

# 矩阵分析与计算

## 习题解答与提示

教材——

朱元国，饶玲，严涛，张军，李宝成 编，矩阵分析与计算，北京：国防工业出版社，2010年8月

## 第1章 习题解答与提示

1. (1) 取  $e = (1, 1, \dots, 1)^T$ , 则有  $Ae = 1e$ , 所以1为A的特征值.  
 (2) 由  $Ae = 1e \Rightarrow A^{-1}e = 1 \cdot e$ , 故  $A^{-1}$  的行和也是1.  
 (3) 由性质1.5知  $f(A)e = f(1)e$ , 因此  $f(A)$  的行和相等, 且为  $f(1)$ .
2. (两个可对角化矩阵  $A, B \in C^{n \times n}$  称为同时可对角化的, 如果存在同一个相似变换矩阵  $S \in C^{n \times n}$ , 使得  $S^{-1}AS$  和  $S^{-1}BS$  同为对角矩阵。)

充分性 若A和B同时可对角化, 则存在可逆矩阵P, 使得

$$A = PDP^{-1}, B = P\Lambda P^{-1},$$

其中 D 和  $\Lambda$  是对角矩阵。于是有

$$\begin{aligned} AB &= (PDP^{-1})(P\Lambda P^{-1}) = PD\Lambda P^{-1} = P\Lambda DP^{-1} \\ &= (P\Lambda P^{-1})(PDP^{-1}) = BA, \end{aligned}$$

即A与B可交换。

必要性 若  $AB=BA$ . 设  $\lambda$  为A的特征值,  $\xi$  为对应的特征向量, 即  $A\xi = \lambda\xi$ . 则当  $B\xi \neq 0$  时, 由  $A(B\xi) = AB\xi = BA\xi = \lambda(B\xi)$ , 知  $\xi, B\xi$  都是对应  $\lambda$  的特征向量, 而  $\lambda$  是A的单特征值, 所以  $\xi, B\xi$  线性相关。因此, 存在常数  $\mu$ , 使  $B\xi = \mu\xi$ , 即  $\xi$  是B的对应特征值  $\mu$  的特征向量。

当  $B\xi = 0$  时,  $\xi$  是对应B的0特征值的特征向量。故A的特征向量都是B的特征向量, 并且使A对角化的这些特征向量所组成的同一个矩阵也使B对角化。

$$\begin{aligned} 3. (1) \begin{pmatrix} \lambda^3 - \lambda & 2\lambda^2 \\ \lambda^2 + 5\lambda & 3\lambda \end{pmatrix} &\rightarrow \begin{pmatrix} 3\lambda & \lambda^2 + 5\lambda \\ 2\lambda^2 & \lambda^3 - \lambda \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 3\lambda & \lambda^2 + 5\lambda \\ 0 & \lambda^3 - 10\lambda^2 - 3\lambda \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda(\lambda^2 - 10\lambda - 3) \end{pmatrix} = S(\lambda).$$

$$(2) \begin{pmatrix} 1-\lambda & \lambda^2 & \lambda \\ \lambda & \lambda & -\lambda \\ 1+\lambda^2 & \lambda^2 & -\lambda^2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & \lambda^2 + \lambda & 0 \\ \lambda & \lambda & -\lambda \\ 1+\lambda^2 & \lambda^2 & -\lambda^2 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda(\lambda+1) \end{pmatrix} = S(\lambda).$$

$$(3) S(\lambda) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda(\lambda-1) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda(\lambda-1) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \lambda^2(\lambda-1)^2 \end{pmatrix}.$$

4. 因 $A(\lambda)$ ,  $B(\lambda)$ 有相同的不变因子 $1, \lambda-1, (\lambda-1)^2$ , 所以它们等价。

5. (1) 因 $A$ 与 $B$ 有相同的初等因子 $(\lambda-2), (\lambda-2)^2$ , 所以 $A$ 与 $B$ 相似。

(2)  $A$ 与 $B$ 也有相同的初等因子 $(\lambda-3), (\lambda-3)^2$ , 故 $A \sim B$ .

6. (1)  $A$ 与 $B$ 的初等因子相同, 均为 $(\lambda-a)^n$ , 所以 $A$ 与 $B$ 相似。

(2)  $A$ 的初等因子为 $(\lambda-a)^n$ , 而对

$$(\lambda I - B) = \begin{pmatrix} \lambda-a & -1 & & \\ & \lambda-a & \ddots & \\ & & \ddots & -1 \\ -\varepsilon & & & \lambda-a \end{pmatrix},$$

有

$$D_n(\lambda) = \det(\lambda I - B) \xrightarrow{\text{按第一列展开}} (\lambda-a)^n - \varepsilon,$$

又  $(\lambda I - B)$  有一个  $n - 1$  阶子式

$$H_{n-1}(\lambda) = \begin{vmatrix} -1 & & & \\ \lambda - a & -1 & & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \lambda - a & -1 \end{vmatrix} = (-1)^{n-1},$$

由  $D_{n-1}(\lambda) | D_n(\lambda)$  和  $D_{n-1}(\lambda) | H_{n-1}(\lambda)$ , 知必有  $D_{n-1}(\lambda) = 1$ , 进而得  $D_1(\lambda) = \cdots = D_{n-1}(\lambda) = 1$ . 于是  $B$  的不变因子为  $d_1(\lambda) = \cdots = d_{n-1}(\lambda) = 1, d_n(\lambda) = (\lambda - a)^n - \varepsilon$ . 所以  $B$  的初等因子与  $A$  的初等因子不相同. 故  $A$  与  $B$  不相似.

$$7. (1) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}; (2) \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}; (3) \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix};$$

$$(4) \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}; (5) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$8. (1) J = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}. \text{ 对 } \lambda_1 = \lambda_2 = -1, \text{ 求解 } (\lambda_1 I - A)x =$$

$$0, \text{ 得 } p_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \\ 2 \end{pmatrix}, \text{ 再求解 } (\lambda_1 I - A)x = -p_1, \text{ 得 } p_2 =$$

$$\begin{pmatrix} -5 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}. \text{ 对 } \lambda_3 = 4, \text{ 求解 } (\lambda_3 I - A)x = 0, \text{ 得 } p_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ 故 } P =$$

$$\begin{pmatrix} 0 & -5 & 0 \\ -3 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 且 } P^{-1}AP = J.$$

(2) 因  $D_4(\lambda) = \det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)^4$ , 又余子式  $D_{41} = -4\lambda(\lambda + 1)$ , 所以  $D_3(\lambda) = 1$ , 从而  $D_2(\lambda) = D_1(\lambda) = 1$ ,  $A$  的不变因子为  $d_1(\lambda) = d_2(\lambda) = d_3(\lambda) = 1, d_4(\lambda) = (\lambda - 1)^4$ ,  $A$  的初等因子为  $(\lambda - 1)^4$ ,

$$\text{故 } J = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}. \lambda_1 = 1 \text{ (4重)}, \text{ 下求 } P.$$

先求解  $(\lambda_1 I - A)x = 0$ , 得  $p_1 = (8, 0, 0, 0)^T$ , 再解

$$(\lambda_1 I - A)x = -p_1, \text{ 得 } p_2 = (4, 4, 0, 0)^T,$$

$$(\lambda_1 I - A)x = -p_2, \text{ 得 } p_3 = (0, -1, 2, 0)^T,$$

$$(\lambda_1 I - A)x = -p_3, \text{ 得 } p_4 = (0, 1, -2, 1)^T.$$

因此得

$$P = \begin{pmatrix} 8 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

且  $P^{-1}AP = J$ .

9. 在  $A$  的 Jordan 标准形中, 特征值不为  $\lambda_0$  的子块列在一起记为  $B$ , 特征值为  $\lambda_0$  的子块列在一起记为  $B_0$ , 即有

$$J = \begin{pmatrix} B & \\ & B_0 \end{pmatrix}, \quad A = P \begin{pmatrix} B & \\ & B_0 \end{pmatrix} P^{-1}.$$

因  $\lambda_0$  为  $A$  的  $r$  重特征值, 因此  $B_0$  是  $r$  阶的,  $B$  为  $n-r$  阶的,

而  $B_0$  的主对角线上子块都形如  $J_i = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{pmatrix}$ , 每个子

块阶数不超过  $r$ , 所以

$$\begin{aligned} (\lambda_0 I - A)^r &= (\lambda_0 P P^{-1} - P J P^{-1})^r = P (\lambda_0 I - J)^r P^{-1} \\ &= P \begin{pmatrix} \lambda_0 I_1 - B & \\ & \lambda_0 I_2 - B_0 \end{pmatrix}^r P^{-1} \\ &= P \begin{pmatrix} (\lambda_0 I_1 - B)^r & \\ & (\lambda_0 I_2 - B_0)^r \end{pmatrix} P^{-1} \end{aligned}$$

因子块  $\lambda_0 I_1 - B$  的主对角线上元素都不为零, 它是  $n-r$  阶非奇异的,

而  $\lambda_0 I_2 - B_0$  的主对角线上子块都形如  $J'_i = \begin{pmatrix} 0 & -1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & -1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}$ , 每

个子块的阶数不超过  $r$ , 所以有  $(J'_i)^r = 0$ , 从而  $(\lambda_0 I_2 - B_0)^r = 0$ 。

因此,  $(\lambda_0 I - A)^r = P \begin{pmatrix} (\lambda_0 I_1 - B)^r & \\ & 0 \end{pmatrix} P^{-1}$ , 但  $\lambda_0 I_1 - B$  是  $n-r$  阶非奇异的, 故  $\text{rank}(\lambda_0 I - A)^r = \text{rank}(\lambda_0 I_1 - B)^r = \text{rank}(\lambda_0 I_1 - B) = n - r$ 。

10.  $A$  的特征多项式为  $f(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda + 1)$ .

(1) 令  $g(\lambda) = \lambda^6 - \lambda^5 - \lambda^2 + 8\lambda + 1$ , 则  $g(A)$  即为所求。用  $f(\lambda)$  去除  $g(\lambda)$ , 得  $g(\lambda) = (\lambda^3 + \lambda)f(\lambda) + 7\lambda + 1$ , 所以  $g(A) = 7A + I =$

$$\begin{pmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 7 & 1 & 7 \\ 0 & 7 & 1 \end{pmatrix}.$$

(2) 令  $g(\lambda) = \lambda^{100}$ , 设  $g(\lambda) = f(\lambda)\varphi(\lambda) + r(\lambda)$ , 其中  $r(\lambda) = a\lambda^2 + b\lambda + c$ .

由

$$\begin{cases} g(1) = r(1), \\ g'(1) = r'(1), \\ g(-1) = r(-1), \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a + b + c = 1 \\ 2a + b = 100 \\ a - b + c = 1 \end{cases}$$

得  $a = 50$ ,  $b = 0$ ,  $c = -49$ . 所以

$$\begin{aligned} A^{100} &= g(A) = f(A)\varphi(A) + r(A) = r(A) = 50A^2 - 49I \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 50 & 1 & 0 \\ 50 & 0 & 1 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

11.  $f(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^2 - 6\lambda + 7$ . 令  $g(\lambda) = 2\lambda^4 - 12\lambda^3 + 19\lambda^2 - 29\lambda + 37$ , 且  $g(\lambda) = f(\lambda)(2\lambda^2 + 5) + \lambda + 2$ , 所以  $B = g(A) = A + 2I = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 2 & 7 \end{pmatrix}$ ,  $\det B = 23 \neq 0$ , 故  $B$  可逆。

又  $\det(\lambda I - B) = \lambda^2 - 10\lambda + 23$ , 于是

$$B^2 - 10B + 23I = 0 \Rightarrow B(B - 10I) = -23I.$$

因此  $B^{-1} = -\frac{1}{23}(B - 10I) = -\frac{1}{23}(A + 2I - 10I) = -\frac{1}{23}(A - 8I)$ .

12. (1)  $m_A(\lambda) = (\lambda - 3)^2$ ; (2)  $m_B(\lambda) = (\lambda - 2)^2(\lambda - 3)$ ; (3)  $m_C(\lambda) = (\lambda + 1)(\lambda - 2)$ .

13. 记  $\varphi(\lambda) = \lambda^3 - 2\lambda^2 - 5\lambda + 6 = (\lambda - 1)(\lambda - 3)(\lambda + 2)$ , 则  $\varphi(A) = 0$ , 即  $\varphi(A)$  为  $A$  的化零多项式, 故  $m_A(\lambda) | \varphi(\lambda)$ . 而  $\varphi(\lambda)$  无重根, 从而  $m_A(\lambda)$  无重根, 故  $A$  可对角化。

14. (1) 因  $A^H = A$ ,  $A$  为 Hermite 矩阵, 所以为正规矩阵.  $A$  的特征值

为  $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -2$ , 对应的特征向量分别为

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2i \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 1 \end{pmatrix}.$$

将它们单位化得

$$\varepsilon_1 = \frac{\xi_1}{\|\xi_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \varepsilon_2 = \frac{\xi_2}{\|\xi_2\|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2i \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\varepsilon_3 = \frac{\xi_3}{\|\xi_3\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 1 \end{pmatrix}.$$

可得酉矩阵  $U = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3)$ , 且  $U^{-1}AU = \text{diag}(-1, 1, -2)$ .

(2)  $A$  也为 Hermite 矩阵, 所以也是正规矩阵。

$A$  的特征值为  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = \sqrt{2}, \lambda_3 = -\sqrt{2}$ . 对应的特征向量分别为

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ i \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ -i \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ -i \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\text{单位化得 } \varepsilon_1 = \frac{\xi_1}{\|\xi_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 0 \\ i \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \varepsilon_2 = \frac{\xi_2}{\|\xi_2\|} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ -i \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \varepsilon_3 =$$

$$\frac{\xi_3}{\|\xi_3\|} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ -i \\ 1 \end{pmatrix}. \text{ 故酉矩阵}$$

$$U = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3) = \begin{pmatrix} 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{i}{\sqrt{2}} & -\frac{i}{2} & -\frac{i}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad U^{-1}AU = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & \sqrt{2} & \\ & & -\sqrt{2} \end{pmatrix}.$$



15. 必要性 如果 $A$ 是Hermite矩阵, 则对任意 $x \in C^n$ , 因 $x^H Ax$ 是数, 所以

$$\overline{(x^H Ax)} = (x^H Ax)^H = x^H A^H x = x^H Ax.$$

故  $x^H Ax$  是实数。

充分性 因对任意 $x \in C^n$ ,  $x^H Ax$ 为实数, 所以 $x^H Ax = (x^H Ax)^H = x^H A^H x$ , 即 $x^H (A - A^H) x = 0$ . 令 $B = A - A^H = (b_{kj})$ , 则对任意 $x \in C^n$ ,  $x^H Bx = 0$ . 特别地,

(1) 取 $x = (0, \dots, 0, \underset{t}{1}, 0, \dots, 0)^T$ , 有 $x^H Bx = b_{tt} = 0, t = 1, 2, \dots, n$ .

(2) 取 $x = (0, \dots, 0, \underset{k}{1}, 0, \dots, 0, \underset{j}{1}, 0, \dots, 0)^T$ , 有 $x^H Bx = b_{kk} + b_{kj} + b_{jk} + b_{jj} = 0$ , 由(1)知 $b_{kj} + b_{jk} = 0$ .

(3) 取 $x = (0, \dots, 0, \underset{k}{1}, 0, \dots, 0, \underset{j}{i}, 0, \dots, 0)^T (i = \sqrt{-1})$ , 有 $x^H Bx = b_{kk} + ib_{kj} - ib_{jk} + b_{jj} = 0$ , 因此 $b_{kj} - b_{jk} = 0$ , 由(2)得 $b_{kj} = b_{jk} = 0$ , 即 $B=0$ , 所以 $A = A^H$ , 即 $A$ 是Hermite矩阵。

16. 必要性显然。

充分性 因 $A$ 正规, 所以存在酉矩阵 $U$ , 使

$$U^H AU = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) = \Lambda$$

其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  为实数。于是  $A = U\Lambda U^H$ , 且  $A^H = U^H \bar{\Lambda} U = U^H \Lambda U = A$ .

