

第2次作业

习题1 (i) 证明:

$$A^T = \begin{bmatrix} M^T & (MP)^T \\ (PM)^T & (PM)^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} M & PM \\ MP & PM \end{bmatrix} = A$$

(ii) 证明: $U^{-1} = U^T$ $V^{-1} = V^T$ 取 $B = UDV$

$$B^T B = V^T D^T U^T U D V = V^T (D^T D) V \quad \text{故 } B^T B \sim D^T D$$

$$B^T B \text{ 与 } D^T D \text{ 特征值相同, } \text{Tr}(B^T B) = \text{Tr}(D^T D)$$

$$\|B\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(B^T B)} = \sqrt{\lambda_{\max}(D^T D)} = \|D\|_2$$

$$\|B\|_F = \sqrt{\text{Tr}(B^T B)} = \sqrt{\text{Tr}(D^T D)} = \|D\|_F$$

$$(iii) A = \begin{bmatrix} MP^T & PM^T \\ M & PM \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & P \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & P \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P^T M^T & M^T \\ P^T M & M \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & P \end{bmatrix}$$

$$\text{取 } B = \begin{bmatrix} P^T M^T & M^T \\ P^T M & M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PM^T & MP \\ PM & M \end{bmatrix} \quad B^T B = \begin{bmatrix} P^T M^2 P + M^2 & PM^T M^T + M^T M \\ PM^T M^T + M^T M & P^T M^2 P + M^2 \end{bmatrix}$$

根据分块矩阵的性质和 (ii) 中结论

$$\|A\|_F = \sqrt{\text{Tr}(B^T B)} = \sqrt{\text{Tr}(P^T M^2 P + M^2) + \text{Tr}(P^T M^2 P + M^2)}$$

$$= \|B\|_F = \sqrt{2\text{Tr}(P^T M^2 P + M^2)}$$

由于 $P^T M^2 P \sim M^2$

故 $\text{Tr}(P^T M^2 P + M^2) = 2\text{Tr}(M^2)$

由于 $M^T = M$

$$\text{可得 } \|A\|_F = \sqrt{4\text{Tr}(M^2)} = 2\sqrt{\text{Tr}(M^2)}$$

$$2\sqrt{\text{Tr}(M^T M)} = 2\|M\|_F$$

(iv) 根据矩阵范数的三角不等式 $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$ 可得

$$\|A\|_2 \leq \|M\|_2 + \|PM\|_2 + \|MP\|_2 + \|PM\|_2$$

$$PM^T P = P^T M^T P \sim M^T$$

$$\|PM\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}((PM)^T PM)} = \sqrt{\lambda_{\max}(M^2)}$$

$$\|MP\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}((MP)^T MP)} = \sqrt{\lambda_{\max}(PM^T P)} = \sqrt{\lambda_{\max}(M^2)}$$

$$\|PM\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}((PM)^T PM)} = \sqrt{\lambda_{\max}(PM^T P)} = \sqrt{\lambda_{\max}(M^2)}$$

$$\text{故 } \|A\|_2 \leq 4\sqrt{\lambda_{\max}(M^2)} = 4\|M\|_2 \quad \text{故缩放太大}$$

$$\text{再次尝试 } A = \begin{bmatrix} M & PM \\ MP & PM \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} M & 0 \\ 0 & PM \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & PM \\ MP & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{取 } A_1 = \begin{bmatrix} M & 0 \\ 0 & PM \end{bmatrix} \quad A_2 = \begin{bmatrix} 0 & PM \\ MP & 0 \end{bmatrix}$$

$$\|A\|_2 \leq \|A_1\|_2 + \|A_2\|_2 \quad (1)$$

$$A_1^T A_1 = \begin{bmatrix} M & 0 \\ 0 & P M^2 P \end{bmatrix} \begin{bmatrix} M & 0 \\ 0 & P M^2 P \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} M^2 & 0 \\ 0 & P M^4 P \end{bmatrix}$$

$$A_1^T A_1 \text{ 的特征多项式为 } |\lambda E - A_1^T A_1| = 0 \text{ 即 } \begin{vmatrix} \lambda E - M^2 & 0 \\ 0 & \lambda E - P M^4 P \end{vmatrix} = 0$$

$$|\lambda E - M^2| \cdot |\lambda E - P M^4 P| = 0 \quad (2)$$

对于 $|\lambda E - M^2| = 0$ 为求 M^2 的特征值之多项式，且解非负 (M 特征值 λ 为实数 M^2 特征值 λ^2 非负)

