

## 习题 12

注: 带 ♡ 号的习题有一定的难度、比较耗时, 请量力为之.

记号: 对于线性映射  $T$ , 我们用  $\ker(T)$  表示  $T$  的核,  $Im(T)$  表示  $T$  的值域/像集.

习题 1. 考虑函数空间的子空间  $\text{span}(\sin^2 x, \cos^2 x)$ .

- (1) 证明  $\sin^2 x, \cos^2 x$  和  $1, \cos 2x$  分别是子空间的一组基.
- (2) 分别求从  $\sin^2 x, \cos^2 x$  到  $1, \cos 2x$ , 和从  $1, \cos 2x$  到  $\sin^2 x, \cos^2 x$  的过渡矩阵.
- (3) 分别求  $1$  和  $\sin^2 x$  在两组基下的坐标.

答案. 两个过渡矩阵为  $\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$  和  $\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$ . □

习题 2. 考虑线性空间  $P_2[x] := \{y(x) | y(x) = a + bx + cx^2, a, b, c \in \mathbb{R}\}$ . 已知  $w_1(x), w_2(x), w_3(x) \in P_2[x]$  且满足  $w_1(-1) = 1, w_1(0) = 0, w_1(1) = 0$ ,  $w_2(-1) = 0, w_2(0) = 1, w_2(1) = 0$ ,  $w_3(-1) = 0, w_3(0) = 0, w_3(1) = 1$ .

- (1) 证明:  $w_1(x), w_2(x), w_3(x)$  构成  $P_2[x]$  的一组基.
- (2) 取  $v_1(x) = 1, v_2(x) = x, v_3(x) = x^2$ , 分别求从  $v_1, v_2, v_3$  到  $w_1, w_2, w_3$  的过渡矩阵和从  $w_1, w_2, w_3$  到  $v_1, v_2, v_3$  的过渡矩阵.

答案. 两个过渡矩阵为  $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0.5 & 0 & -0.5 \\ 0.5 & -1 & 0.5 \end{bmatrix}$  和  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ . □

习题 3. 在  $\mathbb{R}^3$  中, 设线性变换  $T$  关于基  $\mathbf{v}_1 = (-1, 1, 1), \mathbf{v}_2 = (1, 0, -1), \mathbf{v}_3 = (0, 1, 1)$  的矩阵是

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

- (1) 求  $T$  关于基  $\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0), \mathbf{e}_2 = (0, 1, 0), \mathbf{e}_3 = (0, 0, 1)$  的矩阵.
- (2) 设向量  $\mathbf{v} = \mathbf{v}_1 + 6\mathbf{v}_2 - \mathbf{v}_3, \mathbf{w} = \mathbf{e}_1 - \mathbf{e}_2 + \mathbf{e}_3$ , 求  $T(\mathbf{v})$  和  $T(\mathbf{w})$  关于基  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  的坐标.

解答. (1) 令  $V = [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \mathbf{v}_3]$ . 由题设, 有  $(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3)V$ . 所以从基  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  到基  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$  的过渡矩阵为  $V^{-1}$ . 则  $T$  关于基  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$  的矩阵是

$$VAV^{-1} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & -2 \\ 2 & 2 & 0 \\ 3 & 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

(2)  $\mathbf{v}$  关于基  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  的坐标为  $\mathbf{c} = [1, 6, -3]^T$ , 于是  $T(\mathbf{v})$  关于  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  的坐标为  $A\mathbf{c} = [0, 7, 10]^T$ .  $T(\mathbf{w})$  关于  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$  的坐标为  $\mathbf{d} = VAV^{-1}\mathbf{w}$ , 则其关于  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  的坐标为  $V^{-1}\mathbf{d} = AV^{-1}\mathbf{w} = [-1, -5, 1]^T$ .  $\square$

习题 4 ( $\heartsuit$ ). 设  $\dim V = n$ ,  $\dim W = m$ .  $T$  是  $V$  到  $W$  的线性映射, 且  $T$  的秩为  $r$ . 证明: 可以分别选取  $V$  与  $W$  的合适基底, 使得在此选取下  $T$  的矩阵表示为

$$A = \begin{bmatrix} I_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}_{m \times n}.$$

证明. 由维数公式知:

$$\dim \ker(T) = \dim V - \dim \operatorname{Im}(T) = n - r.$$

取  $\ker(T)$  的一组基  $\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$ , 并将其扩充为  $V$  的一组基  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ . 设  $\mathbf{w}_i = T(\mathbf{v}_i)$ ,  $i = 1, \dots, r$ .

