

日期: /

上周作业

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

故 E_{ij} 为单位正交基.

(ii) $1, x, x^2, x^3$ 为 $\mathbb{R}[x]^{(4)}$ 的基

$$\xi_1 = \frac{1}{(\int_0^1 1^2 dx)^{\frac{1}{2}}} = 1$$

$$\xi_2 = \frac{x - (x|1)\xi_1}{\|x - (x|1)\xi_1\|} = \frac{x - \frac{1}{2}}{\sqrt{\int_0^1 (x - \frac{1}{2})^2 dx}} = 2\sqrt{3}x - \sqrt{3}$$

$$\xi_3 = \frac{x^2 - x + \frac{1}{6}}{(\int_0^1 (x^2 - x + \frac{1}{6})^2 dx)^{\frac{1}{2}}} = 6\sqrt{5}(x^2 - x + \frac{1}{6})$$

$$\xi_4 = \frac{x^3 - \frac{3}{2}x^2 + \frac{3}{2}x - \frac{1}{20}}{(\int_0^1 (x^3 - \frac{3}{2}x^2 + \frac{3}{2}x - \frac{1}{20})^2 dx)^{\frac{1}{2}}} = 20\sqrt{7}(x^3 - \frac{3}{2}x^2 + \frac{3}{2}x - \frac{1}{20})$$

$\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4$ 为单位正交基

$$(iii) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} X = 0 \Rightarrow \text{基础解系为 } \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$(\xi_1 | \xi_2) = 0$$

$\frac{1}{2}\xi_1, \frac{1}{2}\xi_2$ 为 U 的单位正交基

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

则 $A_1^t = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, A_2^t = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 为 $U^\perp$ 的一组基

$$\xi_1 = \frac{A_2^t}{\|A_2^t\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \xi_2 = \frac{A_1^t - (A_1^t | \xi_1) \xi_1}{\|A_1^t - (A_1^t | \xi_1) \xi_1\|} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 5 \\ -3 \\ -1 \\ -4 \end{pmatrix}$$

日期: /

3. (i) 将 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m$ 扩充为 V 的单位正交基 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$

$$\text{则 } \vec{a} = \sum_{i=1}^n (\vec{e}_i | \vec{a}) \vec{e}_i$$

$$(\vec{a} | \vec{a}) = \sum_{i=1}^n (\vec{e}_i | \vec{a})^2 \geq \sum_{i=1}^m (\vec{e}_i | \vec{a})^2$$

(ii) 若 $\vec{a} \in \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m \rangle$, 则 $(\vec{a} | \vec{e}_j) = 0 \ (j > m)$

$$\Rightarrow (\vec{a} | \vec{a}) = \sum_{i=1}^n (\vec{e}_i | \vec{a})^2 = \sum_{i=1}^m (\vec{e}_i | \vec{a})^2$$

注: 由 $(\vec{a} - \sum_{i=1}^m (\vec{a} | \vec{e}_i) \vec{e}_i | \vec{e}_j) = 0 \ (j=1, \dots, m)$ 可知 $\sum_{i=1}^m (\vec{a} | \vec{e}_i) \vec{e}_i$ 为

$\vec{a}$ 在 $\langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m \rangle$ 中正交投影, 故上式对无穷维也成立,

称为 Bessel 不等式与 Parseval 等式.

4. 由 $U_1 \cap U_2 \subset U_1$ 知 $(U_1 \cap U_2)^\perp \supset U_1^\perp$ 同理 $(U_1 \cap U_2)^\perp \supset U_2^\perp$

$$\Rightarrow (U_1 \cap U_2)^\perp \supset U_1^\perp + U_2^\perp$$

$$\text{反之, 由 } U_1^\perp + U_2^\perp \supset U_1^\perp \Rightarrow (U_1^\perp + U_2^\perp)^\perp \subset (U_1^\perp)^\perp = U_1$$

$$\text{同理 } (U_1^\perp + U_2^\perp)^\perp \subset U_2 \Rightarrow (U_1^\perp + U_2^\perp)^\perp \subset U_1 \cap U_2$$

$$\Rightarrow U_1^\perp + U_2^\perp \supset (U_1 \cap U_2)^\perp$$

注: 对元素讨论或取 $U_1 \cap U_2$ 的基扩充为 U_1, U_2 的基后对基讨论

也可, 但 $V \setminus U_1$ 不为线性空间, 不可直接进行集合的讨论.