对于 $|\lambda E - P M^4 P| = 0$ 为求 $P M^4 P$ 的特征值之多项式，由于 $P M^2 P = P^{-1} M^2 P \sim M^2$

故该多项式也是求 M^2 的特征值之多项式。

经上述分析，多项式 (2) 的解 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 M^2 的特征值，
集 $\lambda_{m1}, \dots, \lambda_{mn}$ 属于

$$\text{即 } \lambda_{\max}(A_1^T A_1) = \lambda_{\max}(M^2) \quad \text{即 } \|A_1\|_2 = \|M\|_2 \\ = \lambda_{\max}(M^T M)$$

$$A_2^T A_2 = \begin{bmatrix} P M^2 P & 0 \\ 0 & M^2 \end{bmatrix}$$

$$\text{同理可得 } \lambda_{\max}(A_2^T A_2) = \lambda_{\max}(M^2) = \lambda_{\max}(M^T M) \\ \text{即 } \|A_2\|_2 = \|M\|_2$$

$$\text{再结合 (i)} \quad \|A\|_2 \leq \|A_1\|_2 + \|A_2\|_2 = 2\|M\|_2$$

(iv) 根据初等变换的性质 $M = \text{diag}(-2 \ 1 \ 0 \ 0)$

$$P M = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$M P = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P M P = \text{diag}(0 \ 0 \ 1 \ -2)$$

$$\text{取 } \vec{x} = [x_1 \dots x_8]^T \text{ 由 } \|\vec{x}\|_p = 1 \text{ 可得 } \sum_{k=1}^8 |x_k|^p = 1$$

$$A \vec{x} = [-2x_1, x_2, x_6, -2x_5, -2x_4, x_3, x_7, -2x_8]^T$$

$$\|A \vec{x}\|_p = (|-2x_1|^p + |x_2|^p + |x_6|^p + |-2x_5|^p + |-2x_4|^p + |x_3|^p + |x_7|^p + |-2x_8|^p)^{\frac{1}{p}}$$

$$\text{取 } |x_1|^p + |x_5|^p + |x_4|^p + |x_8|^p = t \quad t+k=1 \text{ 时 } t \in [0, 1]$$

$$|x_2|^p + |x_3|^p + |x_6|^p + |x_7|^p = k \quad \text{求 } \max (2^p t + k)^{\frac{1}{p}} = ?$$

$$2^p t + k = 2^p t + 1 - t = (2^p - 1)t + 1 \leq (2^p - 1) \cdot 1 + 1 = 2^p \quad (\text{当且仅当 } t=1 \text{ 时等号成立})$$

$$\text{故 } \max \|A \vec{x}\|_p = \sqrt[p]{2^p} = 2$$

$$\text{即 } p \in [1, +\infty) \text{ 时 } \|A\|_p = 2 \text{ 恒成立.}$$

习题2, (i) 证明: 根据 $\forall x \in \mathbb{R}^n$ $Px - x \in N(P)$ 得 $\forall x \in \mathbb{R}^n$ 有

$$P(Px - x) = 0 \quad \text{即} \quad P^2x - Px = 0 \quad \text{对于} \quad y \in R(P) \quad \text{由于} \dim\{R(P)\} \leq n$$

故 P 的列向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 可线性表示 $R(P)$ 中的元素

取 y 在 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的坐标为 x_1, \dots, x_n $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$

$$y \in R(P) \quad y = P\vec{x} \quad \text{即} \quad Py = P^2\vec{x} \quad \text{由于} \vec{x} \in \mathbb{R}^n \quad \text{故} \quad P^2\vec{x} = P\vec{x} \quad \text{成立}$$