先证  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_r\}$  线性无关. 考虑

$$t_1\mathbf{w}_1 + \dots + t_r\mathbf{w}_r = \mathbf{0}, \quad t_1, \dots, t_r \in \mathbb{R}.$$

由于  $T$  是线性映射, 有:

$$T(t_1\mathbf{v}_1 + \dots + t_r\mathbf{v}_r) = t_1\mathbf{w}_1 + \dots + t_r\mathbf{w}_r = \mathbf{0}.$$

所以  $t_1\mathbf{v}_1 + \dots + t_r\mathbf{v}_r \in \ker(T)$ . 从而存在  $t_{r+1}, \dots, t_n \in \mathbb{R}$ , 使得

$$t_1\mathbf{v}_1 + \dots + t_r\mathbf{v}_r = t_{r+1}\mathbf{v}_{r+1} + \dots + t_n\mathbf{v}_n.$$

但  $\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$  线性无关, 所以

$$t_1 = \dots = t_n = 0,$$

即  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_r\}$  线性无关.

现将  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_r\}$  扩充成  $W$  一组基  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m\}$ . 直接计算知,  $T$  在  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  及  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m\}$  下的矩阵为  $A$ .  $\square$

习题 5 (♡). 设线性空间  $\mathcal{V}$  有直和分解:  $\mathcal{V} = \mathcal{M}_1 \oplus \mathcal{M}_2$  (即  $\mathcal{V} = \mathcal{M}_1 + \mathcal{M}_2$  且满足  $\mathcal{M}_1 \cap \mathcal{M}_2 = \{0\}$ ), 则任取  $a \in \mathcal{V}$ , 都有唯一的分解式:  $a = a_1 + a_2$ , 其中  $a_1 \in \mathcal{M}_1, a_2 \in \mathcal{M}_2$ . 定义  $\mathcal{V}$  上的变换:

$$P_{\mathcal{M}_1}(a) = a_1, \quad P_{\mathcal{M}_2}(a) = a_2.$$

- (1) 证明,  $P_{\mathcal{M}_1}, P_{\mathcal{M}_2}$  都是  $\mathcal{V}$  上的线性变换。
- (2) 证明,  $\ker(P_{\mathcal{M}_1}) = \mathcal{M}_2, \text{Im}(P_{\mathcal{M}_1}) = \mathcal{M}_1$ .
- (3) 证明,  $P_{\mathcal{M}_1}^2 = P_{\mathcal{M}_1}, P_{\mathcal{M}_1} + P_{\mathcal{M}_2} = I, P_{\mathcal{M}_1}P_{\mathcal{M}_2} = O$ .
- (4) 分别求  $P_{\mathcal{M}_1}, P_{\mathcal{M}_2}$  的特征值和特征向量。

答案. 特征值为 1。

□

┌

6. 设  $A = (a_{ij})$  为  $n$  阶实对称矩阵,  $a_{ii} = 1$  且  $\sum_{j=1}^n |a_{ij}| < 2$

证明  $0 < |A| \leq 1$

7. 设  $A$  为  $n$  阶实矩阵,  $A + A'$  为正定阵, 证明:

- (1)  $A$  的特征值实部大于 0
- (2)  $|A| > 0$

8. 设  $A, C$  为对称正定阵,  $B$  是满足  $AX + XA = C$  的唯一解, 证明  $B$  对称正定。

9.  $A, B$  是俩方阵, 且  $A^2 = A, B^2 = B$ , 证明  $(A+B)^2 = A+B$  当且仅当  $AB = BA = 0$

10. 设  $A, B$  为实对称阵, 证明  $\text{tr}(ABAB) \leq \text{tr}(AABB)$

[6] 先补充严格对角占优与盖尔圆盘定理.

