

习题四补充讲解(4)

27 解因为 A 的每一行之和都是 3, 故 $\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 有 $A\xi_1 = 3\xi_1$, 即 3 是特征值,

又 A 的特征值均为正整数, 且 $|A| = 3 = 3 \times 1 \times 1$, 故还有二重特征值 1.

A 实对称可知属于 1 的特征向量与 ξ_1 正交

解 $(1, 1, 1)x = 0$, 得基础解系 $\xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, 即为属于 1 的特征向量

令 $P = (\xi_1, \xi_2, \xi_3)$, 则 $P^{-1}AP = \text{diag}(3, 1, 1)$, 于是

$$A = P \text{diag}(3, 1, 1) P^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 5 & 2 & 2 \\ 2 & 5 & 2 \\ 2 & 2 & 5 \end{pmatrix}$$

28 解因为 A 实对称, 故 A 第一行等于第一列为 $(2, -1, 2)$, 又 $\xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 为特征向量,

由 $(2, -1, 2)\xi_1 = 0, (2, -1, 2)\xi_2 = 2$, 于是 $A\xi_1 = 0 \times \xi_1, A\xi_2 = 2\xi_2$, 即 $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 2$

若 $\lambda_3 \neq \lambda_1, \lambda_3 \neq \lambda_2$ 则由 A 实对称可知 ξ_3 与 ξ_1, ξ_2 正交, 若 $\lambda_3 = \lambda_1$ 或 $\lambda_3 = \lambda_2$ 用正交化也可得

ξ_3 与 ξ_1, ξ_2 正交, 解方程组 $\begin{pmatrix} \xi_1^T \\ \xi_2^T \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} x = \theta$ 得一非零解 $\xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$, 于是 $\lambda_3 = 5$

令 $P = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, 则 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$, 故有

$$A = P \text{diag}(0, 2, 5) P^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/6 & 1/3 & 1/6 \\ 1/3 & -1/3 & 1/3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \\ -1 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

29* 证因为 $A^2 = AA = A$, 此即 $A(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$, 其中 $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$,

又 $r(A) = r((\alpha_1, \dots, \alpha_n)) = r$, 故 A 有 r 个属于特征值 1 的无关特征向量 $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$,

标准正交化得 ξ_1, \dots, ξ_r , 并令 $U = (\xi_1, \dots, \xi_r)$; 另外由 $r(A) = r < n$ 可得 $n-r$ 个

属于特征值 0 的标准正交的特征向量 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r}$, 并令 $V = (\eta_1, \dots, \eta_{n-r})$,

由 A 实对称可知 ξ_i 与 η_j 正交, 故 $(U, V) = (\xi_1, \dots, \xi_r, \eta_1, \dots, \eta_{n-r})$ 为正交矩阵.

由前所知 $A(U, V) = (U, O)$, 于是 $A = A(U, V)(U, V)^T = (U, O) \begin{pmatrix} U^T \\ V^T \end{pmatrix} = UU^T$, 且 $U^T U = E_r$