5. 设 $\vec{a}$ 为 P 属于 λ 的复特征向量, 用 $\vec{a}^*$ 表示其共轭转置

$$\text{则 } P\vec{a} = \lambda\vec{a} \quad \vec{a}^* P^\dagger = \lambda^* \vec{a}^*$$

日期: /

$$\Rightarrow \vec{u}^* P^t P \vec{u} = \vec{u}^* \vec{u} = \lambda \bar{\lambda} \vec{u}^* \vec{u} \Rightarrow \lambda \bar{\lambda} = 1 \Rightarrow |\lambda| = 1$$

实际上 $P \sim \text{diag}(N(\cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N(\cos \theta_s, \sin \theta_s), \pm 1, \dots, \pm 1)$

故特征根模长为1.

(ii) 注: 设 $\lambda = a + bi$ ($a^2 + b^2 = 1, b \neq 0$)

$$P(\vec{u} + i\vec{v}) = (a + bi)(\vec{u} + i\vec{v})$$

$$\Rightarrow \begin{cases} P\vec{u} = a\vec{u} - b\vec{v} \\ P\vec{v} = b\vec{u} + a\vec{v} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \vec{u}^t P^t P \vec{u} = a^2 \vec{u}^t \vec{u} - 2ab \vec{u}^t \vec{v} + b^2 \vec{v}^t \vec{v}$$

$$\vec{u}^t P^t P \vec{v} = ab \vec{u}^t \vec{u} + (a^2 - b^2) \vec{u}^t \vec{v} - ab \vec{v}^t \vec{v}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} b^2(\vec{u}^t \vec{u} - \vec{v}^t \vec{v}) = -2ab \vec{u}^t \vec{v} \\ 2b^2 \vec{u}^t \vec{v} = ab(\vec{u}^t \vec{u} - \vec{v}^t \vec{v}) \end{cases}$$

$$\text{由 } b \neq 0 \Rightarrow -2a^2 \vec{u}^t \vec{v} = ab(\vec{u}^t \vec{u} - \vec{v}^t \vec{v}) = 2b^2 \vec{u}^t \vec{v}$$

$$\Rightarrow 2 \vec{u}^t \vec{v} = 0 \Rightarrow \vec{u}^t \vec{v} = 0 \Rightarrow \vec{u}^t \vec{u} - \vec{v}^t \vec{v} = 0$$

故 $\vec{v}^t \vec{v} = 0, \|\vec{u}\| = \|\vec{v}\|$

$$\text{法二: } (\vec{u} + i\vec{v})^t P^t P (\vec{u} + i\vec{v}) = (\vec{u} + i\vec{v})^t (\vec{u} + i\vec{v}) = \lambda^t (\vec{u} + i\vec{v})^t (\vec{u} + i\vec{v})$$

日期: /

$$\Rightarrow (1-\lambda^2) (\vec{u} + i\vec{v})^t (\vec{u} + i\vec{v}) = 0$$

$$\text{由 } \lambda \notin \mathbb{R} \text{ 知 } 1-\lambda^2 \neq 0 \Rightarrow (\vec{u} + i\vec{v})^t (\vec{u} + i\vec{v}) = 0$$

$$\Rightarrow (\vec{u}^t \vec{u} - \vec{v}^t \vec{v}) + 2i \vec{u}^t \vec{v} = 0$$

$$\Rightarrow \|\vec{u}\| = \|\vec{v}\|, \vec{u}^t \vec{v} = 0$$

另一种同时合同, A, B 半正定, 则 $\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$ s.t. $P^t A P, P^t B P$ 对角

证明: 由 A, B 半正定知 $A+B$ 半正定, $\exists P_1 \in GL_n(\mathbb{R})$

$$\text{s.t. } P_1^t (A+B) P_1 = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{记 } A_1 = P_1^t A P_1, B_1 = P_1^t B P_1$$

$$\text{则 } A_1 + B_1 = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{又 } (A_1 + B_1)X = 0 \Leftrightarrow X \in (e_{r+1}, \dots, e_n)$$

$$\Downarrow \\ X^t (A_1 + B_1) X = 0 \Leftrightarrow X^t A_1 X + X^t B_1 X = 0 \Leftrightarrow X^t A_1 X = X^t B_1 X = 0 \Leftrightarrow A_1 X = B_1 X = 0$$

故 A_1, B_1 后 $n-r$ 列为 0

又由 A_1, B_1 对称知 $\exists A_2, B_2 \in SM_r(\mathbb{R})$,

$$\text{s.t. } A_1 = \begin{pmatrix} A_2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B_1 = \begin{pmatrix} B_2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow A_2 + B_2 = E_r$$

$\exists P_2 \in O_r(\mathbb{R})$ s.t. $P_2^t A_2 P_2$ 对角, 此时 $P_2^t B_2 P_2 = E_r - P_2^t A_2 P_2$ 对角

故取 $P = P_1 \begin{pmatrix} P_2 & \\ & E_{n-r} \end{pmatrix}$ 则 $P^t A P, P^t B P$ 均为对角阵.

