

1. 解: 1) A 的各列线性无关 $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & -1 \\ -2 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow[r_1 \times 2 + r_3]{r_2 \times (-2) + r_1} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -3 \\ 0 & 6 \end{bmatrix} \xrightarrow[r_3 \times (-\frac{1}{3}) + r_1]{r_2 \times (\frac{1}{3}) + r_1} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$

故 $C(A)$ 的基底为 $\vec{a}_1: \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix}$ 和 $\vec{a}_2: \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 4 \end{bmatrix}$ 对其正交化

$$\vec{b}_1 = \frac{\vec{a}_1}{\|\vec{a}_1\|} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} \quad \vec{B} = \vec{a}_2 - (\vec{b}_1^T \cdot \vec{a}_2) \vec{b}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_2 = \frac{\vec{B}}{\|\vec{B}\|} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

由于标准正交 故 $\vec{b}_1, \vec{b}_2 \perp \vec{b}_3$ 即 $[\vec{b}_1^T \ \vec{b}_2^T] \cdot \vec{b}_3 = 0$

解得 $\vec{b}_3 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$ 综上 $\vec{b}_1 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_2 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_3 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$

2) 由于 \vec{b}_1 和 \vec{b}_2 为 $C(A)$ 的标准正交基. $\vec{b}_3 \perp C(A)$ $N(A^T)$ 和 $C(A)$ 正交

故 $\vec{b}_3 \in N(A^T)$

3) $A\vec{x} = \vec{b}$ 无解 利用最小二乘法 $\vec{x} = (A^T A)^{-1} A^T \vec{b}$

$$(A^T A)^{-1} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \quad \vec{x} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 1 & -1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 7 \end{bmatrix}$$

故 $\vec{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \end{bmatrix}$

2. 解: $\vec{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_1 = \frac{\vec{a}}{\|\vec{a}\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$\vec{B} = \vec{b} - (\vec{b}_1^T \cdot \vec{b}) \vec{b}_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_2 = \frac{\vec{B}}{\|\vec{B}\|} = \frac{\sqrt{6}}{6} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\vec{C} = \vec{c} - (\vec{b}_1^T \cdot \vec{c}) \vec{b}_1 - (\vec{b}_2^T \cdot \vec{c}) \vec{b}_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ -1 \end{bmatrix} \quad \vec{b}_3 = \frac{\vec{C}}{\|\vec{C}\|} = \frac{\sqrt{3}}{6} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -3 \end{bmatrix}$$

综上: 已知向量 $\vec{A} = \vec{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ $\vec{B} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ $\vec{C} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ -1 \end{bmatrix}$

3. 解: 1) 由于 0 为 A 的一个特征值且 \vec{u} 为对应的特征向量 故 $A\vec{u} = 0 \cdot \vec{u} = \vec{0}$
 故 A 的零空间基底为 \vec{u} 且 A 必然不可逆 即 A 为奇异矩阵.
 故 $r(A) \leq 2$.

又由于 3 和 5 分别为特征值 $A\vec{v} = 3\vec{v}$ $A\vec{w} = 5\vec{w}$

且 \vec{v} 和 \vec{w} 线性无关

故 \vec{v} 和 \vec{w} 可以作为列空间的一组基底.

综上: $C(A)$ 的基为 \vec{v} 和 \vec{w} $N(A)$ 的基为 \vec{u}

2) $A\vec{v} = 3\vec{v}$ 即 $A \cdot \frac{1}{3}\vec{v} = \vec{v}$ 类似的 $A(\frac{1}{5}\vec{w}) = \vec{w}$.

故特解为 $\frac{1}{3}\vec{v} + \frac{1}{5}\vec{w}$

而齐次解 $A\vec{x} = \vec{0}$ 为 $\vec{x} = c\vec{u}$. 因此通解为 $\vec{x} = c \cdot \vec{u} + \frac{1}{3}\vec{v} + \frac{1}{5}\vec{w}$

3) $A\vec{x} = \vec{u}$. $A\vec{x}$ 表示 A 的各列的线性组合 即 A 的列空间

$A\vec{x} = c_1\vec{v} + c_2\vec{w}$ 而 $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}$ 线性无关 即 \vec{u} 不能通过 \vec{v}, \vec{w} 线性表示.

因此 $A\vec{x} = \vec{u}$ 无解.

