 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 所以

$$F = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix}, G = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \end{pmatrix}$$

(2)  $A^+ = G^H (GG^H)^{-1} (F^H F)^{-1} F^H = \frac{1}{54} \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ -2 & 4 & 2 \\ 2 & -4 & -2 \end{pmatrix}$

(3) 因为  $AA^+ = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 & -\frac{1}{2} \\ -1 & 2 & 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ , 所以  $AA^+b = b$ ,

所以极小范数解为

$$A^+b = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

七、(10分) 用单纯形法求解问题

$$\begin{cases} \min & -50x_1 - 30x_2 \\ s.t. & 4x_1 + 3x_2 \leq 120 \\ & 2x_1 + x_2 \leq 50 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

解：引松弛变量  $x_3 \geq 0, x_4 \geq 0$ ，得标准形：

$$\begin{cases} \min & -50x_1 - 30x_2 \\ s.t. & 4x_1 + 3x_2 + x_3 = 120 \\ & 2x_1 + x_2 + x_4 = 50 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0 \end{cases}$$

初始化表格：

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	
$x_3$	4	3	1	0	120
$x_4$	2	1	0	1	50
	50	30	0	0	0

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	
$x_3$	0	1	1	-2	20
$x_1$	1	1/2	0	1/2	25
	0	5	0	-25	-1250

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	
$x_2$	0	1	1	-2	20
$x_1$	1	0	-1/2	3/2	15
	0	0	-5	-15	-1350

所以  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 15 \\ 20 \end{pmatrix}, f^* = -1350$ 。

八、(5分) 用外点罚函数法求解  $\begin{cases} \min & \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{6}x_2^2 \\ s.t. & x_1 + x_2 \geq 1 \end{cases}$  的最优解

$$\text{解: } P(x, \lambda, \sigma) = \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{6}x_2^2 + \sigma \max \{0, 1 - x_1 - x_2\}^2$$

$$\begin{cases} \frac{\partial p}{\partial x_1} = \begin{cases} x_1 & x_1 + x_2 \geq 1 \\ x_1 - 2\sigma(1 - x_1 - x_2) & x_1 + x_2 \leq 1 \end{cases} \\ \frac{\partial p}{\partial x_2} = \begin{cases} \frac{1}{3}x_2 & x_1 + x_2 \geq 1 \\ \frac{1}{3}x_2 - 2\sigma(1 - x_1 - x_2) & x_1 + x_2 \leq 1 \end{cases} \end{cases},$$

$$\text{所以 } \begin{cases} x_1^{(k)} = \frac{2\sigma}{1+8\sigma} \\ x_2^{(k)} = 3\frac{2\sigma}{1+8\sigma} \end{cases}$$

$$\nabla^2 P = \begin{pmatrix} 1+2\sigma & 2\sigma \\ 2\sigma & \frac{1}{3}+2\sigma \end{pmatrix} \text{ 为正定阵, 所以 } \begin{pmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \end{pmatrix} \text{ 为严格局部极小解}$$

$$\text{得 } \sigma \rightarrow +\infty, \quad \begin{cases} x_1^* = \frac{1}{4} \\ x_2^* = \frac{3}{4} \end{cases}, \quad f^* = \frac{1}{8}$$