Def<sup>6.1</sup>:  $A$  称为严格对角占优的, 若  $A$  满足  $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \quad i=1, 2, \dots, n$ .

thm 6.2: 若  $A$  严格对角占优则  $A$  可逆.

pro: 反证  $A$  不可逆则  $\exists x \neq 0$  s.t.  $Ax=0$ . 令  $|x_{i_0}| = \max_i |x_i|$ , 则  $|x_{i_0}| \geq |x_i|$ .

$$\text{则 } 0 = (Ax)_{i_0} = \sum_{j=1}^n a_{i_0 j} x_j \quad \text{故 } \sum_{j \neq i_0} a_{i_0 j} x_j = -a_{i_0 i_0} x_{i_0}.$$

$$\text{同取绝对值, 左边} \leq \sum_{j \neq i_0} |a_{i_0 j}| |x_j| \leq \left( \sum_{j \neq i_0} |a_{i_0 j}| \right) |x_{i_0}| < |a_{i_0 i_0}| \cdot |x_{i_0}|$$

$$\text{右边} = |a_{i_0 i_0}| |x_{i_0}|. \quad \text{矛盾. } \#$$

thm 6.3 (盖尔圆盘) 令  $r_i = \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \quad i=1, \dots, n.$   $B_i = \{x \mid |x - a_{ii}| \leq r_i\}.$   
 $A$  为任意方阵.

则  $A$  的任意特征值  $\lambda \in \bigcup_{i=1}^n B_i$  (即  $\exists B_i$  s.t.  $\lambda \in B_i$ ).

→ 以对角元为圆心, 以  $\sum_{j \neq i} |a_{ij}|$  为半径的圆盘.

pro:  $A$  特征值  $\lambda$  满足  $\lambda I - A$  不可逆.

如果  $\lambda \notin \bigcup_{i=1}^n B_i$ , 则  $|\lambda - a_{ii}| > r_i, \quad i=1, \dots, n.$  即  $\lambda I - A$  严格对角占优.

故由 thm 6.2 知  $\lambda I - A$  可逆, 矛盾.

第6题: 由 thm 6.3 知  $\bigcup_{i=1}^n B_i \subset B(1, 1)$ . (中心在1, 半径为1的圆). (因  $r_i = \sum_{j \neq i} |a_{ij}| < 1$ ).

即  $|\lambda - 1| \leq 1$  又  $A$  实对称,  $\lambda \in \mathbb{R}. \therefore \lambda \in [0, 2]. \therefore |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i \geq 0.$

$$\text{又 } |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i \leq \left( \frac{\sum \lambda_i}{n} \right)^n = \left( \frac{\text{tr} A}{n} \right)^n = \left( \frac{n}{n} \right)^n = 1.$$

基本不等式.

[7]  $A + A'$  实对称, 设其特征值为  $\mu_i$ . 即  $\exists$  正交  $Q, \quad Q^T(A + A^T)Q = \begin{pmatrix} \mu_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \mu_n \end{pmatrix}$

且  $\mu_1 \geq \mu_2 \geq \dots \geq \mu_n$ . 任取  $A$  的特征值与特征向量  $\lambda, x$  则

$$Ax = \lambda x. \rightarrow \bar{x}^T Ax = \lambda \bar{x}^T x. \quad \text{相加} \rightarrow \bar{x}^T (A + A^T) x = (\lambda + \bar{\lambda}) \bar{x}^T x.$$

$$\downarrow \text{取共轭转置} \quad \bar{x}^T A^T = \bar{x}^T \bar{x}^T \rightarrow \bar{x}^T A^T x = \bar{x} \bar{x}^T x$$

$$\text{取 } y = Q^T x \text{ 即 } x = Qy. \text{ 代入得 } \bar{y}^T Q^T (A + A^T) Q y = \bar{y}^T \begin{pmatrix} \mu_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \mu_n \end{pmatrix} y = \sum_{i=1}^n \mu_i |y_i|^2$$

$$\text{而 } \sum_{i=1}^n \mu_i |y_i|^2 \in [\mu_n \bar{y}^T y, \mu_1 \bar{y}^T y]. \text{ 又 } \bar{y}^T y \neq 0. \therefore \mu_n \leq \frac{\lambda + \bar{\lambda}}{2} \leq \mu_1.$$

也就是取  $A$  的对称部分  $\frac{A + A^T}{2}$  的特征值  $\sigma_i = \frac{\mu_i}{2}$ . 有  $\sigma_n \leq \text{Re}(\lambda) \leq \sigma_1$ .

本题  $\text{Re}(\lambda) \geq \frac{\mu_n}{2} \geq 0. \therefore A$  实特征值  $\geq 0$ . 复特征值共轭成对.  $\therefore |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i \geq 0$

8. B 满足  $AB + BA = C$  (\*) 同取转置  $B^T A + AB^T = C$ .  $\therefore B^T$  也是方程之解.  
由解唯一  $\therefore B = B^T$ .

设  $\lambda, q$  为 B 的特征值与向量. 对 (\*) 同右乘再同左乘  $q$  得到  $2\lambda q^T A q = q^T C q$ .