4. 证明: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$ $\det|A - \lambda I| = (2 - \lambda)^2 - 1 = 0$ $\lambda_1 = 1$ $\lambda_2 = 3$

$A - I = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_1 + r_2} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ $(A - I)\vec{x} = \vec{0}$ 的解为 $\vec{x} = c \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

$A - 3I = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_1 - r_2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ $(A - 3I)\vec{x} = \vec{0}$ 的解为 $\vec{x} = c \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix}$

故 A 可作特征值分解 $S = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ $S^{-1} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = S \cdot \Lambda \cdot S^{-1}$$

$$A^k = (S \cdot \Lambda \cdot S^{-1})^k = S \cdot \Lambda \cdot (S^{-1} S) \cdot \Lambda \cdot (S^{-1} \dots S) \Lambda S^{-1} = S \cdot \Lambda^k \cdot S^{-1}$$

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

$$= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1+3^k & 1-3^k \\ 1-3^k & 1+3^k \end{bmatrix}$$

5. 解: 由于收敛的位置由 λ 的特征值决定.

微分方程的解 $\vec{u} = S \cdot \begin{bmatrix} c_1 e^{\lambda_1 t} \\ \vdots \\ c_n e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$ 若 A 可对角化, 当 $t \rightarrow \infty$ 时 $\vec{u} \rightarrow \vec{0}$
故 $\lambda_1, \dots, \lambda_n \leq 0$

即 A 的所有特征值小于 0.

$$\|A - \lambda I\| = (a - \lambda)^2 - 1 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = a - 1 \quad \lambda_2 = a + 1$$

由上知: $a - 1 < 0$ 且 $a + 1 < 0$ 即 $a < -1$

B 无法对角化 由于特征方程无实数解.

$v(t) = e^{bt} v(0)$ 为方程的解. 故 $b < 0$

6. 解: 1) $|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} a_2 - \lambda & a_4 & a_3 \\ a_4 & a_2 - \lambda & a_3 \\ a_4 & a_4 & a_4 - \lambda \end{vmatrix} = 0$ 解得 $\lambda_1 = 0 \quad \lambda_2 = 1 \quad \lambda_3 = -0.2$

2) 由于 $\lambda_1 = 1$ 故 u_k 收敛于 $C \cdot \bar{x}_1$ \bar{x}_1 为 $\lambda_1 = 1$ 对应的特征向量

$$(A-I)\bar{x} = 0 \quad A-I = \begin{bmatrix} -0.8 & 0.4 & 0.3 \\ 0.4 & -0.8 & 0.3 \\ 0.4 & 0.4 & -0.6 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} -8 & 4 & 3 \\ 0 & -6 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \bar{x}_1 = C \begin{bmatrix} \frac{3}{4} \\ \frac{3}{4} \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{取 } \bar{x}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \quad \bar{u}_k = A^k \bar{u}_0 = C_1 \lambda_1^k \bar{x}_1 + C_2 \lambda_2^k \bar{x}_2 + C_3 \lambda_3^k \bar{x}_3$$
$$\bar{u}_0 = C_1 \bar{x}_1 + C_2 \bar{x}_2 + C_3 \bar{x}_3$$

由于 $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3$ 已交, C_2 为 \bar{u}_0 在 \bar{x}_2 上的投影

$$\text{即 } C_2 = \frac{\bar{u}_0^T \bar{x}_2}{\bar{x}_2^T \bar{x}_2} = \frac{15}{17}$$

$$\text{故当 } k \rightarrow +\infty \text{ 时 } u_k \rightarrow \frac{15}{17} \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

7 解: $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = C, \lambda_3 = 2$

1) 当 A 有 n 个不同的特征值且有 n 个线性无关的特征向量时, A 可以对角化

由于 $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3$ 已线性无关, 故只需 $\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3$ 即可, 故 $C \neq 0$ 且 $C \neq 2$.

2) A 的各列元素和为 1 且非负时 A 为 Markov 矩阵

由于 A 的各列元素和为 1 故 $A-I$ 的各行之和为 0 即 A 的各行线性相关

$\det(A-I) = 0$ 即 A 必然有特征值 $\lambda = 1$

故 $C = 1$

3) 投影矩阵 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$

按投影矩阵的物理意义, 投影矩阵必然有特征值 0 和 1

故 $C = 0$ 或 $C = 1$.