

# 第十八次习题课.

## 一、作业中的问题.

1. (i)  $\mathcal{A}(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \alpha \mathcal{A}(\vec{x}) + \beta \mathcal{A}(\vec{y}) \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \vec{x}, \vec{y} \in V.$

(ii) 保内积:  $(\vec{x} | \vec{y}) = (\mathcal{A}(\vec{x}) | \mathcal{A}(\vec{y}))$

保距:  $\|\vec{x} - \vec{y}\| = \|\mathcal{A}(\vec{x}) - \mathcal{A}(\vec{y})\|$

保长:  $(\mathcal{A}(\vec{x}) | \mathcal{A}(\vec{x})) = (\vec{x} | \vec{x}).$

由课上讲义 5.9 可知只需证一下即可.

(iii)  $n=1$  时,  $\mathcal{A}$  的特征根只有  $-1$ .

$n > 1$  时,  $V$  扩充为  $V$  的一组单位正交基  $\vec{v}, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$ .

$$\mathcal{A}(\vec{v}) = \vec{v} - 2(\vec{v} | \vec{v})\vec{v} = \vec{v} - 2\vec{v} = -\vec{v}.$$

$\lambda_1 = -1$      $\vec{v}$  是其对应特征向量.

$$\mathcal{A}(\vec{e}_i) = \vec{e}_i - 2(\vec{e}_i | \vec{v})\vec{v} = \vec{e}_i \underset{\parallel}{=} \vec{e}_i. \\ 0. \text{ (单位正交).}$$

$\lambda_2 = 1$      $\vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$  是特征向量.

$\mathcal{A}$  的特征根  $\pm 1$ .

$n > 1$  时 也可从  $\mathcal{A}^2 = E$  且  $\mathcal{A}$  非数乘算子

$$\text{得 } M_{\mathcal{A}}(t) = (t-1)(t+1).$$

H-C 加强版     $\text{Spec}_{\mathcal{A}} = \{-1, 1\}$

2. 解:

$$E - A = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 2 \\ -2 & -4 & 4 \\ 2 & 4 & -4 \end{bmatrix} \quad \text{rank}(E - A) = 1.$$

$\vec{v}^1$  是  $x_1 + 2x_2 - 2x_3 = 0$  的解空间.

$$\vec{v}^1 = \left\langle \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle = \left\langle \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{15}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{15}} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{15}} \\ -\frac{1}{\sqrt{15}} \\ \frac{4}{\sqrt{15}} \end{pmatrix} \right\rangle.$$

$$\vec{u}_1 \quad \vec{u}_2 \quad \longrightarrow \quad \vec{e}_1 \quad \vec{e}_2$$

Gram-Schmidt

$$\mathbb{R}^3 = V' \oplus V'^\perp \Rightarrow V'^\perp = (V')^\perp$$

$$\mathbb{R}^3 = V' \oplus (V')^\perp$$

$$V'^\perp = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix} \right\rangle = \left\langle \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} \end{pmatrix} \right\rangle = \overrightarrow{\vec{e}_3}$$

$$P = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$$

$$D = P^t A P = \text{diag}(1, 1, 10).$$

若  $\chi_A = (t - \lambda_1)(t - \lambda_2)(t - \lambda_3)$   $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  彼此不相同。

$$\text{rank}(\lambda_1 E - A) \Rightarrow V^{\lambda_1} = \langle \vec{u}_1 \rangle$$

$$\text{rank}(\lambda_2 E - A) \Rightarrow V^{\lambda_2} = \langle \vec{u}_2 \rangle$$

$$\text{rank}(\lambda_3 E - A) \Rightarrow V^{\lambda_3} = \langle \vec{u}_3 \rangle$$

$$\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3 \xrightarrow{\text{Gram-Schmidt}} \vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3.$$

4. 证：对  $n$  归纳

$$n=1 \text{ 时}, A = (\pm 1) \quad \checkmark$$

$n > 1$  且  $n-1$  时结论成立

$\because A$  是上三角矩阵

$$\therefore A = \begin{pmatrix} a & c \\ 0_{(n-1) \times 1} & B \end{pmatrix}$$

$a \in \mathbb{R}$   $B \in M_{n-1}(\mathbb{R})$  上三角  
 $c \in \mathbb{R}^{1 \times (n-1)}$ .