17. 必要性 若 $A$ 是Hermite正定矩阵, 则 $A$ 的特征值 $\lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$ , 且存在酉矩阵 $U$ , 使得 $U^H AU = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ 。于是

$$\begin{aligned} A &= U \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) U^H U \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) U^H \\ &= S^2, \text{ 其中 } S = U \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) U^H \text{ 也是Hermite正定矩阵。} \end{aligned}$$

充分性 若  $A = S^2$ ,  $S$  为Hermite正定阵, 则 $A = SS = S^H S$ , 即得  $A$  正定。

18. 因  $(AB)^H = B^H A^H = BA = AB$ , 所以  $AB$  是 Hermite 矩阵。又  $A$ 、 $B$  正定, 存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$ 、 $Q$ , 使  $A = P^H P$ ,  $B = Q^H Q$ . 于是

$$Q(AB)Q^{-1} = QP^H P Q^H Q Q^{-1} = (PQ^H)^H (PQ^H) = C,$$

其中  $PQ^H$  可逆。因此  $C$  为 Hermite 正定矩阵, 从而得  $AB$  的特征值均大于零, 即得  $AB$  为正定矩阵。

19. (1) 记  $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha^H & a_{nn} \end{pmatrix}$ , 其中  $\alpha = (a_{1n}, a_{2n}, \dots, a_{n-1,n})^T$ . 因  $A_{n-1}$  正定, 所以  $A_{n-1}$  可逆, 且  $A_{n-1}^{-1}$  也是正定矩阵。由分块矩阵的初等变换可得等式:

$$\begin{pmatrix} I_{n-1} & 0 \\ -\alpha^H A_{n-1}^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha^H & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ 0 & a_{nn} - \alpha^H A_{n-1}^{-1} \alpha \end{pmatrix}$$

两边取行列式可得  $\det A = (a_{nn} - \alpha^H A_{n-1}^{-1} \alpha) \det A_{n-1}$ , 而  $\alpha^H A_{n-1}^{-1} \alpha \geq 0$ , 且等号成立的充要条件是  $\alpha = 0$ . 所以

$$\det A \leq a_{nn} \det A_{n-1}$$

且等号成立当且仅当

$$a_{1n} = a_{2n} = \dots = a_{n-1,n} = 0.$$

- (2) 由(1)递推下去, 有  $\det A \leq a_{nn} \det A_{n-1} \leq a_{nn} a_{n-1,n-1} \det A_{n-2} \leq \dots \leq \prod_{i=1}^n a_{ii}$ .

## 第2章 习题解答与提示

1. 设  $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$ ,  $\mathbf{y} = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)^T$ . 则

$$|\mathbf{x}^H \mathbf{y}| = \left| \sum_{i=1}^n \bar{\xi}_i \eta_i \right| \leq \sum_{i=1}^n |\xi_i| |\eta_i| \leq \sum_{i=1}^n |\xi_i| \max_{1 \leq i \leq n} |\eta_i| = \|\mathbf{x}\|_1 \|\mathbf{y}\|_\infty$$

从而  $\max_{\|\mathbf{y}\|_\infty=1} |\mathbf{x}^H \mathbf{y}| \leq \|\mathbf{x}\|_1$ . 如果  $\mathbf{x} = 0$ , 等式显然成立. 设  $\mathbf{x} \neq 0$ , 令

$$\eta_i^* = \begin{cases} \frac{\bar{\xi}_i}{|\xi_i|}, & \text{若 } \xi_i \neq 0 \\ 0, & \text{若 } \xi_i = 0 \end{cases}$$

记  $\mathbf{y}^* = (\eta_1^*, \eta_2^*, \dots, \eta_n^*)^T$ . 则

$$|\mathbf{x}^H \mathbf{y}^*| = \left| \sum_{i=1}^n \bar{\xi}_i \eta_i^* \right| = \sum_{i=1}^n |\xi_i| = \|\mathbf{x}\|_1$$

故  $\|\mathbf{x}\|_1 = |\mathbf{x}^H \mathbf{y}^*| \leq \max_{\|\mathbf{y}\|_\infty=1} |\mathbf{x}^H \mathbf{y}|$ . 所以  $\|\mathbf{x}\|_1 = \max_{\|\mathbf{y}\|_\infty=1} |\mathbf{x}^H \mathbf{y}|$ . 另一个等式可类似证明.

2. 设  $A^H A$  的特征值为  $\lambda_i$ , 则  $\lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n$ .

$$\|A\|_2^2 = \rho(A^H A) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{tr}(A^H A) = \|A\|_F^2.$$

另外

$$\|A\|_F^2 = \text{tr}(A^H A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \leq n \max_i \lambda_i = n \rho(A^H A) = n \|A\|_2^2.$$

3.  $A^k = \begin{pmatrix} \frac{1}{2^k} & \frac{k}{2^{k-1}} \\ 0 & \frac{1}{2^k} \end{pmatrix}$ ,  $\rho(A^k) = \frac{1}{2^k}$ ,  $\|A^k\|_1 = \frac{2k+1}{2^k}$ . 因为

$$A^k (A^k)^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{2^k} & \frac{k}{2^{k-1}} \\ 0 & \frac{1}{2^k} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2^k} & 0 \\ \frac{k}{2^{k-1}} & \frac{1}{2^k} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4k^2+1}{4^k} & \frac{k}{2^{2k-1}} \\ \frac{k}{2^{2k-1}} & \frac{1}{4^k} \end{pmatrix}$$

所以  $A^k (A^k)^T$  的特征值为  $\lambda_{1,2} = \frac{1}{4^k} (\sqrt{k^2+1} \pm k)^2$ . 从而

$$\|A^k\|_2 = \sqrt{\rho(A^k (A^k)^T)} = \frac{1}{2^k} (\sqrt{k^2+1} + k).$$

4. (1) 对  $c \geq 1$ , 因为

$$(i) \quad c\|A\| \geq 0, \text{ 且 } c\|A\| = 0 \iff \|A\| = 0 \iff A = 0;$$

$$(ii) \quad c\|\lambda A\| = c|\lambda|\|A\| = \lambda c\|A\|;$$

$$(iii) \quad c\|A + B\| \leq c\|A\| + c\|B\|;$$

$$(iv) \quad c\|AB\| \leq c\|A\|\|B\| \leq c\|A\| \cdot c\|B\|,$$

所以,  $c\|\cdot\|$  是矩阵范数。

(2) 对  $c < 1$ ,

- 若  $c = 0$ , 因为当  $A \neq 0$  时,  $c\|A\|_1 = 0$ , 所以  $c\|\cdot\|$  不是矩阵范数。
- 若  $c < 0$ , 那么  $c\|A + B\|_1 \leq c\|A\|_1 + c\|B\|_1$  不一定成立, 如设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

则  $A + B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 且有  $\|A + B\|_1 = 2, \|A\|_1 = 5, \|B\|_1 = 3$ , 而  $c\|A + B\|_1 = 2c > 8c = c\|A\|_1 + c\|B\|_1$ . 所以  $c\|\cdot\|$  不是矩阵范数。

- 若  $0 < c < 1$ , 那么  $c\|AB\|_1 \leq c\|A\|_1 \cdot c\|B\|_1$  不一定成立, 如设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

则  $AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 6 \end{pmatrix}$ , 且有  $\|AB\|_1 = 6, \|A\|_1 = 2, \|B\|_1 = 3$ , 而  $c\|AB\|_1 = 6c > 6c^2 = c\|A\|_1 \cdot c\|B\|_1$ . 所以  $c\|\cdot\|$  不是矩阵范数。

5. 证法（一）：若有矩阵范数  $\|\cdot\|$  使得  $\|I - A\| < 1$ , 由推论 2.5,  $I - (I - A) = A$  可逆, 与题设矛盾。

证法（二）：因  $A$  不可逆, 所以存在  $x \neq 0$ , 使得  $Ax = 0$ , 或  $x = (I - A)x$ , 记  $\|\cdot\|_a$  为与矩阵范数  $\|\cdot\|$  相容的向量范数, 则有  $\|x\|_a = \|(I - A)x\|_a \leq \|I - A\| \|x\|_a$ , 得  $\|I - A\| \geq 1$ .

6. 因为

$$\max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \max_{x \neq 0} \left\| A \left( \frac{x}{\|x\|} \right) \right\| \leq \max_{\|x\|=1} \|Ax\| = \|A\|_m$$

且

$$\max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \geq \max_{\|x\|=1} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \max_{\|x\|=1} \|Ax\| = \|A\|_m$$

所以  $\|A\|_m = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$ . 又

$$\|A\|_m = \max_{\|x\|=1} \|Ax\| \leq \max_{\|x\| \leq 1} \|Ax\|$$

$$\|A\|_m = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \geq \max_{0 < \|x\| \leq 1} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \geq \max_{\|x\| \leq 1} \|Ax\|$$

所以  $\|A\|_m = \max_{\|x\| \leq 1} \|Ax\|$ . 又

$$\|A\|_m = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \geq \max_{\|x\|_a=1} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

$$\|A\|_m = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \max_{x \neq 0} \frac{\frac{\|Ax\|}{\|x\|_a}}{\frac{\|x\|}{\|x\|_a}} = \max_{x \neq 0} \frac{\left\| A \left( \frac{x}{\|x\|_a} \right) \right\|}{\left\| \frac{x}{\|x\|_a} \right\|} \leq \max_{\|x\|_a=1} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

所以  $\|A\|_m = \max_{\|x\|_a=1} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$ .

7. 因为

$$\hat{A}^H \hat{A} = \begin{pmatrix} 0 & A \\ A^H & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & A \\ A^H & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AA^H & 0 \\ 0 & A^H A \end{pmatrix}$$

又  $AA^H$  与  $A^H A$  的特征值相同, 所以  $\hat{A}^H \hat{A}$  与  $A^H A$  的特征值相同.

故

$$\|\hat{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\hat{A}^H \hat{A})} = \sqrt{\rho(A^H A)} = \|A\|_2.$$

8. 因为  $A + B$  也是 Hermite 矩阵, 所以

$$\rho(A + B) = \|A + B\|_2 \leq \|A\|_2 + \|B\|_2 = \rho(A) + \rho(B).$$

9. 因为  $A$  的特征值为  $-a, -a, 2a$ , 所以  $\rho(A) = 2|a|$ , 故  $A$  为收敛矩阵的充要条件是  $|a| < \frac{1}{2}$ .

$$10. \text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\| = \|(A^{-1})^{-1}\| \|A^{-1}\| = \text{cond}(A^{-1}).$$

11. 因为

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{8} \\ -4 & \frac{1}{2} & 1 \\ \frac{3}{2} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \end{pmatrix}$$

$$\text{所以 } \text{cond}(A) = \|A\|_{\infty} \|A^{-1}\|_{\infty} = 18 \times 5.5 = 99.$$

$$12. \text{cond}(AB) = \|AB\| \|(AB)^{-1}\| = \|AB\| \|B^{-1}A^{-1}\| \leq \|A\| \|B\| \|B^{-1}\| \|A^{-1}\| = \|A\| \|A^{-1}\| \|B\| \|B^{-1}\| = \text{cond}(A)\text{cond}(B).$$

$$\text{cond}(\cdot) \text{ 不是矩阵范数, 因为对 } |\lambda| \neq 0, 1, \text{cond}(\lambda A) = \|\lambda A\| \|(\lambda A)^{-1}\| = |\lambda| \|A\| \|\frac{1}{\lambda} A^{-1}\| = |\lambda| \|A\| \frac{1}{|\lambda|} \|A^{-1}\| = \text{cond}(A) \neq |\lambda| \text{cond}(A).$$

13. 设

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 + \varepsilon \end{pmatrix}, \quad \varepsilon > 0.$$

证明对任意范数, 当  $\varepsilon \rightarrow 0$  时有  $\text{cond}(A) = O(\varepsilon^{-1})$ ; 考虑具有精确解  $x = (1, 0)^T$  的线性方程组  $Ax = (1, 1)^T$  及其近似解  $\hat{x} = (1 + \varepsilon^{-1/2}, \varepsilon^{-1/2})^T$ , 则剩余向量的相对误差为  $\|r\|/\|b\| = O(\varepsilon^{1/2}) \rightarrow 0$ ; 解的相对误差为  $\|x - \hat{x}\|/\|x\| = O(\varepsilon^{-1/2}) \rightarrow \infty$ 。这样, 有大误差的近似解却产生小的剩余向量, 与估计式 (2.9) 矛盾吗?

证明: 因为

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 - \varepsilon^{-1} & \varepsilon^{-1} \\ -\varepsilon^{-1} & \varepsilon^{-1} \end{pmatrix}$$

又所有矩阵范数是等价的, 所以

$$\text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\| = O(\|A\|_1 \|A^{-1}\|_1) = O(2 \cdot 2\varepsilon^{-1}) = O(\varepsilon^{-1}).$$

而

$$\frac{\|\mathbf{r}\|}{\|\mathbf{b}\|} = \frac{\|A\mathbf{x} - \mathbf{b}\|}{\|\mathbf{b}\|} = \frac{\|(0, \varepsilon^{1/2})^T\|}{\|\mathbf{b}\|} = O\left(\frac{\|(0, \varepsilon^{1/2})^T\|_\infty}{\|\mathbf{b}\|_\infty}\right) = O(\varepsilon^{1/2}) \rightarrow 0$$

$$\frac{\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\|}{\|\mathbf{x}\|} = O\left(\frac{\|\mathbf{x} - \hat{\mathbf{x}}\|_\infty}{\|\mathbf{x}\|_\infty}\right) = O(\varepsilon^{-1/2}) \rightarrow \infty.$$

此时 (2.9) 是成立的。

14. 因为

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & 2 \\ -2 & \lambda - 5 & 4 \\ 2 & 4 & \lambda - 5 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2(\lambda - 10)$$

所以  $A$  的特征值为  $\lambda_{1,2} = 1, \lambda_3 = 10$ . 又  $A$  是对称矩阵, 所以

$\text{cond}(A) = |\lambda_3|/|\lambda_1| = 10$ , 从而

$$\frac{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_1\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\mathbf{b} - \mathbf{b}_1\|_2}{\|\mathbf{b}\|_2} \leq 10 \times 10^{-4} = 10^{-3}.$$