由 A, C 正定  $\Rightarrow \lambda > 0$  so.

9. " $\Leftarrow$ " 显然

" $\Rightarrow$ "  $(A+B)^2 = A+B+AB+BA = A+B$  即  $AB+BA=0$ . (\*)

对 (\*) 同左乘 A:  $AB + ABA = 0$   
对 (\*) 同右乘 A:  $ABA + BA = 0$   
相减  $\rightarrow AB = BA \rightarrow AB = BA = 0$ .

Cor: 对 A B 正交投影阵 即  $A^2 = A^T = A$ , B 同样. 要  $A+B$  也正交投影阵,

则  $AB = BA = 0 = A^T B = \begin{pmatrix} A_1^T \\ \vdots \\ A_n^T \end{pmatrix} (B_1 \dots B_n)$  即  $A_i^T B_j = 0 \therefore A_i \perp B_j$ .

其中  $A = (A_1, \dots, A_n)$   $B = (B_1, \dots, B_n)$  这也就是  $C(A) \perp C(B)$

10.  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$  (由看 AB 与 BA 的迹用  $a_{ij}, b_{ij}$  写出证明得).

则  $\text{tr}(ABC) = \text{tr}(CAB)$  也就是可把某些看成一个矩阵. 另有  $\text{tr}(A+B) = \text{tr}A + \text{tr}B$

$\forall C. \text{tr} C^T C = \sum_i \sum_j c_{ij}^2 \geq 0$ . 令  $C = AB - BA$ . 则  $C^T = -C$ .

$\therefore 0 \geq -\text{tr} C^T C = \text{tr} C^2 = \text{tr}(ABAB) + \text{tr}(BABA) - \text{tr}(ABBA) - \text{tr}(BAAB)$   
 $\text{tr}(ABAB) \quad \text{tr}(BABA) \quad \text{tr}(ABBA) \quad \text{tr}(BAAB)$

即  $0 \geq 2 \text{tr}(ABAB) - 2 \text{tr}(AAB B)$

11.  $A \text{ } m \times n \quad B \text{ } n \times m$ . 则 if  $m \geq n \quad f_{AB}(\lambda) = \lambda^{m-n} f_{BA}(\lambda)$  即 AB 的特征值由 BA 的特征值并上一些 0. 且 AB 与 BA 的非零特征值相同.

①.  $\begin{vmatrix} \tilde{A} & \tilde{B} \\ 0 & C \end{vmatrix} = |A| |C| = \begin{vmatrix} \tilde{A} & 0 \\ \tilde{D} & C \end{vmatrix}$  for any A B C D.

②.  $\begin{vmatrix} \tilde{A} & \tilde{B} \\ \tilde{C} & D \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{if } |A| \neq 0} |A| |D - CA^{-1}B| \xrightarrow{\text{if } |D| \neq 0} |D| |A - BD^{-1}C|$

pro.  $\begin{vmatrix} I & \\ -CA^{-1} & I \end{vmatrix} \begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & B \\ 0 & D - CA^{-1}B \end{vmatrix} = |A| |D - CA^{-1}B| \quad (|A| \neq 0)$

$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} \begin{vmatrix} I & \\ -D^{-1}C & I \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A - BD^{-1}C & B \\ 0 & D \end{vmatrix} = |A - BD^{-1}C| |D| \quad (|D| \neq 0)$

③ 令  $C = \begin{pmatrix} I_n & A \\ 0 & I_m \end{pmatrix}$  则  $|C| \lambda^m = |C \cdot \begin{pmatrix} I_n & A \\ 0 & \lambda I_m \end{pmatrix}| = \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & \lambda I_m \end{vmatrix} = |I_n| |\lambda I_m - A^{-1}B| = |\lambda I_m - AB| = f_{AB}(\lambda)$

$|C| \lambda^n = |(\lambda I_n \quad I) \cdot C| = \begin{vmatrix} \lambda I_n & B \\ A & I_m \end{vmatrix} = |I_m| |\lambda I_n - B^{-1}A| = |\lambda I_n - BA| = f_{BA}(\lambda)$

$\therefore |C| = \lambda^m f_{AB}(\lambda) = \lambda^m f_{BA}(\lambda) \therefore \dots$