$\therefore A$  正交

$\therefore A$  正交。

$$\text{由定理 5.11 得 } A = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}.$$

$$E = A^t A = \begin{pmatrix} a^2 & 0 \\ 0 & B^t B \end{pmatrix}$$

$a^2 = 1$  且  $B$  正交。再利用归纳假设可得。

□

5. 证: 设  $\mathcal{A}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$   
 $x \mapsto Ax$ .

$\because A$  对称

$\therefore \mathcal{A}$  为对称算子

$\mathbb{R}^n$  中有一组单位正交基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  s.t.  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵  $B = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$   
 其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  是  $A$  的所有特征根, 不必两两不同.

设  $\vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n$  (2)

$$(A\vec{x} | \vec{x}) = (\mathcal{A}(\vec{x}) | \vec{x}) = \left( \sum_{i=1}^n (\lambda_i x_i) \vec{\varepsilon}_i \mid \sum_{i=1}^n x_i \vec{\varepsilon}_i \right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2.$$

利用  $\lambda = \max \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$  和上式

$$(A\vec{x} | \vec{x}) \leq \lambda \sum_{i=1}^n x_i^2 = \lambda (\vec{x} | \vec{x}).$$

等号成立.  $(\mathcal{A}(\vec{x}) | \vec{x}) = \lambda (\vec{x} | \vec{x}) \iff x \in V^\lambda$ .

$$\begin{aligned} \Leftarrow " \vec{x} \in V^\lambda \text{ (2)} | \mathcal{A}(\vec{x}) = \lambda \vec{x} &\implies (\mathcal{A}(\vec{x}) | \vec{x}) = (A\vec{x} | \vec{x}) \\ &= (\lambda \vec{x} | \vec{x}) \\ &= \lambda (\vec{x} | \vec{x}). \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow " (\mathcal{A}(\vec{x}) | \vec{x}) = \lambda (\vec{x} | \vec{x}) &\iff (\lambda - \lambda_1)x_1^2 + \dots + (\lambda - \lambda_n)x_n^2 = 0 \\ &\geq 0 \quad \geq 0 \\ &\iff (\lambda - \lambda_i)x_i^2 = 0 \quad i=1, 2, \dots, n \end{aligned}$$

$$\vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n$$

若  $x_i \neq 0$  (2)  $\lambda = \lambda_i$

$$\text{即 } \vec{x} = x_{i_1} \vec{\varepsilon}_{i_1} + \dots + x_{i_k} \vec{\varepsilon}_{i_k} \quad \{i_1, \dots, i_k\} \in \{1, 2, \dots, n\}$$

$$x_{i_1} \neq 0, \dots, x_{i_k} \neq 0$$

$$\lambda = \lambda_{i_1} = \dots = \lambda_{i_k}$$

$$\text{i.e. } \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_{i_j}) = \lambda \vec{\varepsilon}_{i_j}$$

$$\mathcal{A}(\vec{x}) = x_{i_1} \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_{i_1}) + \dots + x_{i_k} \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_{i_k})$$

$$= \lambda (x_{i_1} \vec{\varepsilon}_{i_1} + \dots + x_{i_k} \vec{\varepsilon}_{i_k})$$

$$= \lambda \vec{x}$$

$$\Rightarrow x \in V^\lambda.$$

## 关于正规算子的补充

引理1. 设  $A \in L(V)$ , 则  $(A^*)^* = A$ .

证: 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基,  $A$  是  $A$  在该基下的矩阵.

则  $A^t$  是  $A^*$

同理  $(A^t)^t = (A^*)^*$

于是  $(A^*)^* = A$ .

引理2. 设  $A \in L(V)$  正规. 如果  $U \subset V$  是  $A$ -子空间, 则  $U$  也是  $A^*$ -子空间.

证: 由课上引理5.12.  $U^\perp$  是  $A$ -子空间.

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k$  是  $V$  的一组单位正交基. 则  $U^\perp$  有一组单位正交基

$\vec{e}_{k+1}, \dots, \vec{e}_n$

且  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k, \vec{e}_{k+1}, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基.

$A$  在该基下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & \\ & A_2 \end{pmatrix}$$

其中  $A_1 \in M_k(\mathbb{R})$ ,  $A_2 \in M_{n-k}(\mathbb{R})$ .

于是  $A^*$  在该基下的矩阵是

$$A^t = \begin{pmatrix} A_1^t & \\ & A_2^t \end{pmatrix}$$

由此得出  $(A^*(\vec{e}_1), \dots, A^*(\vec{e}_k)) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k) A^t$

故  $U$  是  $A^*$ -子空间.