## 第3章 习题解答与提示

$$1. A = LU = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 0 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & 13 \end{pmatrix}.$$

$$2. A = LL^T = \begin{pmatrix} 1.5 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 3 & -4 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1.5 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 3 & -4 & 3 \end{pmatrix}^T.$$

$$3. P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & 1 & 0 \\ \frac{2}{3} & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 0 & \frac{5}{3} & -\frac{4}{3} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}.$$

$$4. (1) G(1, 2, \theta) = \begin{pmatrix} 0.6 & -0.8 & 0 \\ 0.8 & 0.6 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} 5 & -3.6 & 3.8 \\ 0 & 5.2 & 3.4 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$G(1, 3, \theta) = \begin{pmatrix} \frac{5}{\sqrt{34}} & 0 & \frac{3}{\sqrt{34}} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{3}{\sqrt{34}} & 0 & \frac{5}{\sqrt{34}} \end{pmatrix},$$

$$G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} \sqrt{34} & -\frac{15}{\sqrt{34}} & \frac{25}{\sqrt{34}} \\ 0 & 5.2 & 3.4 \\ 0 & \frac{79}{5\sqrt{34}} & -\frac{7}{5\sqrt{34}} \end{pmatrix},$$

$$G(2, 3, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{26\sqrt{34}}{5\sqrt{1169}} & \frac{79}{5\sqrt{1169}} \\ 0 & -\frac{79}{5\sqrt{1169}} & \frac{26\sqrt{34}}{5\sqrt{1169}} \end{pmatrix}$$



$$R = G(2, 3, \theta)G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} \sqrt{34} & -\frac{15}{\sqrt{34}} & \frac{25}{\sqrt{34}} \\ 0 & \frac{\sqrt{1169}}{\sqrt{34}} & \frac{579}{\sqrt{1169}\sqrt{34}} \\ 0 & 0 & -\frac{61}{\sqrt{169}} \end{pmatrix}$$

$$Q = [G(2, 3, \theta)G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)]^T = \begin{pmatrix} \frac{3}{\sqrt{34}} & \frac{113}{\sqrt{1169}\sqrt{34}} & -\frac{22}{\sqrt{1169}} \\ -\frac{4}{\sqrt{34}} & \frac{144}{\sqrt{1169}\sqrt{34}} & \frac{3}{\sqrt{1169}} \\ \frac{3}{\sqrt{34}} & \frac{79}{\sqrt{1169}\sqrt{34}} & \frac{26}{\sqrt{1169}} \end{pmatrix}$$

$$(2) \quad G(1, 2, \theta) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} & 0 \\ -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} \sqrt{5} & 0 & 2\sqrt{5} \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$G(1, 3, \theta) = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} \end{pmatrix},$$

$$G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{10}{\sqrt{6}} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} & -\frac{2\sqrt{5}}{\sqrt{6}} \end{pmatrix},$$

$$G(2, 3, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$R = G(2, 3, \theta)G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)A = \begin{pmatrix} \sqrt{6} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{10}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} & -2\frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$Q = [G(2, 3, \theta)G(1, 3, \theta)G(1, 2, \theta)]^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{30}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{2}{\sqrt{30}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{5}{\sqrt{30}} & 0 \end{pmatrix}$$

$$5. (1) \text{Householder变换: } H = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.6 & -0.8 \\ 0 & -0.8 & 0.6 \end{pmatrix},$$

$$HAH = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{43}{5} & \frac{1}{5} \\ -5 & \frac{124}{25} & -\frac{18}{25} \\ 0 & \frac{57}{25} & -\frac{99}{25} \end{pmatrix}$$

$$\text{Givens变换: } G(2, 3, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.6 & -0.8 \\ 0 & 0.8 & 0.6 \end{pmatrix},$$

$$G(2, 3, \theta)AG(2, 3, \theta)^T = \begin{pmatrix} 1 & \frac{43}{5} & \frac{1}{5} \\ 5 & \frac{124}{25} & \frac{18}{25} \\ 0 & -\frac{57}{25} & -\frac{99}{25} \end{pmatrix}$$

$$(2) \text{Householder变换: } H_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$H_1AH_1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 3 & 1 & -2 \\ 0 & 4 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$H_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.6 & 0.8 \\ 0 & 0 & 0.8 & -0.6 \end{pmatrix} \quad H_2H_1AH_1H_2 = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 5 & 0 \\ 0 & 5 & -\frac{11}{5} & \frac{2}{5} \\ 0 & 0 & \frac{2}{5} & \frac{11}{5} \end{pmatrix}$$

$$\text{Givens变换: } G(2, 4, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$G(2, 4, \theta)AG(2, 4, \theta)^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & -4 \\ 0 & 3 & 1 & 2 \\ 0 & -4 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$G(3, 4, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.6 & -0.8 \\ 0 & 0 & 0.8 & 0.6 \end{pmatrix}$$

$$G(3, 4, \theta)G(2, 4, \theta)AG(2, 4, \theta)^TG(3, 4, \theta)^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 5 & 0 \\ 0 & 5 & -\frac{11}{5} & \frac{2}{5} \\ 0 & 0 & \frac{2}{5} & \frac{11}{5} \end{pmatrix}$$

$$(1) \quad H = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad S = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A = FG = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$(2) \quad H = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad S = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A = FG = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 3 \\ 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

6. (1) 因为  $A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  其特征值为  $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 0$ ,

对应的特征向量为

$$p_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad p_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

标准化得

$$V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

使得  $V^H A^H A V = \begin{pmatrix} 3 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$ . 计算

$$U_1 = A V_1 \Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

取  $U_2 = (0, 0, 1)^T$ , 则  $U = (U_1, U_2)$  是酉矩阵. 故  $A$  的奇异值分解为

$$A = U \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{3} & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

(2) 因为  $A A^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  其特征值为  $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 0$ ,

对应的特征向量为

$$p_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad p_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

标准化得

$$U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

使得  $U^H A A^T U = \begin{pmatrix} 3 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$ . 但是易计算得  $A \neq U \begin{pmatrix} \sqrt{3} & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix} V^T$ .

7.  $A^T = L L^T = A$ , 所以  $A$  为对称矩阵。设  $x \neq 0$ , 因为  $L$  为非奇异阵, 所以  $y = L^T x \neq 0$ , 则  $x^T L L^T x = y^T y = \|y\|^2 > 0$ , 即  $A$  为对称正定阵。
8. 因为  $A$  为对称阵, 所以  $B^T = (F_j A F_j^T)^T = B$ . 设  $x \neq 0$ , 因为  $F_j$  为非奇异阵, 所以  $y = F_j^T x \neq 0$ , 又  $A$  为正定阵, 则  $x^T B x = y^T A y > 0$ , 即  $B$  为对称正定阵。

## 第4章 习题解答与提示

1.

$$D = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \frac{1}{2} & \\ & & 1 \end{pmatrix}, \quad D^{-1}AD = \begin{pmatrix} 0 & 0.4 & -1 \\ 0.2 & 2 & -0.2 \\ 0.2 & 0.35 & 3 \end{pmatrix}$$

盖尔圆

$$G_1 : |z| \leq 1.4 \quad G_2 : |z - 2| \leq 0.4 \quad G_3 : |z - 3| \leq 0.55$$

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 $G_1, G_2, G_3$ 关于实轴对称, 则 $A$ 特征值必皆为实数, 故在区间 $[-1.4, 1.4], [1.6, 2.4], [2.45, 3.55]$ 中各有 $A$ 的一个特征值。

2.  $\det A \neq 0$  的充要条件是  $A$  的特征值都不等于零。如  $0$  是  $A$  的特征值, 则存在盖尔圆  $G_{i_0}$  使  $0 \in G_{i_0}$ , 即

$$|a_{i_0 i_0}| = |0 - a_{i_0 i_0}| \leq R_{i_0}$$

矛盾。

3. (1) 以 $(1, 1, 1)^T$ 为初始点。

$k$	$v_k^T$			$m_k$
1	1	0.75	0	8
2	1	0.6486	-0.2973	9.25
3	1	0.6176	-0.3711	9.5405
4	1	0.6088	-0.3888	9.5949
5	1	0.6064	-0.3931	9.6041

5步迭代结束后得按模最大特征值为9.6041。

(2) 以 $(1, 1, 1)^T$ 为初始点。

$k$	$v_k^T$			$m_k$
1	0.36	0.44	1	0.5435
2	0.2768	0.2806	1	0.4617
3	0.2943	0.1855	1	0.4492
4	0.3359	0.1013	1	0.4491
5	0.3843	0.0179	1	0.4518

5步迭代结束后按模最小特征值为  $\frac{1}{0.4518} = 2.2134$ .

4. (1) 以  $(1, 1, 1)^T$  为初始点。

$k$	$v_k^T$			$m_k$
1	1	1	0.5	4
2	1	0.875	0.375	4
3	1	0.8065	0.3226	3.875
4	1	0.7712	0.2966	3.8065
5	1	0.7528	0.2831	3.7712
6	1	0.7431	0.2760	3.7528
7	1	0.7380	0.2723	3.7431
8	1	0.7352	0.2703	3.7380
9	1	0.7337	0.2692	3.7352
10	1	0.733	0.2686	3.7337
11	1	0.7325	0.2683	3.7330
12	1	0.7323	0.2681	3.7325
13	1	0.7322	0.2681	3.7323
14	1	0.7321	0.2680	3.7322

迭代结束后按模最大得特征值为 3.7322, 对应特征向量为

$$(1, 0.7321, 0.2680)^T$$

(2) 以  $(1, 1, 1)^T$  为初始点。

$k$	$v_k^T$			$m_k$
1	1	1	0.3022	2.8660
2	1	0.7565	0.3348	2.8660
3	1	0.7588	0.2714	2.6225
4	1	0.7347	0.2752	2.6248
5	1	0.7350	0.2683	2.6007
6	1	0.7323	0.2688	2.6010
7	1	0.7324	0.2680	2.5983
8	1	0.7321	0.2680	2.5984
9	1	0.7321	0.2680	2.5981

迭代结束后按模最大得特征值为  $2.5981 + 1.134 = 3.7321$ .

5.  $P(A - 2.05I_3) = LU$ , 其中

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.4917 & 1 & 0 \\ -1 & 0.6704 & 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \begin{pmatrix} -6 & 4.95 & 11 \\ 0 & -1.5662 & -1.5917 \\ 0 & 0 & 0.0170 \end{pmatrix}$$

以  $(1, 1, 1)^T$  为初始点。

$k$	$v_k^T$			$m_k$
1	-0.9480	1	-0.9686	-60.5933
2	-0.9972	1	-0.9985	-19.8270
3	-0.9999	1	-0.9999	-19.9783
4	-1	1	-1	-19.9987
5	-1	1	-1	-19.9999



迭代结束后得特征值为  $2.05 + \frac{-1}{19.9999} = 2$ , 对应特征向量为  $(-1, 1, -1)^T$ .

6. 用Householder变换得三对角阵

$$H = \begin{pmatrix} 10 & 12.7279 & 0 & 0 \\ 12.7279 & 21.8827 & 3.4281 & 0 \\ 0 & 3.4281 & 2.3825 & 0.4621 \\ 0 & 0 & 0.4621 & 0.7348 \end{pmatrix}$$

步一: 取  $\mu_1 = 0.7348$  得,

$$H_2 = \begin{pmatrix} 29.8791 & 3.2740 & 0 & 0 \\ 3.2740 & 4.0935 & -0.8047 & 0 \\ 0 & -0.8047 & 0.1881 & 0.0581 \\ 0 & 0 & 0.0581 & 0.8393 \end{pmatrix}$$

步二: 取  $\mu_2 = 0.8393$  得,

$$H_3 = \begin{pmatrix} 30.2845 & 0.3336 & 0 & 0 \\ 0.3336 & 3.8487 & 0.2284 & 0 \\ 0 & 0.2284 & 0.0237 & 0.0003 \\ 0 & 0 & 0.0003 & 0.8431 \end{pmatrix}$$

步三: 取  $\mu_3 = 0.8431$ , 得

$$H_4 = \begin{pmatrix} 30.2886 & 0.0341 & 0 & 0 \\ 0.0341 & 3.8571 & -0.0633 & 0 \\ 0 & -0.0633 & 0.0112 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.8431 \end{pmatrix}$$

可得一个特征值  $\lambda_1 = 0.8431$ 。对  $H_4$  进行压缩, 划去第四行第四列, 得

$$H_5 = \begin{pmatrix} 30.2886 & 0.0341 & 0 \\ 0.0341 & 3.8571 & -0.0633 \\ 0 & -0.0633 & 0.0112 \end{pmatrix}$$

步四：取  $\mu_4 = 0.0112$ ，得  $H_6 = \begin{pmatrix} 30.2887 & 0.0043 & 0 \\ 0.0043 & 3.8581 & 0 \\ 0 & 0 & 0.0102 \end{pmatrix}$  可得

第二个特征值0.0102。对  $H_6$ 进行压缩，划去第三行第三列，得

$$H_7 = \begin{pmatrix} 30.2887 & 0.0043 \\ 0.0043 & 3.8581 \end{pmatrix}$$

步五：取  $\mu_5 = 3.8581$ ，得  $H_8 = \begin{pmatrix} 30.2887 & 0 \\ 0 & 3.8581 \end{pmatrix}$ ，得剩余两个特征值 30.2887 和 3.8581。

## 第5章 习题解答与提示

1. (a) 如果  $AB = 0$ , 则  $(AB)^H = B^H A^H = 0$ . 在该式左右分别乘以  $(AA^H)^+$  和  $(B^H B)^+$ , 得到

$$(B^H B)^+(B^H A^H)(AA^H)^+ = [(B^H B)^+ B^H][A^H(AA^H)^+] = B^+ A^+.$$

反之, 如果  $B^+ A^+ = 0$ , 则

$$\begin{aligned} 0 &= (B^H B)(B^+ A^+)(AA^H) = B^H(BB^+)^H(A^+ A)A^H A^H \\ &= (BB^+ B)^H(AA^+ A)^H = (AB)^H \end{aligned}$$

从而有  $AB = 0$ .

(b) 若  $AB^H = 0$ , 则  $(AB^H)(BB^H)^+ = A[B^H(BB^H)^+] = AB^+ = 0$ ;

反之,  $AB^+ BB^H = A(B^+ B)^H B^H = A(BB^+ B)^H = AB^H = 0$ .

(c) 若  $A^H B = 0$ , 则  $(A^H A)^+ A^H B = [(A^H A)^+ A^H]B = AB^H = 0$ ;

反之,  $A^+ B = 0$ , 则  $(A^H A)A^+ B = A^H(AA^+)^H B = [AA^+ A]^H B = A^H B = 0$ .

2. (1) 直接验证  $X = (A^+)^H$  满足  $(A^H)$  的四个Penrose方程即可;

(2) 按定义直接验证四个Penrose方程即可。

3. 由于  $A \in C^{n \times n}$  为正规矩阵, 因此存在酉矩阵  $U$ , 使得

$$A = U \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) U^H$$

其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  为  $A$  的  $n$  个特征值。则有

$$A^+ = U^H \text{diag}(\lambda_1^+, \dots, \lambda_n^+) U$$

将上式直接代入验证, 可得  $AA^+ = A^+ A$ ,  $(A^k)^+ = (A^+)^k$ .

## 4. 容易验证

$$[A(A^H A)^{(1)} A^H A - A]^H [A(A^H A)^{(1)} A^H A - A] = 0$$

从而有  $A(A^H A)^{(1)} A^H A = A$ . 同理可得  $A^H A(A^H A)^{(1)} A^H = A^H$ .