日期: /

同时合同应用:

1. A 正定, 证明 $0 \leq X^t(A+XX^t)^{-1}X < I$ ($X \in \mathbb{R}^n$) (第七次题课)

$\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$ s.t. $PAP^t = E_n$, PXX^tP^t 对角

$$X^t(A+XX^t)^{-1}X$$
$$= X^tP^t(P^t)^{-1}(A+XX^t)^{-1}P^{-1}PX$$

$$= (PX)^t(PAP^t + PXX^tP^t)^{-1}PX$$

$$= (PX)^t(E_n + PX(PX)^t)^{-1}PX$$

设 $PX = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 由 $PX(PX)^t$ 对角知 $x_i x_j = 0$ ($i \neq j$) $\Rightarrow$ 至多一个 $x_i \neq 0$

不妨设 $x_2 = \dots = x_n = 0$, 则

$$(PX)^t(E_n + (PX)(PX)^t)^{-1}PX$$

$$= x_1 e_1^t \begin{pmatrix} 1+x_1^2 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix}^{-1} x_1 e_1$$

$$= \frac{x_1^2}{1+x_1^2}$$

$$\text{故 } 0 \leq X^t(A+XX^t)^{-1}X < I$$

2. 设 A, B 半正定, 证明 $(\det(A+B))^2 \geq 2^{2n} \det A \det B$

由 A, B 半正定知 $\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$ s.t. $P^tAP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ $P^tBP = \begin{pmatrix} \mu_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \mu_n \end{pmatrix}$

$$\text{LHS} = \frac{1}{(\det P)^4} \cdot \prod_{i=1}^n (\lambda_i + \mu_i)^2 \geq \frac{1}{(\det P)^4} \prod_{i=1}^n 2\lambda_i \mu_i$$

$$\text{RHS} = 2^{2n} \frac{1}{(\det P)^4} \prod_{i=1}^n \lambda_i \mu_i \quad \text{故不等式成立}$$

日期: /

3、 A, B 正定若 $A - B$ 正定, 则 $B^{-1} - A^{-1}$ 正定

$$\exists P \in GL_n(\mathbb{R}) \text{ s.t. } P^t A P = E_n, P^t B P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

则 $A - B$ 正定 $\Rightarrow 1 - \lambda_i > 0$

$$B^{-1} - A^{-1} \sim_c \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}^{-1} - E_n = \begin{pmatrix} \lambda_1^{-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^{-1} \end{pmatrix} \text{ 正定}$$

4、(本周习题) $A \in SM_n(\mathbb{R})$ 半正定, 则 $\forall k \in \mathbb{N}_+, \exists$ 唯一 B 半正定
s.t. $A = B^k$

存在性为作业, 这里证明唯一性

若 $A = B^k = C^k, B, C$ 半正定,

设 A 的不同特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ ($\lambda_i \geq 0$), 分别 $k_1, \dots, k_s$ 阶

则 B, C 的特征值均为 $\sqrt[k]{\lambda_1}, \dots, \sqrt[k]{\lambda_s}$ 且对应阶数为 $k_1, \dots, k_s$ 阶

故 $\exists P, Q \in O_n(\mathbb{R})$

$$\text{s.t. } P^t B P = Q^t C Q = \begin{pmatrix} \sqrt[k_1]{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt[k_s]{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}$$

$$B^k = C^k \Rightarrow P \begin{pmatrix} \sqrt[k_1]{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt[k_s]{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}^k P^t = Q \begin{pmatrix} \sqrt[k_1]{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt[k_s]{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}^k Q^t$$

$$\Rightarrow Q^t P \begin{pmatrix} \sqrt[k_1]{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt[k_s]{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}^k = \begin{pmatrix} \sqrt[k_1]{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt[k_s]{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}^k Q^t P$$

日期: /

即 $Q^t P$ 与 $\begin{pmatrix} \lambda_1 E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_s E_{k_s} \end{pmatrix}$ 可交换 $\Rightarrow Q^t P$ 为分块对角阵 $\begin{pmatrix} X_1 & & \\ & \ddots & \\ & & X_s \end{pmatrix}$

其中 X_i 为 k_i 阶

$$\Rightarrow Q^t B P = Q^t P \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix} P^t P$$

$$= \begin{pmatrix} X_1 & & \\ & \ddots & \\ & & X_s \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} X_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_s} X_s \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} E_{k_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_s} E_{k_s} \end{pmatrix} Q^t P$$

$$= Q^t C P$$

故 $B = C$ 即 $X^R = A$ 的半正定解唯一。