引理3. 设  $A \in L(V)$  正规,  $\lambda \in \text{spec}_{\mathbb{R}}(A)$ . 则  $\lambda \in \text{spec}_{\mathbb{R}}(A^*)$  且关于  $A$  和  $\lambda$  的特征子空间  $V_\lambda$  等于关于  $A^*$  和  $\lambda$  的特征子空间  $V_{A^*}^\lambda$ .

证: 设  $\vec{v} \in V_\lambda$ . 则  $\langle \vec{v} \rangle$   $A$ -不变  $\Rightarrow \langle \vec{v} \rangle$   $A^*$  不变. 故  $\exists \alpha$ .  $A^*(\vec{v}) = \alpha \vec{v}$ .

$\because A(\vec{v}) = \lambda \vec{v} \quad \therefore \langle \vec{v} | A(\vec{v}) \rangle = \langle \vec{v} | \lambda \vec{v} \rangle = \lambda \langle \vec{v} | \vec{v} \rangle$ . 另一方面

$$\langle \vec{v} | A^*(\vec{v}) \rangle = \langle A^*(\vec{v}) | \vec{v} \rangle = \langle \vec{v} | \vec{v} \rangle. \Rightarrow \lambda = \alpha.$$

我们得到  $\lambda \in \text{spec}_{\mathbb{R}}(A^*)$  且  $\vec{v} \in V_{A^*}^\lambda \Rightarrow V_\lambda \subset V_{A^*}^\lambda \Rightarrow V_\lambda = V_{A^*}^\lambda$ .

$$V_{A^*}^\lambda \subset V_{A^{**}}^\lambda$$

□.

设  $A \in \mathcal{L}(V)$  是正规算子。证明：

$$(i) \ker(A) = \ker(A^*)$$

$$(ii) \ker(A)^\perp = \text{im}(A)$$

$$(iii) \text{im}(A) = \text{im}(A^*)$$

证：(i) 法一：设  $A$  在  $V$  的某组单位正交基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $A$ 。

则  $A^*$  在同样基底下的矩阵是  $A^t$ 。

$$\because \text{rank}(A) = \text{rank}(A^t)$$

$$\therefore \text{rank}(A) = \text{rank}(A^*).$$

于是  $A$  可逆时， $A^*$  也可逆。

$$a. \ker(A) = \{0\} \Rightarrow \ker(A^*) = \ker(A).$$

$$b. \ker(A) \neq \{0\}$$
 [ 设  $A \in \mathcal{L}(V)$  正定， $\lambda \in \text{spec}_R(A)$ . 则  $\lambda \in \text{spec}_R(A^*)$  且关于  $A$  和  $A^*$  的特征子空间  $V_A^\lambda$  等于关于  $A^*$  和  $A$  的特征子空间。]
 
$$0 \in \text{spec}_{IR}(A) \cap \text{spec}_{IR}(A^*).$$

$$\text{即 } V_A^0 = V_{A^*}^0$$

$$\Rightarrow \ker(A^*) = \ker(A).$$

法二：设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n \in \ker(A)$ .

$$\text{则 } A(x_1, \dots, x_n)^t = (0, \dots, 0)^t$$

$$\text{令 } (y_1, \dots, y_n)^t = A^t(x_1, \dots, x_n)^t$$

$$\because AA^t = A^t A$$

$$\therefore y_1^2 + \dots + y_n^2 = (y_1, \dots, y_n)(y_1, \dots, y_n)^t$$

$$= (x_1, \dots, x_n) A A^t (x_1, \dots, x_n)^t$$

$$= (x_1, \dots, x_n) A^t A (x_1, \dots, x_n)^t = 0.$$

$$\text{于是 } y_1 = y_2 = \dots = y_n = 0 \Rightarrow x \in \ker(A^*) \text{ 即 } \ker(A) \subset \ker(A^*).$$

类似地  $\ker(A^*) \subset \ker(A)$ .

法三：设  $A$  在  $V$  的某组单位正交基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

$$A = \begin{bmatrix} N(\alpha_1, \beta_1) & & & \\ & \ddots & & \\ & & N(\alpha_s, \beta_s) & \\ & & & \lambda_{s+1} \\ & & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

其中  $\lambda_{s+1}, \dots, \lambda_n$  非零，且  $\lambda_{s+1} = \dots = \lambda_n = 0$ .  $\therefore N(\alpha, \beta)$  可逆.

$$\text{Thus } A = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow A^t = \begin{pmatrix} B^t & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

其中  $B \in GL_n(\mathbb{R})$ . 由此可知， $\vec{x} \in \ker(A) \iff \vec{x} = x_{s+1}\vec{e}_{s+1} + \dots + x_n\vec{e}_n$   
 $\iff \vec{x} \in \ker(A^*)$ .