记  $X = A^H (A A^H)^{(1)} A (A^H A)^{(1)} A^H$ , 则有

$$\begin{aligned} AXA &= AA^H (A A^H)^{(1)} A (A^H A)^{(1)} A^H A \\ &= AA^H (A A^H)^{(1)} [A(A^H A)^{(1)} A^H A] \\ &= AA^H (A A^H)^{(1)} A = (A^H) = A \end{aligned}$$

同理容易验证  $X$  满足其它三个 Penrose 方程。

## 5.

$$\begin{aligned} A^+ &= (A^H A)^+ A^H = \left[ \left( \sum_{i=1}^k A_i^H \right) \left( \sum_{j=1}^k A_j \right) \right]^+ \left( \sum_{j=1}^k A_j \right) \\ &= \left[ \sum_{j=1}^k A_j^H A_j \right]^+ \left( \sum_{j=1}^k A_j \right) = \left[ \sum_{i=1}^k (A_i^H A_i) \right]^+ \left( \sum_{j=1}^k A_j \right) \\ &= \left[ \sum_{i=1}^k (A_i^H A_i)^+ A_i \right] \left[ \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k (A_i^H A_i)^+ A_j \right] \\ &= \left( \sum_{i=1}^k A_i^+ \right) \left[ \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k (A_i^H A_i A_i^H A_i)^+ A_i^H A_i A_j \right] = \sum_{i=1}^k A_i^+ \end{aligned}$$

## 6. 利用分块矩阵乘法, 直接验证四个 Penrose 方程。

## 7. (1) 通过行初等变换可得:

$$\begin{aligned} (A|I_3) &= \left( \begin{array}{cccc|ccc} 10 & 0 & 5 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 4 & -2 & 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 4 & 1 & -2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \\ &\rightarrow \left( \begin{array}{cccc|ccc} 1 & 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{10} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{5} & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 2 & 1 \end{array} \right) \end{aligned}$$

从而

$$\begin{aligned}
 A^{(1)} &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha \\ 0 & 0 & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{10} & 0 & 0 \\ \frac{1}{5} & -\frac{1}{2} & 0 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \frac{1}{10} & 0 & 0 \\ \frac{1}{5} & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\alpha & 2\alpha & \alpha \\ -\beta & 2\beta & \beta \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

其中  $\alpha, \beta$  任意。特别地取  $\alpha = 0, \beta = 0$ , 有

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{10} & 0 & 0 \\ \frac{1}{5} & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

由于  $AA^{(1)}b = (1, 2, -3)^T \neq b$ , 因此方程组无解。

(2) 由行初等变换得到:

$$(A|I_3) \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & \frac{1}{3} & 3 & \frac{2}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} & 2 & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \frac{1}{3} & -1 & -\frac{1}{3} \end{array} \right)$$

从而

$$A^{(1)} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 9 & 2 \\ -1 & 6 & 1 \\ 1 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

由于  $AA^{(1)}b = (4, \frac{1}{2}, 2)^T = b$ , 因此方程组有解, 其通解为

$$x = \frac{1}{6}(25, 2, 1, 0)^T + (-y_4, -y_4, 0, y_4)^T, \quad y_4 \in C$$

8. (1) 由于  $A^H A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ , 特征值  $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1$ , 对应特征向量为  $v_1 = (\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}})^T, v_2 = (\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}})^T$ . 从而有

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

因此有

$$U_1 = AV\Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{6}}{3} & 0 \\ \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, U = U_1$$

使得  $A = U \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H$ , 从而

$$A^+ = V\Sigma^{-1}U^H = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

- (2) 由于  $A^H A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$ , 特征值  $\lambda_1 = 6, \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ , 对应特征向量为  $v_1 = (\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}})^T, v_2 = (\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{2}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}})^T, v_3 = (\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, -\frac{1}{\sqrt{2}})^T$ . 从而有

$$\Sigma = (\sqrt{6}), V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{2}{\sqrt{3}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

因此有

$$U_1 = AV\Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, U = (U_1, U_2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

使得  $A = U \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H$ , 从而

$$A^+ = V \begin{pmatrix} \Sigma^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} U^H = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

(3) 由于  $A^H A = \begin{pmatrix} 3 & 3 & 3 \\ 3 & 3 & 3 \\ 3 & 3 & 3 \end{pmatrix}$ , 特征值  $\lambda_1 = 9, \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ ,  
对应特征向量为  $v_1 = (\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}})^T, v_2 = (\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{2}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}})^T, v_3 =$   
 $(\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, -\frac{1}{\sqrt{2}})^T$ . 从而有

$$\Sigma = (3), V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{2}{\sqrt{3}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

因此有

$$U_1 = AV_1 \Sigma^{-1} = (\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}})^T,$$

$$U = (U_1, U_2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{2}{\sqrt{3}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

使得  $A = U \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H$ , 从而

$$A^+ = V \begin{pmatrix} \Sigma^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} U^H = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

9. (1)  $A$  为列满秩矩阵, 因此  $A = AI_3 = FG$ , 从而

$$\begin{aligned} A^+ &= (A^H A)^{-1} A^H = \begin{pmatrix} 6 & 5 & 11 \\ 5 & 11 & 1 \\ 11 & 1 & 31 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 3 \\ 2 & 5 & -1 & -1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{22} \begin{pmatrix} 54 & -22 & 14 & 12 \\ -23 & 11 & 8 & 1 \\ -17 & 11 & 4 & -5 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(2)  $A$  为列行秩矩阵, 因此  $A = I_4 A = FG$ , 从而

$$\begin{aligned} A^+ &= A^H (A A^H)^{-1} = A^H \begin{pmatrix} 30 & -4 & 32 \\ -4 & 39 & 85 \\ 32 & 85 & 279 \end{pmatrix}^{-1} \\ &= \frac{1}{1360} \begin{pmatrix} 118 & -147 & 41 \\ -160 & -60 & 100 \\ -16 & 164 & -92 \\ -340 & -510 & 170 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(3) 由于  $A = FG = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 9 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$ , 因此

$$\begin{aligned} A^+ &= G^H (F^H A G^H)^{-1} F^H = G^H \begin{pmatrix} 72 & 22 \\ 231 & 116 \end{pmatrix}^{-1} F^H \\ &= \frac{1}{3270} \begin{pmatrix} 50 & 34 & -182 \\ 150 & 102 & -546 \\ -15 & 186 & 447 \\ 45 & 96 & -33 \end{pmatrix} \end{aligned}$$



(4) 由于  $A = FG = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ , 因此

$$\begin{aligned} A^+ &= G^H (F^H A G^H)^{-1} F^H = G^H \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 3 & 9 \end{pmatrix}^{-1} F^H \\ &= \frac{1}{15} \begin{pmatrix} 5 & -4 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ -5 & 7 & 2 \\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

10. (1) 当  $c_k = 0$  时, 有  $a_k = A_{k-1}d_k$ 。

(i)

$$\begin{aligned} A_k X_k A_k &= (A_{k-1}, a_k) \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k b_k^H \\ b_k^H \end{pmatrix} (A_{k-1}, a_k) \\ &= (A_{k-1} A_{k-1}^+ - A_{k-1} d_k b_k^H + a_k b_k^H) (A_{k-1}, a_k) \\ &= A_{k-1} A_{k-1}^+ (A_{k-1}, a_k) = (A_{k-1}, A_{k-1} d_k) = (A_{k-1}, a_k) = A_k \end{aligned}$$

(ii)

$$\begin{aligned} X_k A_k X_k &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k b_k^H \\ b_k^H \end{pmatrix} A_{k-1} A_{k-1}^+ \\ &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} A_{k-1}^+ - d_k b_k^H A_{k-1} A_{k-1}^+ \\ b_k^H A_{k-1} A_{k-1}^+ \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k \frac{d_k^H A_{k-1}^+}{1 + d_k^H d_k} A_{k-1} A_{k-1}^+ \\ \frac{d_k^H A_{k-1}^+}{1 + d_k^H d_k} A_{k-1} A_{k-1}^+ \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k b_k^H \\ b_k^H \end{pmatrix} = X_k \end{aligned}$$

(iii)  $A_k X_k = A_{k-1} A_{k-1}^+ = (A_{k-1} A_{k-1}^+)^H = (A_k X_k)^H$

(iv)

$$\begin{aligned}
X_k A_k &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k b_k^H \\ b_k^H \end{pmatrix} (A_{k-1}, a_k) \\
&= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} - d_k b_k^H A_{k-1} & A_{k-1}^+ a_k - d_k b_k^H a_k \\ b_k^H A_{k-1} & b_k^H a_k \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

由于

$$\begin{aligned}
A_{k-1}^+ A_{k-1} - d_k b_k^H A_{k-1} &= A_{k-1}^+ A_{k-1} - \frac{1}{1 + d_k^H d_k} (d_k d_k^H A_{k-1}^+ A_{k-1}) \\
&= A_{k-1}^+ A_{k-1} - \frac{1}{1 + d_k^H d_k} [d_k (A_{k-1}^+ A_{k-1} d_k)^H] \\
&= A_{k-1}^+ A_{k-1} - \frac{1}{1 + d_k^H d_k} [d_k (A_{k-1}^+ a_k)^H] \\
&= A_{k-1}^+ A_{k-1} - \frac{d_k d_k^H}{1 + d_k^H d_k}
\end{aligned}$$

因此有  $(A_{k-1}^+ A_{k-1} - d_k b_k^H A_{k-1})^H = (A_{k-1}^+ A_{k-1} - \frac{d_k d_k^H}{1 + d_k^H d_k})^H = A_{k-1}^+ A_{k-1} - d_k b_k^H A_{k-1}$ .

又因为

$$A_{k-1}^+ a_k - d_k b_k^H a_k = d_k - d_k \frac{d_k^H A_{k-1}^+ a_k}{1 + d_k^H d_k} = d_k - \frac{d_k^H d_k}{1 + d_k^H d_k} d_k = \frac{1}{1 + d_k^H d_k} d_k$$

且

$$\begin{aligned}
(b_k^H A_{k-1})^H &= \left( \frac{d_k^H A_{k-1}^+ A_{k-1}}{1 + d_k^H d_k} \right)^H = \frac{(A_{k-1}^+ A_{k-1} d_k)^H}{1 + d_k^H d_k} \\
&= \frac{(A_{k-1}^+ a_k)^H}{1 + d_k^H d_k} = \frac{1}{1 + d_k^H d_k} d_k^H
\end{aligned}$$

因此有  $A_{k-1}^+ a_k - d_k b_k^H a_k = (b_k^H A_{k-1})^H$ .

又因为  $b_k^H a_k = \frac{d_k^H A_{k-1}^+ A_{k-1} d_k}{1 + d_k^H d_k} = \left( \frac{d_k^H A_{k-1}^+ A_{k-1} d_k}{1 + d_k^H d_k} \right)^H = (b_k^H a_k)^H$ , 从而  $(X_k A_k)^H = X_k A_k$  成立. 综上可知, 当  $c_k = 0$  时,  $X_k$  满足  $A_k$  的四个Penrose方程, 因此  $X_k$  为  $A_k$  的Moore-Penrose逆。

(2) 当  $c_k \neq 0$  时,  $b_k^H = c_k^+$ . 在定理5.9中已经证明了  $A_{k-1}^+ c_k = 0$ ,  $c_k^+ A_{k-1} = 0$ ,  $c_k^+ a_k^+ = c_k^+ c_k = 1$ .

(i)

$$\begin{aligned}
A_k X_k A_k &= (A_{k-1}, a_k) \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} (A_{k-1}, a_k) \\
&= (A_{k-1}, a_k) \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} - d_k c_k^+ A_{k-1} & A_{k-1}^+ a_k - d_k c_k^+ a_k \\ c_k^+ A_{k-1} & c_k^+ a_k \end{pmatrix} \\
&= (A_{k-1}, a_k) \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \\
&= (A_{k-1} A_{k-1}^+ A_{k-1}, a_k) = (A_{k-1}, a_k) = A_k
\end{aligned}$$

(ii)

$$\begin{aligned}
X_k A_k X_k &= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} A_{k-1}^+ - A_{k-1}^+ A_{k-1} d_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - A_{k-1}^+ a_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} = X_k
\end{aligned}$$

(iii)

$$\begin{aligned}
A_k X_k &= (A_{k-1}, a_k) \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ - d_k c_k^+ \\ c_k^+ \end{pmatrix} \\
&= A_{k-1} A_{k-1}^+ - A_{k-1} d_k c_k^+ + a_k c_k^+ \\
&= A_{k-1} A_{k-1}^+ - (a_k - c_k) c_k^+ + a_k c_k^+ \\
&= A_{k-1} A_{k-1}^+ + c_k c_k^+ = (A_k X_k)^H
\end{aligned}$$

(iv)  $X_k A_k = \begin{pmatrix} A_{k-1}^+ A_{k-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = (X_k A_k)^H$ , 综上所述可知, 当  $c_k \neq 0$  时,  $X_k$  也满足  $A_k$  的四个Penrose方程, 因此  $X_k$  也是  $A_k$  的Moore-Penrose 逆。

11. (略) 计算机编程进行比较。

## 第6章 习题解答与提示

1. (1) 设  $A$  的特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 则  $e^A$  的特征值为  $e^{\lambda_1}, e^{\lambda_2}, \dots, e^{\lambda_n}$ , 从而

$$\det(e^A) = e^{\lambda_1} e^{\lambda_2} \dots e^{\lambda_n} = e^{\lambda_1 + \dots + \lambda_n} = e^{\text{tr} A}.$$

$$(2) (e^A)^H = \left( \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^k \right)^H = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} (A^H)^k = e^{A^H}.$$

2.  $f(x) = x^T A x - b^T x = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j} x_i x_j - \sum_{i=1}^N b_i x_i$ , 由于  $A$  为对称矩阵, 因此有

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = 2 \sum_{j=1}^N a_{i,j} x_j - b_i$$

从而

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)^T = 2Ax - b.$$

3.

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} A(t) &= \begin{pmatrix} 2 \cos 2t & e^t \cos t - e^t \sin t \\ 2t & -\sin t \end{pmatrix}, \\ \int_0^\pi A(t) dt &= \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{2}(1 + e^\pi) \\ \frac{1}{3}\pi^3 + 3\pi & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

4. (1) 由于  $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 4)^3$ . 假设  $r(\lambda) = a_2 \lambda^2 + a_1 \lambda + a_0$ , (i) 由

$$\begin{cases} 16a_2 + 4a_1 + a_0 = e^{4t} \\ 8a_2 + a_1 = te^{4t} \\ 2a_2 = t^2 e^{4t} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = \frac{1}{2} t^2 e^{4t} \\ a_1 = te^{4t} - 4t^2 e^{4t} \\ a_0 = e^{4t} - 4te^{4t} + 8t^2 e^{4t} \end{cases}$$

可得

$$e^{At} = a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I = e^{4t} \begin{pmatrix} 1 - 2t & 2t & t \\ -t & 1 + 2t & t \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

(ii)由

$$\begin{cases} 16a_2 + 4a_1 + a_0 = \sin 4 \\ 8a_2 + a_1 = \cos 4 \\ 2a_2 = -\sin 4 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = -\frac{1}{2}\sin 4 \\ a_1 = \cos 4 + 4\sin 4 \\ a_0 = -4\cos 4 - 7\sin 4 \end{cases}$$

可得

$$\sin A = a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I = \begin{pmatrix} \sin 4 - 2\cos 4 & 2\cos 4 & \cos 4 \\ -2\cos 4 & \sin 4 + 2\cos 4 & \cos 4 \\ 0 & 0 & \sin 4 \end{pmatrix}$$

(iii)由

$$\begin{cases} 16a_2 + 4a_1 + a_0 = \cos 4 \\ 8a_2 + a_1 = -\sin 4 \\ 2a_2 = -\cos 4 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = -\frac{1}{2}\cos 4 \\ a_1 = -\sin 4 + 4\cos 4 \\ a_0 = 4\sin 4 - 7\cos 4 \end{cases}$$

可得

$$\cos A = a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I = \begin{pmatrix} \cos 4 + 2\sin 4 & -2\sin 4 & -\sin 4 \\ 2\sin 4 & \cos 4 - 2\sin 4 & -\sin 4 \\ 0 & 0 & \cos 4 \end{pmatrix}$$

(2)由于  $\det(\lambda I - A) = (\lambda + 1)^2(\lambda - 2)$ . 假设  $r(\lambda) = a_2\lambda^2 + a_1\lambda + a_0$ ,

(i)由

$$\begin{cases} 4a_2 + 2a_1 + a_0 = e^{2t} \\ a_2 - a_1 + a_0 = e^{-t} \\ -2a_2 + a_1 = te^{-t} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = \frac{1}{9}(e^{2t} - e^{-t}) - \frac{1}{3}te^{-t} \\ a_1 = \frac{2}{9}(e^{2t} - e^{-t}) + \frac{1}{3}te^{-t} \\ a_0 = \frac{1}{9}(e^{2t} - e^{-t}) + \frac{2}{3}te^{-t} + e^{-t} \end{cases}$$