联立可得 $y = P\vec{x} = P^2\vec{x} = Py$ $y = Py$ 成立, 原式得证

(ii) 证明: 设 P 的特征值为 λ , 特征向量为 α ($\alpha \neq 0$) ($\alpha \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$)

$$P\alpha = \lambda\alpha \quad P^2\alpha = P \cdot P\alpha = \lambda^2\alpha$$

由 $\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$ $P^2\alpha = P\alpha$ 得 由于 P 为投影矩阵 $P^2 = P$ $\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$ $P^2\alpha = P\alpha$ 成立

$$\text{由} \quad \forall \alpha \in \mathbb{R}^n, P^2\alpha = P\alpha \quad \text{得} \quad (\lambda^2 - \lambda)\alpha = 0 \quad \text{由} \quad \alpha \neq 0 \quad \text{得} \quad \lambda^2 - \lambda = 0 \quad \lambda = 0 \text{ 或 } 1$$

$$\lambda \in \{0, 1\}$$

$\lambda = 0$ 时, 对于方程 $(0E - P)x = 0$ 即 $Px = 0$ 来说,

基础解系的秩为 $n - r(P)$ 解集为 解空间为 $N(P)$

$\lambda = 1$ 时, 对于方程 $(E - P)x = 0$ 即 $Px - x = 0$ 同时左乘 P 可得 $P(Px - x) = 0$

即 $\forall x \in \mathbb{R}^n$ $Px - x \in N(P)$ 由 (i) 结论, $\forall y \in R(P)$ $Py = y$

则方程 $(E - P)x = 0$ 的基础解系的秩为 $r(P)$ 解空间为 $R(P)$

综上, 由于矩阵不同特征值所对应的特征向量相互线性无关

且某基础解系中的解向量之间线性无关, 故 P 有 n 个线性无关的特征向量
则 P 可以相似于对角矩阵.

$$\text{可取} \quad D = \text{diag}(\underbrace{1, 1, \dots, 1}_{r \uparrow}, \underbrace{0, \dots, 0}_{n-r \uparrow}) \quad X^{-1} = (u_1, u_2, \dots, u_r, v_{r+1}, \dots, v_n)$$

$$X = \text{tr}(P) = 1 \cdot r + 0 \cdot (n - r) = r = r(P)$$

(iii) 证明: 由于 P 是投影阵 $P^2 = P$ 可得 $P(P - E) = 0$ 两边求行列式.

$$|P| \cdot |P - E| = 0 \quad \text{若} \quad |P - E| \neq 0 \quad \text{则} \quad |P| = 0 \quad \det(P) = 0$$

若 $|P - E| = 0$ 则 $r(P) < n$ 由 (ii) 中结论, 可得 $P = XDX^{-1}$ $|D| = 0$

$$|P| = |X| \cdot |D| \cdot |X^{-1}| = |X| \cdot 0 \cdot |X^{-1}| \quad \det(P) = 0 \quad \text{综上} \quad \det(P) = 0 \quad (P \neq E_n)$$

(iv) 证明: 由 $P^2 = P$ 可得 $4P^2 = 4P$ $E^2 + 4P^2 - 4P = E$

$$\text{即} \quad (E - 2P)(E - 2P) = E \quad \text{而} \quad (E - 2P)^T = E^T + (-2P)^T = E - 2P$$

故 $(E - 2P)^T(E - 2P) = E$ 同理 $(E - 2P)(E - 2P)^T = E$ 故 $E - 2P$ 为正交矩阵.

(v) 证明: $P^2 = A(A^T A)^T A(A^T A)^T A^T = A(A^T A)^T(A^T A)(A^T A)^T A^T = A(A^T A)^T A^T = P$

故 P 为投影矩阵 $P^T = (A^T)^T (A^T A)^T A^T = A(A^T A)^T A^T = P$ 故 P 为正交投影矩阵.

对于 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$ 同时左乘 A 可得 $PA = A$ 取 A 的列向量为 $\alpha_1 \dots \alpha_m$
 $PA = (P\alpha_1, P\alpha_2, \dots, P\alpha_m)$ $\text{rank}(P) = r(A) = m$ 故 $\alpha_1 \dots \alpha_m$ 线性无关.

由 $PA = A$ 可得 $P\alpha_1 = \alpha_1, P\alpha_2 = \alpha_2, \dots, P\alpha_m = \alpha_m$.

即 $(E - P)\alpha_1 = 0, (E - P)\alpha_2 = 0, \dots, (E - P)\alpha_m = 0$

则方程 $(E - P)x = 0$ 中基础解系的维数为 m .

根据(ii)的分析, 方程 $(E - P)x = 0$ 的基础解系的维数为 $r(P)$

综上 $r(P) = m$