可得

$$\begin{aligned} e^{At} &= a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I \\ &= \begin{pmatrix} -2e^{2t} + 3e^{-t} & -4(e^{2t} - e^{-t}) & -2(e^{2t} - e^{-t}) \\ e^{2t} - e^{-t} & 2e^{2t} - e^{-t} & e^{2t} - e^{-t} \\ e^{2t} - e^{-t} & 2(e^{2t} - e^{-t}) & e^{2t} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(ii)由

$$\begin{cases} 4a_2 + 2a_1 + a_0 = \sin 2 \\ a_2 - a_1 + a_0 = -\sin 1 \\ -2a_2 + a_1 = -\cos 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = \frac{1}{9}(\sin 2 + \sin 1) + \frac{1}{3}\cos 1 \\ a_1 = \frac{2}{9}(\sin 2 + \sin 1) - \frac{1}{3}\cos 1 \\ a_0 = \frac{1}{9}(\sin 2 + \sin 1) - \frac{2}{3}\cos 1 - \sin 1 \end{cases}$$

可得

$$\begin{aligned} \sin A &= a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I \\ &= \begin{pmatrix} -2\sin 2 - 3\sin 1 & -4(\sin 2 + \sin 1) & -2(\sin 2 + \sin 1) \\ (\sin 2 + \sin 1) & 2\sin 2 + \sin 1 & (\sin 2 + \sin 1) \\ (\sin 2 + \sin 1) & 2(\sin 2 + \sin 1) & \sin 2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(iii)由

$$\begin{cases} 4a_2 + 2a_1 + a_0 = \cos 2 \\ a_2 - a_1 + a_0 = \cos 1 \\ -2a_2 + a_1 = -\sin 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = \frac{1}{9}(\cos 2 - \cos 1) + \frac{1}{3}\sin 1 \\ a_1 = \frac{2}{9}(\cos 2 - \cos 1) - \frac{1}{3}\sin 1 \\ a_0 = \frac{1}{9}(\cos 2 - \cos 1) - \frac{2}{3}\sin 1 + \cos 1 \end{cases}$$

可得

$$\begin{aligned} \cos A &= a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I \\ &= \begin{pmatrix} -2\cos 2 + 3\cos 1 & -4(\cos 2 - \cos 1) & -2(\cos 2 - \cos 1) \\ (\cos 2 - \cos 1) & 2\cos 2 - \cos 1 & (\cos 2 - \cos 1) \\ (\cos 2 - \cos 1) & 2(\cos 2 - \cos 1) & \cos 2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(3) 由于  $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)^4$ , 设  $r(\lambda) = a_3\lambda^3 + a_2\lambda^2 + a_1\lambda + a_0$ , 则有

$$\begin{aligned} f(A) &= a_3 A^3 + a_2 A^2 + a_1 A + a_0 I \\ &= \begin{pmatrix} a_3 + a_2 + a_1 + a_0 & 0 & 0 & 0 \\ 3a_3 + 2a_2 + a_1 & a_3 + a_2 + a_1 + a_0 & 0 & 0 \\ 3a_3 + a_2 & 3a_3 + 2a_2 + a_1 & a_3 + a_2 + a_1 + a_0 & 0 \\ a_3 & 3a_3 + a_2 & 3a_3 + 2a_2 + a_1 & a_3 + a_2 + a_1 + a_0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(i) 对于  $f(At) = e^{At}$ , 有

$$\begin{cases} a_3 + a_2 + a_1 + a_0 = e^t \\ 3a_3 + 2a_2 + a_1 = te^t \\ 6a_3 + 2a_2 = t^2e^t \\ 6a_3 = t^3e^t \end{cases} \Rightarrow e^{At} = \begin{pmatrix} e^t & 0 & 0 & 0 \\ te^t & e^t & 0 & 0 \\ \frac{1}{2}t^2e^t & te^t & e^t & 0 \\ \frac{1}{6}t^3e^t & \frac{1}{2}t^2e^t & te^t & e^t \end{pmatrix}$$

(ii) 对于  $f(A) = \sin A$ , 由

$$\begin{cases} a_3 + a_2 + a_1 + a_0 = \sin 1 \\ 3a_3 + 2a_2 + a_1 = \cos 1 \\ 6a_3 + 2a_2 = -\sin 1 \\ 6a_3 = -\cos 1 \end{cases}$$

得

$$\sin A = \begin{pmatrix} \sin 1 & 0 & 0 & 0 \\ \cos 1 & \sin 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2}\sin 1 & \cos 1 & \sin 1 & 0 \\ -\frac{1}{6}\cos 1 & -\frac{1}{2}\sin 1 & \cos 1 & \sin 1 \end{pmatrix}$$

(iii) 对于  $f(A) = \cos A$ , 由

$$\begin{cases} a_3 + a_2 + a_1 + a_0 = \cos 1 \\ 3a_3 + 2a_2 + a_1 = -\sin 1 \\ 6a_3 + 2a_2 = -\cos 1 \\ 6a_3 = \sin 1 \end{cases}$$

得

$$\cos A = \begin{pmatrix} \cos 1 & 0 & 0 & 0 \\ -\sin 1 & \cos 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2}\cos 1 & -\sin 1 & \cos 1 & 0 \\ \frac{1}{6}\sin 1 & -\frac{1}{2}\cos 1 & -\sin 1 & \cos 1 \end{pmatrix}$$

(3) 记  $A_1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ & 2 \end{pmatrix}$ ,  $A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ & 1 \end{pmatrix}$ , 则  $\det(\lambda I - A_1) = (\lambda - 2)^2$ ,  $\det(\lambda I - A_2) = (\lambda - 1)^2$ , 设

$$r_1(\lambda) = a_1\lambda + a_0, \quad r_2(\lambda) = b_1\lambda + b_0$$

则有

$$f(A) = \begin{pmatrix} 2a_1 + a_0 & a_1 & & \\ & 2a_1 + a_0 & & \\ & & b_1 + b_0 & b_1 \\ & & & b_1 + b_0 \end{pmatrix}$$

(i) 对于  $f(A) = e^{At}$ , 有

$$\begin{cases} 2a_1 + a_0 = e^{2t} \\ a_1 = te^{2t} \\ b_1 + b_0 = e^t \\ b_1 = te^t \end{cases} \Rightarrow e^{At} = \begin{pmatrix} e^{2t} & te^{2t} & 0 & 0 \\ 0 & e^{2t} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & e^t & te^t \\ 0 & 0 & 0 & e^t \end{pmatrix}$$

(ii) 对于  $f(A) = \sin A$ , 有

$$\begin{cases} 2a_1 + a_0 = \sin 2 \\ a_1 = \cos 2 \\ b_1 + b_0 = \sin 1 \\ b_1 = \cos 1 \end{cases} \Rightarrow e^{At} = \begin{pmatrix} \sin 2 & \cos 2 & 0 & 0 \\ 0 & \sin 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sin 1 & \cos 1 \\ 0 & 0 & 0 & \sin 1 \end{pmatrix}$$

(iii) 对于  $f(A) = \cos A$ , 有

$$\begin{cases} 2a_1 + a_0 = \cos 2 \\ a_1 = -\sin 2 \\ b_1 + b_0 = \cos 1 \\ b_1 = -\sin 1 \end{cases} \Rightarrow e^{At} = \begin{pmatrix} \cos 2 & -\sin 2 & 0 & 0 \\ 0 & \cos 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cos 1 & -\sin 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cos 1 \end{pmatrix}$$



5. 由于

$$\frac{d}{dt}e^{At} = Ae^{At} = \begin{pmatrix} 4e^{2t} - e^t & 2e^{2t} - e^t & e^t - 2e^{2t} \\ 2e^{2t} - e^t & 4e^{2t} - e^t & e^t - 2e^{2t} \\ 6e^{2t} - 3e^t & 6e^{2t} - 3e^t & 3e^t - 4e^{2t} \end{pmatrix}$$

令  $t = 0$ , 可得

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ 3 & 3 & -1 \end{pmatrix}$$

6. 由于

$$\frac{d}{dt}(A^{-1}e^{At}) = A^{-1}\frac{d}{dt}e^{At} = A^{-1}Ae^{At} = e^{At}$$

从而

$$\int_0^t e^{A\tau} d\tau = \int_0^t d(A^{-1}e^{A\tau}) = A^{-1}e^{At} - A^{-1}e^{A\cdot 0}$$

7. (1)

$$\begin{aligned} \text{tr}(BX) &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n b_{i,j} x_{j,i} \Rightarrow \frac{d}{dx_{i,j}}(\text{tr}(BX)) = b_{j,i} \Rightarrow \frac{d}{dX}(\text{tr}(BX)) = B^T, \\ \text{tr}(XB) &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_{i,j} b_{j,i} \Rightarrow \frac{d}{dx_{i,j}}(\text{tr}(XB)) = b_{j,i} \Rightarrow \frac{d}{dX}(\text{tr}(XB)) = B^T. \end{aligned}$$

(2) 由于  $\text{tr}(X^T AX) = \sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_{i,k} a_{i,j} x_{k,j}$ , 因此

$$\begin{aligned} \frac{d}{dx_{i,j}} \text{tr}(X^T AX) &= \sum_{k=1}^n a_{i,k} x_{k,j} + \sum_{k=1}^n a_{k,i} x_{k,j} \\ &= (a_{i,1}, \dots, a_{i,k})(x_{1,j}, \dots, x_{n,j})^T \\ &\quad + (a_{1,i}, \dots, a_{k,i})(x_{1,j}, \dots, x_{n,j})^T \end{aligned}$$

从而

$$\frac{d}{dX} \text{tr}(X^T AX) = (A + A^T)X$$

8. 由于

$$y^T A^T A y = \left( \sum_{j=1}^n a_{1,j} y_j \right)^2 + \left( \sum_{j=1}^n a_{2,j} y_j \right)^2 + \cdots + \left( \sum_{j=1}^n a_{n,j} y_j \right)^2$$

因此

$$\frac{d}{da_{i,j}} (y^T A^T A y) = 2 \left( \sum_{j=1}^n a_{i,j} y_j \right) y_i$$

从而

$$\frac{d}{dA} (y^T A^T A y) = 2 A y y^T$$

9. 由于

$$\begin{aligned} (Ay - x)^T (Ay - x) &= \left( \sum_{j=1}^n a_{1,j} y_j - x_1 \right)^2 + \left( \sum_{j=1}^n a_{2,j} y_j - x_2 \right)^2 + \\ &\quad \cdots + \left( \sum_{j=1}^n a_{n,j} y_j - x_{n1} \right)^2 \end{aligned}$$

因此

$$\frac{d}{da_{i,j}} ((Ay - x)^T (Ay - x)) = 2 \left( \sum_{j=1}^n a_{i,j} y_j - x_i \right) y_i$$

从而

$$\frac{d}{dA} = 2(Ay - x)y^T$$

10. 记

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}, \quad x(t) = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{pmatrix}, \quad f(t) = \begin{pmatrix} e^{2t} \\ 0 \\ te^{2t} \end{pmatrix}$$

则方程组可写为

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = Ax + f \\ x(0) = (1, 1, 1)^T \end{cases}$$

其通解为:

$$x(t) = e^{At} x(0) + e^{At} \int_0^t e^{-As} f(s) ds$$

由于  $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 2)^2(\lambda - 4)$ , 设  $r(\lambda) = a_2\lambda^2 + a_1\lambda + a_0$ , 则由

$$\begin{cases} 4a_2 + 2a_1 + a_0 = e^{2t} \\ 4a_2 + a_1 = te^{2t} \\ 16a_2 + 4a_1 + a_0 = e^{4t} \end{cases}$$

得

$$e^{At} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2}(e^{4t} - 2te^{2t} + e^{2t}) & -te^{2t} & \frac{1}{2}(e^{4t} - e^{2t}) \\ -\frac{1}{2}(e^{4t} - 2te^{2t} - e^{2t}) & te^{2t} + e^{2t} & -\frac{1}{2}(e^{4t} - e^{2t}) \\ \frac{1}{2}(e^{4t} + 2te^{2t} - e^{2t}) & te^{2t} & \frac{1}{2}(e^{4t} + e^{2t}) \end{pmatrix}$$

从而

$$\begin{aligned} x(t) &= e^{At}x(0) + e^{At} \int_0^t e^{-As}f(s)ds \\ &= \begin{pmatrix} \frac{11}{8}e^{4t} - \frac{3}{4}t^2e^{2t} - \frac{7}{4}te^{2t} - \frac{3}{8}e^{2t} \\ -\frac{11}{8}e^{4t} + \frac{3}{4}t^2e^{2t} + \frac{11}{4}te^{2t} + \frac{19}{8}e^{2t} \\ \frac{11}{8}e^{4t} + \frac{3}{4}t^2e^{2t} + \frac{5}{4}te^{2t} - \frac{3}{8}e^{2t} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

11. 设  $x_1 = y, x_2 = y', x_3 = y''$ , 记

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

则微分方程可表示为

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = Ax(t) + e^tb \\ x(0) = (1, 1, 1)^T \end{cases}$$

由于  $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)^2(\lambda + 1)$ , 设  $r(\lambda) = a_2\lambda^2 + a_1\lambda + a_0$ , 则

$$\begin{cases} a_2 + a_1 + a_0 = e^t \\ 2a_2 + a_1 = te^t \\ a_2 - a_1 + a_0 = e^{-t} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_0 = -\frac{1}{2}te^t + \frac{3}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} \\ a_1 = \frac{1}{2}e^t - \frac{1}{2}e^{-t} \\ a_2 = \frac{1}{2}te^t - \frac{1}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} \end{cases}$$

从而

$$e^{At} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}te^t + \frac{3}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} & \frac{1}{2}e^t - \frac{1}{2}e^{-t} & \frac{1}{2}te^t - \frac{1}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} \\ -\frac{1}{2}te^t + \frac{1}{4}e^t - \frac{1}{4}e^{-t} & \frac{1}{2}e^t + \frac{1}{2}e^{-t} & \frac{1}{2}te^t + \frac{1}{4}e^t - \frac{1}{4}e^{-t} \\ -\frac{1}{2}te^t - \frac{1}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} & \frac{1}{2}e^t - \frac{1}{2}e^{-t} & \frac{1}{2}te^t + \frac{3}{4}e^t + \frac{1}{4}e^{-t} \end{pmatrix}$$

因此

$$\begin{aligned} x(t) &= e^{At}x(0) + e^{At} \int_0^t e^{-As}e^t b ds \\ &= \begin{pmatrix} e^t \\ e^t \\ e^t \end{pmatrix} + e^{At} \int_0^t \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}s - \frac{1}{4} + \frac{1}{4}e^{2s} \\ -\frac{1}{2}s + \frac{1}{4} - \frac{1}{4}e^{2s} \\ -\frac{1}{2}s + \frac{3}{4} + \frac{1}{4}e^{2s} \end{pmatrix} ds \\ &= \begin{pmatrix} \frac{1}{4}t^2e^t - \frac{1}{4}te^t + \frac{9}{8}e^t - \frac{1}{8}e^{-t} \\ \frac{1}{4}t^2e^t + \frac{1}{4}te^t + \frac{7}{8}e^t + \frac{1}{8}e^{-t} \\ \frac{1}{4}t^2e^t + \frac{5}{4}te^t + \frac{9}{8}e^t + \frac{1}{8}e^{-t} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

从而

$$y = x_1 = \frac{1}{4}t^2e^t - \frac{1}{4}te^t + \frac{9}{8}e^t - \frac{1}{8}e^{-t}.$$

## 第7章 习题解答与提示

1.  $\mathbf{x} = (0.7906, -0.3613, 0.8639, -1.1152)^T$ .

2.  $\mathbf{x} = (1.8671, -0.5838, 0.7857)^T$ .

3.  $\mathbf{x} = (-1.2743, 2.5417, 1.1528)^T$ .

4. 设  $A = (a_{i,j})$ , 因为  $A$  是对称正定的三对角矩阵, 所以

$$a_{i,i-1} = u_i = a_{i-1,i} = c_{i-1}, \quad (i = 2, 3, \dots, n),$$

且

$$A = \begin{pmatrix} d_{11} & & & \\ s_{21} & d_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ s_{n1} & s_{n2} & \cdots & d_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & l_{21} & \cdots & l_{n1} \\ & 1 & \cdots & l_{n2} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

式中  $s_{ij} = l_{ij}d_{jj}$ . 当  $i - j > 1$  时,  $s_{ij} = 0$ , 即只有  $s_{i,i-1}$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) 可能不为零。

利用 Cholesky 分解公式得

$$\begin{cases} d_{11} = a_{11} = a_1 \\ s_{i,i-1} = a_{i,i-1} - \sum_{k=1}^{i-2} s_{i,k}l_{i-1,k} = a_{i,i-1} = u_i \\ l_{i,i-1} = s_{i,i-1}/d_{i-1,i-1} = u_i/d_{i-1,i-1} = c_{i-1}/d_{i-1,i-1} \\ d_{ii} = a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} s_{ik}l_{ik} = a_i - s_{i,i-1}l_{i,i-1} = a_i - u_i l_{i,i-1} \end{cases} \quad i = 2, 3, \dots, n.$$

解方程组按如下步骤进行

$$\begin{cases} y_i = b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}y_k = b_i - l_{i,i-1}y_i \quad (i = 1, 2, \dots, n) \\ x_i = y_i/d_{ii} - \sum_{k=i+1}^n l_{ki}x_k = y_i/d_{ii} - l_{i+1,i}x_{i+1} = y_i/d_{ii} - l_{i+1,i}x_{i+1} \\ \quad = (y_i - c_i x_{i+1})/d_{ii} \quad (i = n, n-1, \dots, 1). \end{cases}$$

5.  $\mathbf{x} = (0.2988, 0.1951, 0.1829, 0.3415)^T$ .

## 第8章 习题解答与提示

1. 系数矩阵  $A$  的满秩分解：

$$A = FG = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^+ = \frac{1}{36} \begin{pmatrix} 10 & 4 & -2 \\ 2 & 2 & 2 \\ -8 & -2 & 4 \\ 12 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\boldsymbol{x}_{ls} = \frac{1}{18}(20, 7, -13, 27)^T,$$

全部最小二乘解为

$$\boldsymbol{x} = \boldsymbol{x}_{ls} + \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}, \quad (y_1, y_2, y_3, y_4 \in C \text{ 任意})$$

2. 系数矩阵  $A$  的QR 分解：

$$A = QR = \begin{pmatrix} 0.0 & 0.55 & 0.6 \\ 0.0 & -0.74 & -0.68 \\ -0.71 & 0.28 & -0.3 \\ -0.71 & -0.28 & 0.3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1.4 & -3.54 & -3.54 \\ 0.0 & -5.43 & 0.644 \\ 0.0 & 0.0 & 2.255 \end{pmatrix}.$$

解  $R\boldsymbol{x} = Q^T \boldsymbol{b}$  得最小二乘解  $\boldsymbol{x} = (0, 0.066667, 0.133333)^T$ .

3.  $\boldsymbol{x}_{ls} = \frac{1}{9}(2, 1, 1)^T$ , 全部最小二乘解为

$$\boldsymbol{x} = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, \quad (y_1, y_2, y_3 \in C \text{ 任意}).$$

4. 设  $A^T A$  的特征值为

$$\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_r > \lambda_{r+1} = \cdots = \lambda_n = 0.$$

$$\text{则 } \|A\|_2 = \sqrt{\lambda_1}, \quad \|A^T A\|_2 = \lambda_1, \quad \|(A^T A)^{-1}\|_2 = \frac{1}{\lambda_r}.$$

利用A的奇异值分解知,  $(A^+)^T A^+$  与  $\begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  酉相似 (其中  $B = \text{diag}(\frac{1}{\lambda_1}, \frac{1}{\lambda_2}, \cdots, \frac{1}{\lambda_r})$ ), 所以  $\|A^+\|_2 = \frac{1}{\sqrt{\lambda_r}}$ .

## 第9章 习题解答与提示

1. 迭代矩阵  $B_J$  的特征方程为  $\det[\lambda D + (L + U)] = 0$ , 即

$$\lambda(\lambda^2 - 2\alpha + \beta^2) = 0,$$

所以  $\rho(B_J) = |2\alpha - \beta^2|^{1/2}$ , 当  $|2\alpha - \beta^2| < 1$  时, J 法收敛。

2. 取近似解的精度为  $10^{-4}$ , 用J法求解, 迭代次数为 42, 近似解为

$$x_{42} = (1.199857, 1.399813, 1.599769, 0.799885)^T.$$

用G-S 法 求解, 迭代次数为 22, 近似解为

$$x_{22} = (1.199876, 1.399838, 1.599869, 0.799934)^T.$$

用SOR法求解, 迭代次数为 14, 近似解为

$$x_{14} = (1.199983, 1.399977, 1.600001, 0.800008)^T.$$

3. (1) 因为  $\rho(B_J) = 0$ ,  $\rho(B_G) = 2$  所以J 法收敛, 而 G-S 法发散。

(2) 因为  $\rho(B_G) = \frac{1}{2}$  所以G-S 法收敛。

$B_J$  的特征方程为  $\lambda^3 + \frac{3}{2}\lambda - \frac{1}{4} = 0$ , 由中值定理,  $B_J$  有一实特征值  $\lambda_1$  属于  $(0, 0.2)$ . 设  $B_J$  的另外两个特征值为  $\lambda_2, \lambda_3$ , 因  $\lambda_1\lambda_2, \lambda_3 = \frac{1}{4}$ , 则

$$|\lambda_2||\lambda_3| = \frac{1}{4|\lambda_1|} > 1$$

所以  $\rho(B_J) > 1$ , J法发散。

4. 因为  $\rho(B_J) = \frac{2}{|\alpha|}$ , 所以当  $|\alpha| > 2$  时J 法收敛。

5. 迭代矩阵  $B = I - \alpha A$ , 若  $A$  的特征值为  $\lambda$ , 则  $B$  的特征值为  $1 - \alpha\lambda$ 。



(1)  $A$  的特征值为 1, 4, 则  $B$  的特征值为  $1 - \alpha$ ,  $1 - 4\alpha$ , 则  $|1 - \alpha| < 1$ ,  $|1 - 4\alpha| < 1$ , 即  $0 < \alpha < \frac{1}{2}$  时迭代收敛, 要迭代收敛最快, 还需  $|1 - \alpha| = |1 - 4\alpha|$ , 即  $\alpha = 0.4$ .

(2) 因为  $A$  对称正定, 所以  $A$  的特征值  $\lambda$  大于 0. 若  $\alpha < 0$ , 则迭代矩阵  $B$  的特征值  $1 - \alpha\lambda$  大于 1,  $\rho(B) > 1$ , 迭代发散. 所以迭代收敛的充要条件为  $\alpha > 0$  及  $A$  的任意特征值  $\lambda$  满足  $|1 - \alpha\lambda| < 1$ , 即  $0 < \alpha < 2\lambda^{-1}$ , 所以迭代收敛的充要条件为  $0 < \alpha < 2\lambda_1^{-1}$ . 要迭代收敛最快, 还需  $|1 - \alpha\lambda_1| = |1 - \alpha\lambda_n|$ , 即  $\alpha = \frac{2}{\lambda_1 + \lambda_2}$ .

6.  $B^j = \begin{pmatrix} \alpha^j & 4j\alpha^{j+1} \\ 0 & \alpha^j \end{pmatrix}$ , 则  $\|B^j\|_\infty = \alpha^j + 4j\alpha^{j+1}$ . 用  $e^{(j)}$  表示第  $j$  次迭代的误差, 则

$$\|e^{(j)}\|_\infty = \|B^j e^{(0)}\|_\infty \leq \|e^{(0)}\|_\infty \|B^j\|_\infty = \|e^{(0)}\|_\infty (\alpha^j + 4j\alpha^{j+1}) = \varepsilon^{(j)}.$$

当  $j > \frac{\alpha^2 + 3\alpha}{4(1-\alpha)}$  时,  $\varepsilon^{(j)}$  单调减少.

7. 因为存在约当标准型  $J$  及可逆矩阵  $P$ , 使得  $B = P^{-1}JP$ , 所以  $B^n = P^{-1}J^nP$ . 因为  $\rho(B) = 0$ , 所以  $B$  的特征值均为 0, 那么  $J$  的对角线上的元素均为 0, 则  $J^n = 0$ . 用  $e^{(n)}$  表示第  $n$  次迭代的误差, 则  $e^{(n)} = B^n e^{(0)} = 0$ .

8. 取初始近似值  $x_0 = (0, 0, 0)^T$ , 则可得

$$x_1 = (0.0000, -0.38460.7692)^T, \quad x_2 = (0.0472, -0.37010.7874)^T,$$

$$x_3 = (0.06897, -0.3966, 0.7759)^T, \quad \|Ax_3 - b\|_\infty < 10^{-8}.$$

## 第10章 习题解答与提示

1. (1) 构成数域 $F$ 上的线性空间。

(2) 不构成 $F$ 上的线性空间。因数量乘法不封闭, 设 $(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 满足 $\sum_{i=1}^n a_i = 1$ , 那么 $k(a_1, a_2, \dots, a_n)^T = (ka_1, ka_2, \dots, ka_n)^T, \forall k \in F, k \neq 1$ , 这时 $\sum_{i=1}^n ka_i = k$ .

(3), (4), (5) 均构成 $F$ 上的线性空间。

(6) 不构成 $F$ 上的线性空间。因加法不满足交换律。

$$A \oplus B = AB - BA, B \oplus A = BA - AB = -(AB - BA), A \oplus B \neq B \oplus A.$$

2. 因 $V_1, V_2$ 为非平凡子空间, 故存在 $\alpha \notin V_1$ , 如果 $\alpha \notin V_2$ , 则命题已证。

今设 $\alpha \in V_2$ , 另外存在 $\beta \notin V_2$ , 如果 $\beta \notin V_1$ , 则也得证。今设 $\beta \in V_1$ , 此即 $\alpha \notin V_1, \alpha \in V_2$ 及 $\beta \in V_1, \beta \notin V_2$ , 于是可证 $\alpha + \beta \notin V_1, V_2$ 。

事实上, 若 $\alpha + \beta \in V_1$ , 又 $\beta \in V_1$ , 那么必定 $\alpha \in V_1$ , 这与题设矛盾。 $\alpha + \beta \notin V_1$ . 同理可证 $\alpha + \beta \notin V_2$ . 即 $\alpha + \beta \notin V_1 \cup V_2$ 。

3. 令 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3 + k_4\alpha_4 = 0$ , 即得

$$\begin{pmatrix} k_1 + k_2 + k_3 + k_4 & k_1 + k_2 + k_3 \\ k_1 + k_3 + k_4 & k_1 + k_2 + k_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

解得 $k_1 = k_2 = k_3 = k_4 = 0$ . 于是 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性无关。

4. 令 $G_{ij} = E_{ij} - E_{ji}, 1 \leq i < j \leq n$ . 则 $G_{12}, \dots, G_{1n}, G_{23}, \dots, G_{2n}, \dots, G_{n-1,n}$ 为 $V_1$ 的一组基,  $\dim V_1 = \frac{n(n-1)}{2}$ .  $V_2$ 的一组基为

$$E_{11}, \dots, E_{1n}, E_{22}, \dots, E_{2n}, \dots, E_{n-1,n-1}, E_{n-1,n}, E_{nn}.$$

即

$$\{E_{ij} | 1 \leq i \leq j \leq n\}. \dim V_2 = \frac{n(n+1)}{2}.$$

5. (1) 设  $f = a_1 1 + a_2(x-1) + a_3(x-1)^2 + a_4(x-1)^3$ , 比较等式两边系数, 解得  $a_1 = 11, a_2 = 22, a_3 = 18, a_4 = 5$ . 所以  $f$  在基  $1, x-1, (x-1)^2, (x-1)^3$  下的坐标为  $(11, 22, 18, 5)^T$ .

(2) 因

$$(1, (x-1), (x-1)^2, (x-1)^3) = (1, x, x^2, x^3) \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

$$(1, x+1, (x+1)^2, (x+1)^3) = (1, x, x^2, x^3) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

于是

$$(1, x, x^2, x^3) = (1, (x-1), (x-1)^2, (x-1)^3) \\ = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{-1},$$

$$(1, x+1, (x+1)^2, (x+1)^3) = (1, x-1, (x-1)^2, (x-1)^3) A,$$

其中

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 8 \\ 0 & 1 & 4 & 12 \\ 0 & 0 & 1 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

即为所求的过渡矩阵。

- (3)  $f$  在基  $1, x+1, (x+1)^2, (x+1)^3$  下的坐标为  $A^{-1}(11, 22, 18, 5)^T = (-1, 10, -12, 5)^T$ .

6. (1) 取  $R^{2 \times 2}$  的一组基  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$ , 则

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = (E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}) A,$$

$$(\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) = (E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}) B,$$

$$\text{其中 } A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & 0 & -1 \\ 1 & -2 & 2 & -1 \\ 3 & 0 & -2 & 1 \end{pmatrix}.$$

于是  $(\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) A^{-1} B$ , 即得过渡矩阵为  $P =$

$$A^{-1} B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

(2) 设  $\alpha \in R^{2 \times 2}$  在基 (I) 与 (II) 下的坐标均为  $x = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T$ , 则由坐标变换公式得  $x = Px$ , 即  $(I - P)x = 0$ , 得通解为  $x = (0, 0, 0, k)^T, k \in R$ . 故在两组基下有相同坐标的所有向量为

$$\alpha = 0\alpha_1 + 0\alpha_2 + 0\alpha_3 + k\alpha_4 = \begin{pmatrix} k & -k \\ -k & k \end{pmatrix}, \quad k \in R.$$

7. (1) 因  $I \in C(A) \neq \phi$ . 若  $B_1, B_2 \in C(A)$ , 则  $A(B_1 + B_2) = AB_1 + AB_2 = B_1A + B_2A = (B_1 + B_2)A$ , 故  $B_1 + B_2 \in C(A)$ . 又  $(kB_1)A = k(B_1A) = k(AB_1) = A(kB_1)$ , 即  $kB_1 \in C(A)$ . 所以  $C(A)$  是  $F^{n \times n}$  的一个子空间。

(2) 因  $A = I$ , 任何方阵都同  $I$  可交换, 故  $C(A) = F^{n \times n}$ .

(3) 设  $B = (b_{ij})$ , 满足  $AB = BA$ ,

$$BA = \begin{pmatrix} b_{11} & 2b_{12} & \cdots & nb_{1n} \\ b_{21} & 2b_{22} & \cdots & nb_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & 2b_{n2} & \cdots & nb_{nn} \end{pmatrix}, \quad AB = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 2b_{21} & 2b_{22} & \cdots & 2b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ nb_{n1} & nb_{n2} & \cdots & nb_{nn} \end{pmatrix},$$

比较两个乘积, 得  $b_{ij} = 0, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n$ . 于是  $B$  为对角矩阵, 即  $B = \text{diag}(b_{11}, b_{22}, \dots, b_{nn})$ . 反之, 若  $B$  为任一对角矩阵, 显然  $AB = BA$ . 故  $C(A)$  就是所有对角矩阵构成的线性空间, 其一组基为  $\{E_{ii} | i = 1, 2, \dots, n\}$ ,  $\dim C(A) = n$ .

8. 显然  $0 \in W \neq \phi$ . 对任意  $f(x), g(x) \in W, k \in F$ , 有

$$f(x) = a_3x^3 + a_2x^2 + a_1x + a_0, \quad g(x) = b_3x^3 + b_2x^2 + b_1x + b_0,$$

其中  $a_0 - a_1 + a_2 = 0, \quad b_0 - b_1 + b_2 = 0$ . 于是

$$f(x) + g(x) = (a_3 + b_3)x^3 + (a_2 + b_2)x^2 + (a_1 + b_1)x + (a_0 + b_0),$$

$$kf(x) = ka_3x^3 + ka_2x^2 + ka_1x + ka_0,$$

且  $(a_0 + b_0) - (a_1 + b_1) + (a_2 + b_2) = (a_0 - a_1 + a_2) + (b_0 - b_1 + b_2) = 0, ka_0 - ka_1 + ka_2 = 0$ , 因此  $f(x) + g(x) \in W, kf(x) \in W$ , 即  $W$  是  $F[x]_4$  的子空间。又对  $f(x) \in W$ , 有

$$f(x) = a_3x^3 + a_2x^2 + (a_0 + a_2)x + a_0 = a_3x^3 + a_2(x^2 + x) + a_0(x + 1),$$

令  $f_1(x) = x + 1, f_2(x) = x^2 + x, f_3(x) = x^3$ , 则  $f(x) = a_0f_1(x) + a_2f_2(x) + a_3f_3(x)$ , 且由定义易证  $f_1, f_2, f_3$  线性无关, 从而是  $W$  的一组基, 故  $\dim W = 3$ .

9. (1)  $V_1 + V_2 = \text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta_1, \beta_2)$ , 而

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta_1, \beta_2) \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

所以  $\dim(V_1 + V_2) = 3, \alpha_1, \alpha_2, \beta_1$  为  $V_1 + V_2$  的一组基。

(2)  $\forall \alpha \in V_1 \cap V_2$ , 可设  $\alpha = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\alpha_3 = x_4\beta_1 + x_5\beta_2$ , 即  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\alpha_3 - x_4\beta_1 - x_5\beta_2 = 0$ , 解得  $x_1 = 2k_1 + k_2, x_2 = -k_1 +$

$2k_2, x_3 = k_1, x_4 = k_2, x_5 = k_2$ , 于是  $\alpha = k_1\beta_1 + k_2\beta_2 = k_2(5, -1, 5, 2)^T$ .  
故  $\dim(V_1 \cap V_2) = 1, (5, -1, 5, 2)^T$  是一个基。

10. 设  $\text{rank} B = r, \text{rank}(AB) = s$ , 则方程组  $B\alpha = 0$  的解空间  $V_1$  的维数为  $p = n - r$ . 方程组  $AB\alpha = 0$  的解空间  $V_2$  的维数为  $q = n - s$ , 显然  $V_1 \subset V_2$ .

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_p$  为  $V_1$  的一组基, 并将其扩充为  $V_2$  的一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_p, \alpha_{p+1}, \dots, \alpha_q$ . 可证  $B\alpha_{p+1}, \dots, B\alpha_q$  (均为  $F^p$  中向量) 线性无关。事实上, 由

$$k_{p+1}(B\alpha_{p+1}) + \dots + k_q(B\alpha_q) = 0,$$

知  $B(k_{p+1}\alpha_{p+1} + \dots + k_q\alpha_q) = 0$ . 于是  $k_{p+1}\alpha_{p+1} + \dots + k_q\alpha_q \in V_1$ , 故有

$$k_{p+1}\alpha_{p+1} + \dots + k_q\alpha_q = k_1\alpha_1 + \dots + k_p\alpha_p,$$

但  $\alpha_1, \dots, \alpha_p, \alpha_{p+1}, \dots, \alpha_q$  线性无关, 所以  $k_1 = \dots = k_p = k_{p+1} = \dots = k_q = 0$ , 即  $B\alpha_{p+1}, \dots, B\alpha_q$  线性无关。

$W$  由向量组  $B\alpha_1, \dots, B\alpha_p, B\alpha_{p+1}, \dots, B\alpha_q$  生成, 但  $B\alpha_1 = \dots = B\alpha_p = 0$ , 故

$$W = \text{span}(B\alpha_{p+1}, \dots, B\alpha_q).$$

因此  $\dim W = q - p = (n - s) - (n - r) = r - s = \text{rank} B - \text{rank}(AB)$ .

11. 将  $A, B$  按列分块为:  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ . 则

$$A + B = (\alpha_1 + \beta_1, \alpha_2 + \beta_2, \dots, \alpha_n + \beta_n).$$

于是

$$\begin{aligned} \text{rank} A &= \dim \text{span}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), \\ \text{rank} B &= \dim \text{span}(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n), \text{rank}(A + B) \\ &= \dim \text{span}(\alpha_1 + \beta_1, \dots, \alpha_n + \beta_n). \end{aligned}$$

而

$$\text{span}(\alpha_1 + \beta_1, \cdots, \alpha_n + \beta_n) \subseteq \text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) + \text{span}(\beta_1, \cdots, \beta_n),$$

故

$$\begin{aligned} & \dim \text{span}(\alpha_1 + \beta_1, \cdots, \alpha_n + \beta_n) \\ & \leq \dim [\text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) + \text{span}(\beta_1, \cdots, \beta_n)] \\ & = \dim \text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) + \dim \text{span}(\beta_1, \cdots, \beta_n) \\ & \quad - \dim [\text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) \cap \text{span}(\beta_1, \cdots, \beta_n)] \\ & \leq \dim \text{span}(\alpha_1, \cdots, \alpha_n) + \dim \text{span}(\beta_1, \cdots, \beta_n). \end{aligned}$$

所以  $\text{rank}(A+B) \leq \text{rank}A + \text{rank}B$ .

12. 对任意  $\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)^T \in R^n$ , 有

$$\alpha = (a_1, \cdots, a_r, 0, \cdots, 0)^T + (0, \cdots, 0, a_{r+1}, \cdots, a_n)^T,$$

而  $(a_1, \cdots, a_r, 0, \cdots, 0)^T \in R(A)$ ,  $(0, \cdots, 0, a_{r+1}, \cdots, a_n)^T \in R(B)$ , 即有  $\alpha \in R(A) + R(B)$ , 从而  $R^n \subseteq R(A) + R(B)$ , 又显然有  $R^n \supseteq R(A) + R(B)$ , 所以  $R^n = R(A) + R(B)$ . 且  $\dim R(A) + \dim R(B) = \text{rank}A + \text{rank}B = r + (n-r) = n = \dim R^n$ , 故  $R^n = R(A) \oplus R(B)$ .

13. 取  $R^{2 \times 2}$  的一组基  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$ . 可求得  $x_1 - x_2 + x_3 - x_4 = 0$  的基础解系为  $\xi_1 = (1, 1, 0, 0)^T$ ,  $\xi_2 = (-1, 0, 1, 0)^T$ ,  $\xi_3 = (1, 0, 0, 1)^T$ .  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  可分别看成矩阵

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

在基  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$  下的坐标, 利用线性空间同构的性质, 得  $A_1, A_2, A_3$  线性无关, 且  $V_1 = \text{span}(A_1, A_2, A_3)$ . 从而有  $V_1 + V_2 = \text{span}(A_1, A_2, A_3, B_1, B_2)$ . 又  $B_1, B_2$  在基  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$  下的坐标为  $\beta_1 = (1, 0, 2, 3)^T$ ,  $\beta_2 = (1, -1, 0, 1)^T$ . 易求得  $\xi_1, \xi_2, \xi_3, \beta_1, \beta_2$  的一个极大无关组为  $\xi_1, \xi_2, \xi_3, \beta_1$ . 这样由同构性质知  $A_1, A_2, A_3, B_1$  为

$A_1, A_2, A_3, B_1, B_2$  的一个极大无关组, 从而是  $V_1 + V_2$  的一组基, 且  $\dim(V_1 + V_2) = 4$ .

14.  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  下的坐标分别为  $x_{\beta_1} = (1, -2, 3)^T, x_{\beta_2} = (2, 3, 2)^T, x_{\beta_3} = (4, 3, 0)^T$ , 则由

$$(x_{\beta_1}, x_{\beta_2}, x_{\beta_3}) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ -2 & 3 & 13 \\ 3 & 2 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

知  $\text{rank}\{x_{\beta_1}, x_{\beta_2}, x_{\beta_3}\} = 2, x_{\beta_1}, x_{\beta_2}$  为一个极大无关组。于是

$$\dim \text{span}(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = 2, \beta_1, \beta_2$$

为一组基

15. 令  $\begin{pmatrix} a & a+b \\ c & c \end{pmatrix} \leftrightarrow (a, b, c)^T \in R^3$  即可。

16. (1)、(2)、(4) 是线性变换。

(3) 不是线性变换。

$$\sigma(k(x_1, x_2, x_3)) = \sigma(kx_1, kx_2, kx_3) = (k^2x_1^2, 2kx_2, kx_3).$$

$$k\sigma(x_1, x_2, x_3) = (kx_1^2, 2kx_2, kx_3).$$

$$\sigma(k(x_1, x_2, x_3)) \neq k\sigma(x_1, x_2, x_3), 0 \neq k \in F.$$

17. 令  $x = (x_1, x_2), y = (y_1, y_2) \in R^2$ , 则  $x + y = (x_1 + y_1, x_2 + y_2)$ ,

$$\sigma_1(x + y) = (x_2 + y_2, -x_1 - y_1) = (x_2 - x_1) + (y_2, -y_1) = \sigma_1(x) + \sigma_1(y),$$

$$\text{对 } k \in R, \sigma_1(kx) = (kx_2, -kx_1) = k(x_2, -x_1) = k\sigma_1(x).$$

所以  $\sigma_1$  是  $R^2$  的线性变换, 同理  $\sigma_2$  也是。

$$(\sigma_1 + \sigma_2)(x) = \sigma_1(x) + \sigma_2(x) = (x_1 + x_2, -x_1 - x_2),$$



$$(\sigma_1\sigma_2)(x) = \sigma_1(\sigma_2(x)) = \sigma_1(x_1, -x_2) = (-x_2, -x_1),$$

$$(\sigma_2\sigma_1)(x) = \sigma_2(\sigma_1(x)) = \sigma_2(x_2, -x_1) = (x_2, x_1).$$

$$\begin{aligned} 18. \text{ 对 } f(x) \in F[x], \text{ 有 } (D\sigma - \sigma D)(f(x)) &= D(\sigma(f(x))) - \sigma(D(f(x))) \\ &= D(xf(x)) - \sigma(f'(x)) = f(x) + xf'(x) - xf'(x) = f(x) = I(f(x)), \end{aligned}$$

所以  $D\sigma - \sigma D = I$ .

$$19. \text{ 对 } x = (x_1, x_2, x_3) \in R^3, \text{ 有 } \sigma^2(x) = \sigma(\sigma(x)) = \sigma(0, x_1, x_2) = (0, 0, x_1), \text{ 所以}$$

$$R(\sigma^2) = \{(0, 0, k) | k \in R\}, \dim R(\sigma^2) = 1,$$

且  $\varepsilon_3 = (0, 0, 1)$  是它的一组基。

$$N(\sigma^2) = \{x \in R^3 | \sigma^2 x = 0\} = \{(0, x_2, x_3) \in R^3 | x_2, x_3 \in R\},$$

且  $\dim N(\sigma^2) = 2$ , 它的一组基为

$$\varepsilon_2 = (0, 1, 0), \varepsilon_3 = (0, 0, 1).$$

$$\begin{aligned} 20. \quad (1) \quad (\sigma + \tau)^2 &= \sigma + \tau, \text{ 即 } \sigma^2 + \sigma\tau + \tau\sigma + \tau^2 = \sigma + \tau = \sigma^2 + \tau^2, \text{ 故} \\ \sigma\tau + \tau\sigma &= O, \sigma\tau = -\tau\sigma. \text{ 以 } \sigma \text{ 左乘两边, 得 } \sigma^2\tau = -\sigma\tau\sigma \Rightarrow \sigma\tau = \\ (-\sigma\tau)\sigma &= (\tau\sigma)\sigma = \tau\sigma^2 = \tau\sigma, \text{ 于是} \end{aligned}$$

$$O = \sigma\tau + \tau\sigma = \sigma\tau + \sigma\tau = 2\sigma\tau, \quad \sigma\tau = O.$$

(2)  $(\sigma + \tau - \sigma\tau)^2 = (\sigma + \tau - \sigma\tau)(\sigma + \tau - \sigma\tau)$  按分配律展开整理即得结果。

(3) 对  $\alpha \in V, \tau(\alpha) \in R(\tau) = R(\sigma)$ . 故存在  $\beta \in V$ , 使  $\tau(\alpha) = \sigma(\beta)$ , 可得  $\sigma(\tau(\alpha)) = \sigma^2(\beta) = \sigma(\beta) = \tau(\alpha)$ , 即  $\tau(\alpha) = \sigma\tau(\alpha)$ , 由  $\alpha$  的任意性得  $\tau = \sigma\tau$ . 同理可证  $\sigma = \tau\sigma$ .

反之, 对  $\alpha \in V, \sigma\tau(\alpha) = \tau(\alpha)$ . 这表明  $R(\tau) \subseteq R(\sigma)$ . 又  $\tau\sigma(\alpha) = \sigma(\alpha)$ , 这又表明  $R(\sigma) \subseteq R(\tau)$ . 所以  $R(\sigma) = R(\tau)$ .

(4) 对  $\alpha \in V, \sigma^2(\alpha) = \sigma(\alpha) \Rightarrow \sigma(\alpha - \sigma(\alpha)) = 0$ , 得  $\alpha - \sigma(\alpha) \in N(\sigma) = N(\tau)$ . 所以  $\tau(\alpha - \sigma(\alpha)) = 0$ , 即  $\tau(\alpha) = \tau\sigma(\alpha)$ , 由  $\alpha$  的任意性即得  $\tau = \tau\sigma$ . 同理可证  $\sigma = \sigma\tau$ .

反之, 对  $\alpha \in N(\sigma), \tau(\alpha) = \tau\sigma(\alpha) = \tau(0) = 0$ . 故  $\alpha \in N(\tau), N(\sigma) \subseteq N(\tau)$ , 同理  $N(\tau) \subseteq N(\sigma)$ . 所以  $N(\sigma) = N(\tau)$ .

$$21. A = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 5 & 4 & 2 \\ 4 & 5 & -2 \\ 2 & -2 & 8 \end{pmatrix}.$$

22. (1) 由  $(\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \sigma(\alpha_3)) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)A$ , 即

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} A,$$

得

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

(2) 因  $\det A = 2 \neq 0$ ,  $A$  可逆, 所以  $\sigma$  可逆, 且  $\sigma^{-1}$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  下的矩阵为

$$A^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

$$23. (1) A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 0 \\ -2 & -2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 0 \end{pmatrix}.$$

(2) 显然  $\dim R(\sigma) = \text{rank} A = 2, \dim N(\sigma) = 4 - \dim R(\sigma) = 2$ . 因  $A$  的第1列与第3列线性无关, 利用同构性质知  $\sigma(E_{11}), \sigma(E_{21})$  是  $\sigma(E_{11}), \sigma(E_{12}), \sigma(E_{21}), \sigma(E_{22})$  的一个极大无关组, 从而是  $R(\sigma)$  的一组基。

对  $X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ x_3 & x_4 \end{pmatrix} \in N(\sigma)$ , 则由

$$\sigma(X) = \begin{pmatrix} 2x_3 & -2x_1 - 2x_2 + 2x_4 \\ 2x_3 & -2x_3 \end{pmatrix} = 0,$$

得  $x_1 = -x_2 + x_4, x_3 = 0$ , 于是

$$X = \begin{pmatrix} -x_2 + x_4 & x_2 \\ 0 & x_4 \end{pmatrix} = x_2 \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + x_4 \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, x_2, x_4 \in F.$$

易知  $\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  线性无关, 从而是  $N(\sigma)$  的一组基。

24. 因  $\det(\lambda I - A) = \lambda^2(\lambda + 2)(\lambda - 2)$ , 得  $\sigma$  的特征值为  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0, \lambda_3 = -2, \lambda_4 = 2$ . 可求得  $\sigma$  对应  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$  的两个线性无关的特征向量为  $\xi_1 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .  $\sigma$  对应  $\lambda_3 = -2, \lambda_4 = 2$  的线性无关的特征向量分别为  $\xi_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \xi_4 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$ .

25. (1) 设  $k_1\alpha + k_2\sigma(\alpha) + \cdots + k_n\sigma^{n-1}(\alpha) = 0$ . 两端用  $\sigma^{n-1}$  作用, 并利用  $\sigma^n(\alpha) = 0$ , 得  $k_1\sigma^{n-1}(\alpha) = 0$ , 因  $\sigma^{n-1}(\alpha) \neq 0$ , 所以  $k_1 = 0$ . 同理可得  $k_2 = \cdots = k_n = 0$ , 故  $\alpha, \sigma(\alpha), \cdots, \sigma^{n-1}(\alpha)$  线性无关。

(2) 由 (1) 知  $\alpha, \sigma(\alpha), \cdots, \sigma^{n-1}(\alpha)$  是  $V$  的一组基, 且  $\sigma$  在这组

基下的矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

(3)  $\sigma$  的特征多项式为  $f_{\sigma}(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^n$ . 故  $\sigma$  的特征值只能是0.

26. (1) 设  $\lambda$  是  $\sigma$  的特征值,  $\alpha$  为对应的特征向量, 即  $\sigma(\alpha) = \lambda\alpha$ . 于是由  $\sigma^2(\alpha) = \sigma(\alpha)$ , 得  $\lambda^2\alpha = \lambda\alpha \Rightarrow \lambda(\lambda - 1)\alpha = 0, \alpha \neq 0 \Rightarrow \lambda(\lambda - 1) = 0$ , 即  $\lambda = 0$  或  $\lambda = 1$ .

(2) 对  $\alpha \in V$ , 因  $\sigma^2(\alpha) = \sigma(\alpha)$ , 所以  $\sigma^2(\alpha) - \sigma(\alpha) = 0$ , 即  $\sigma(\alpha - \sigma(\alpha)) = 0$ , 知  $\alpha - \sigma(\alpha) \in N(\sigma)$ . 显然  $\sigma(\alpha) \in R(\sigma)$ ,  $\alpha = \sigma(\alpha) + (\alpha - \sigma(\alpha))$ . 故  $V = R(\sigma) + N(\sigma)$ .

又若  $\alpha \in R(\sigma) \cap N(\sigma)$ , 则  $\sigma(\alpha) = 0$ , 且存在  $\beta \in V$ , 使  $\alpha = \sigma(\beta)$ . 于是

$$\alpha = \sigma(\beta) = \sigma^2(\beta) = \sigma(\sigma(\beta)) = \sigma(\alpha) = 0,$$

即

$$R(\sigma) \cap N(\sigma) = \{0\}.$$

所以

$$V = R(\sigma) \oplus N(\sigma).$$

27. 取  $F[x]_4$  的一组基  $1, x, x^2, x^3$ , 则  $\sigma(1) = 1 - 3x, \sigma(x) = -2 + 2x, \sigma(x^2) = 2x^2 - 4x^3, \sigma(x^3) = -3x^2 + 3x^3$ , 所以  $\sigma$  在基  $1, x, x^2, x^3$  下

的矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 & 0 \\ -3 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & -4 & 3 \end{pmatrix}.$$

可求得  $A$  的特征值  $\lambda_1 = 4, \lambda_2 = 6, \lambda_3 = \lambda_4 = -1$ , 特征向量  $\xi_1 = (-\frac{2}{3}, 1, 0, 0)^T, \xi_2 = (0, 0, -\frac{3}{4}, 1)^T, \xi_3 = (1, 1, 0, 0)^T, \xi_4 = (0, 0, 1, 1)^T$ . 令

$$P = \begin{pmatrix} -\frac{2}{3} & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{3}{4} & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 则 } P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 6 & & \\ & & -1 & \\ & & & -1 \end{pmatrix} = \Lambda.$$

再令  $(f_1(x), f_2(x), f_3(x), f_4(x)) = (1, x, x^2, x^3)P$ , 则  $f_1(x) = -\frac{2}{3} + x, f_2(x) = -\frac{3}{4}x^2 + x^3, f_3(x) = 1 + x, f_4(x) = x^2 + x^3$  构成  $F[x]_4$  的一组基, 此时  $\sigma$  在此基下的矩阵为  $\Lambda$ .

28. 必要性, 若  $\sigma$  可对角化, 取  $V_{\lambda_i}$  的一组基  $\xi_{i1}, \dots, \xi_{il_i} (i = 1, \dots, r)$ , 则  $\xi_{i1}, \dots, \xi_{il_i}$  是  $\lambda_i$  对应的线性无关的特征向量, 从而

$$\xi_{11}, \dots, \xi_{1l_1}, \dots, \xi_{r1}, \dots, \xi_{rl_r}$$

是  $\sigma$  的线性无关特征向量组。又由定理10.37知  $l_1 + \dots + l_r = n$ . 于是

$$\xi_{11}, \dots, \xi_{1l_1}, \dots, \xi_{r1}, \dots, \xi_{rl_r}$$

是  $V$  的一组基, 且

$$V = V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_r}.$$

充分性 取  $V_{\lambda_i}$  的一组基  $\xi_{i1}, \dots, \xi_{il_i} (i = 1, 2, \dots, r)$ , 则

$$\xi_{11}, \dots, \xi_{1l_1}, \dots, \xi_{r1}, \dots, \xi_{rl_r}$$

是  $V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \cdots \oplus V_{\lambda_r}$  的亦是  $V$  的一组基, 而  $\dim V = n$ . 于是  $\sigma$  在  $V$  中有  $n$  个线性无关的特征向量. 故  $\sigma$  可对角化.

29. 对任意  $\beta \in W$ , 则  $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\sigma(\alpha) + \cdots + k_m\sigma^{m-1}(\alpha)$ . 于是

$$\begin{aligned}\sigma(\beta) &= k_1\sigma(\alpha) + k_2\sigma^2(\alpha) + \cdots + k_{m-1}\sigma^{m-1}(\alpha) + k_m\sigma^m(\alpha) \\ &= k_1\sigma(\alpha) + \cdots + k_{m-1}\sigma^{m-1}(\alpha) \in W.\end{aligned}$$

故  $W$  是  $\sigma$  的不变子空间.

30. (1) 设  $\lambda$  是  $\sigma$  的任一特征值,  $V_\lambda$  为相应的特征子空间. 对  $\alpha \in V_\lambda$ ,

$$\sigma(\tau(\alpha)) = \sigma\tau(\alpha) = \tau\sigma(\alpha) = \tau(\sigma(\alpha)) = \tau(\lambda\alpha) = \lambda\tau(\alpha).$$

这表明  $\tau(\alpha)$  是  $\sigma$  的属于特征值  $\lambda$  的一个特征向量, 即  $\tau(\alpha) \in V_\lambda$ , 所以  $V_\lambda$  是  $\tau$  的不变子空间.

(2) 设  $V_\lambda$  是  $\sigma$  的一个特征子空间, 由 (1) 知  $V_\lambda$  也是  $\tau$  的不变子空间.  $\tau$  在  $V_\lambda$  上的限制  $\tau|_{V_\lambda}$  是  $V_\lambda$  上的一个线性变换.  $\tau|_{V_\lambda}$  的特征多项式在复数域中至少有一个根  $\mu$ , 同时有  $\beta \in V_\lambda, \beta \neq 0$  为相应的特征向量, 即  $(\tau|_{V_\lambda})(\beta) = \mu\beta$ . 于是  $\beta$  为  $\sigma$  和  $\tau$  的公共特征向量.

31. 对  $\alpha \in V_1 + V_2$ , 则  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$ , 其中  $\alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2$ . 于是  $\sigma(\alpha) = \sigma(\alpha_1) + \sigma(\alpha_2)$ . 因  $\sigma(\alpha_i) \in V_i (i = 1, 2)$ , 所以  $\sigma(\alpha) \in V_1 + V_2$ . 即  $V_1 + V_2$  是  $\sigma$  的不变子空间.

$\forall \alpha \in V_1 \cap V_2$ , 则  $\alpha \in V_1, \alpha \in V_2$ . 因  $\sigma(\alpha) \in V_1, \sigma(\alpha) \in V_2$ , 所以  $\sigma(\alpha) \in V_1 \cap V_2$ . 故  $V_1 \cap V_2$  也是  $\sigma$  的不变子空间.

32. 由Schmidt正交化公式得  $R^{2 \times 2}$  的一组正交基为

$$\beta_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix},$$

$$\beta_3 = \begin{pmatrix} \frac{3}{5} & \frac{3}{5} \\ -\frac{4}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}, \beta_4 = \begin{pmatrix} \frac{3}{7} & \frac{3}{7} \\ \frac{3}{7} & -\frac{6}{7} \end{pmatrix}.$$

33.  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  在给定基下的坐标依次为

$$\xi_1 = (1, 0, 0, 0, 1)^T, \xi_2 = (1, -1, 0, 1, 0)^T, \xi_3 = (2, 1, 1, 0, 0)^T.$$

显然  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  线性无关, 所以  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关, 从而是  $W$  的一组基, 对其正交化, 得

$$\beta_1 = \alpha_1 = \varepsilon_1 + \varepsilon_5, \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{1}{2}\beta_1 = \frac{1}{2}\varepsilon_1 - \varepsilon_2 + \varepsilon_4 - \frac{1}{2}\varepsilon_5,$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \beta_1 = \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3 - \varepsilon_5.$$

单位化得  $W$  的一组标准正交基为

$$\eta_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(\varepsilon_1 + \varepsilon_5), \quad \eta_2 = \frac{1}{\sqrt{10}}(\varepsilon_1 - 2\varepsilon_2 + 2\varepsilon_4 - \varepsilon_5),$$

$$\eta_3 = \frac{1}{2}(\varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3 - \varepsilon_5).$$

34. 由

$$A = \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_3, \alpha_1) \\ (\alpha_1, \alpha_2) & (\alpha_2, \alpha_2) & (\alpha_3, \alpha_2) \\ (\alpha_1, \alpha_3) & (\alpha_2, \alpha_3) & (\alpha_3, \alpha_3) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 10 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix},$$

及Schmidt正交化公式, 将  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  正交化, 得  $\beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2, \beta_3 = \alpha_3 - \alpha_1 + \frac{1}{5}\alpha_2$ . 再单位化得  $V$  的一组标准正交基为

$$\varepsilon_1 = \alpha_1, \quad \varepsilon_2 = \frac{1}{\sqrt{10}}\alpha_2, \quad \varepsilon_3 = \frac{\sqrt{15}}{3}\alpha_3 - \frac{\sqrt{15}}{3}\alpha_1 + \frac{\sqrt{15}}{15}\alpha_2.$$

35. 易见  $M \subseteq (M^\perp)^\perp$ . 另一方面, 对  $\alpha \in (M^\perp)^\perp$ , 令  $\alpha = \alpha_1 + \beta_1, \alpha_1 \in M, \beta_1 \in M^\perp$ , 则

$$(\alpha, \beta_1) = (\alpha_1, \beta_1) + (\beta_1, \beta_1).$$

而  $(\alpha, \beta_1) = (\alpha_1, \beta_1) = 0$ , 故  $(\beta_1, \beta_1) = 0$ , 从而  $\beta_1 = 0$ . 即  $\alpha = \alpha_1 \in M$ , 因此  $(M^\perp)^\perp \subseteq M$ . 所以  $M = (M^\perp)^\perp$ .

36. 显然  $E_{11}, E_{22}, \dots, E_{nn}$  是  $W$  的一组基。且有  $(E_{ii}, E_{jj}) = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$   
 所以  $E_{11}, \dots, E_{nn}$  是  $W$  的一组标准正交基。于是  $\dim W^\perp = \dim R^{n \times n} - \dim W = n^2 - n$ , 且  $A \in W^\perp \Leftrightarrow (A, E_{ii}) = a_{ii} = 0, i = 1, 2, \dots, n$ . 由此可得

$$W^\perp = \{A = (a_{ij}) \in R^{n \times n} | a_{11} = \dots = a_{nn} = 0\}.$$

另外, 有  $E_{ij} \in W^\perp, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n$ . 已知

$$\{E_{ij}, \quad i \neq j, \quad i, j = 1, 2, \dots, n\}$$

线性无关, 且对  $A = (a_{ij}) \in W^\perp$ , 有

$$A = \sum_{\substack{i, j=1 \\ i \neq j}}^n a_{ij} E_{ij}$$

所以  $\{E_{ij}, \quad i \neq j, \quad i, j = 1, 2, \dots, n\}$  是  $W^\perp$  的一组基, 又显然有

$$(E_{ij}, E_{kl}) = \begin{cases} 1, & i = k, j = l, i \neq j \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

从而知  $E_{ij}, \quad i \neq j, \quad i, j = 1, 2, \dots, n$  为  $W^\perp$  的一组标准正交基。

37. 设  $\lambda$  为  $A$  的特征值,  $x$  为对应的特征向量, 则  $Ax = \lambda x$ . 取共轭转置得  $x^H A^T = (Ax)^H = \bar{\lambda} x^H$ . 于是  $x^H A^T A x = \bar{\lambda} x^H \lambda x$ , 由  $A^T A = I$ , 得  $x^H x = \bar{\lambda} \lambda x^H x$ , 即  $\|x\|^2 = |\lambda|^2 \|x\|^2$ . 因  $\|x\| \neq 0$ , 所以  $|\lambda| = 1$ .
38. 设  $\sigma$  为正交变换,  $\lambda$  是它的特征值,  $\alpha$  为对应的特征向量, 则  $\sigma(\alpha) = \lambda\alpha$ , 且  $(\alpha, \alpha) = (\sigma(\alpha), \sigma(\alpha)) = (\lambda\alpha, \lambda\alpha) = \lambda^2(\alpha, \alpha)$ , 因  $(\alpha, \alpha) \neq 0$ , 所以  $\lambda^2 = 1$ , 即  $\lambda = \pm 1$ .
39. 设  $\sigma$  在  $V$  的某组标准正交基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下的矩阵为  $A$ , 则  $A$  为



对称矩阵, 且  $A^2 = I$ . 于是存在正交矩阵  $T$ , 使

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

两边平方, 得

$$\begin{pmatrix} \lambda_1^2 & & & \\ & \lambda_2^2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n^2 \end{pmatrix} = T^{-1}A^2T = T^{-1}T = I.$$

故  $\lambda_i = \pm 1, i = 1, 2, \dots, n$ .

令  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)T$ , 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  也是  $V$  的一组标准正交基,  $\sigma$  在这组基下的矩阵为  $T^{-1}AT$ , 且主对角元  $\lambda_i = \pm 1$ . 适当调整基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的顺序可使得  $\sigma$  在这组标准正交基下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & -I_{n-r} \end{pmatrix}.$$