(ii). 设  $\vec{x} \in \text{im}(A)$ . 则  $\exists \vec{y} \in V$  s.t.  $\vec{x} = A(\vec{y})$ .

设  $\vec{z}$  是  $\ker(A)$  中任意元. 计算

$$(\vec{z} | \vec{x}) = (\vec{z} | A(\vec{y})) = (A^*(\vec{z}) | \vec{y}).$$

由(i)  $\ker(A) = \ker(A^*) \implies A^*(\vec{z}) = 0$ .

故  $(\vec{z} | \vec{x}) = 0$ . 即  $\vec{z} \perp \vec{x}$ .

从而  $\vec{x} \in \ker(A)^\perp$  即  $\text{im}(A) \subset \ker(A)^\perp$ .

$$\because \dim(\text{im}(A)) = \dim(V) - \dim(\ker(A))$$

$$\dim(\ker(A)^\perp) = \dim(V) - \dim(\ker(A)).$$

于是  $\text{im}(A) \subset \ker(A)^\perp \implies \text{im}(A) = \ker(A)^\perp$ .

(iii)  $\because A$  正定， $\therefore A^*$  正定.

$$\text{由(ii) } \ker(A^*)^\perp = \text{im}(A^*)$$

$$\therefore \ker(A) = \ker(A^*)^\perp$$

$$\therefore \ker(A)^\perp = \ker(A^*)^\perp$$

$$\therefore \ker(A)^\perp = \text{im}(A)$$

$$\parallel \quad \parallel$$

$$\ker(A^*)^\perp = \text{im}(A^*)$$

## 课程内容回顾

6. 正定算子及其等价条件.

7. 斜对称算子

8. 正交算子.

eg. 设  $A \in O_n(\mathbb{R})$  且  $-1 \notin \text{spec}_{\mathbb{R}}(A)$ . 证明:

(i)  $E + A$  可逆

(ii)  $S := (E - A)(E + A)^{-1}$  斜对称

(iii)  $A = (E - S)(E + S)^{-1}$ .

证: 设  $P \in O_n(\mathbb{R})$  s.t

$$A = P^t \begin{bmatrix} N(\cos(\theta_1), \sin(\theta_1)) & & \\ & \ddots & \\ & & N(\cos(\theta_s), \sin(\theta_s)) \end{bmatrix} P$$

$$E + A = P^t \begin{bmatrix} N(1 + \cos(\theta_1), \sin(\theta_1)) & & \\ & \ddots & \\ & & N(1 + \cos(\theta_s), \sin(\theta_s)) \end{bmatrix} P$$

(i) 由计算得

$$(ii) (E_2 + N(\cos(\theta), \sin(\theta)))^{-1} = N(1 + \cos(\theta), \sin(\theta))^{-1}$$

$$= \frac{1}{2 + 2\cos(\theta)} N(1 + \cos(\theta), -\sin(\theta))$$

且

$$B_2(\theta) = (E_2 - N(\cos(\theta), \sin(\theta))) (E_2 + N(\cos(\theta), \sin(\theta)))^{-1}$$

$$= \frac{1}{2 + 2\cos(\theta)} \begin{pmatrix} 0 & 2\sin(\theta) \\ -2\sin(\theta) & 0 \end{pmatrix} \in SSM_2(\mathbb{R}).$$

由矩阵分块运算得

$$(E - A)^{-1}(E + A) = P^t \begin{bmatrix} B_2(\theta_1) & & \\ & B_2(\theta_3) & \\ & & 0 \\ & & & 0 \end{bmatrix} P \in SSM_n(\mathbb{R}).$$

法二：令  $C = (E - A)(E + A)^{-1}$

$$\begin{aligned} C^t &= (E + A^t)^{-1}(E - A^t) = (E + A^{-1})^{-1}(E - A^{-1}) \\ &= (E + A^{-1})^{-1}A^{-1}A(E - A^{-1}) = (A + E)^{-1}(A - E) \\ &= (A - E)(A + E)^{-1} = -C. \end{aligned}$$

(iii) 由课上例 7.2.  $E + S$  可逆.

由矩阵分块计算性质.

验证  $N(\cos(\theta), \sin(\theta)) = (E_2 - B_2(\theta))(E_2 + B_2(\theta))^{-1}$

$$(E_2 + B_2(\theta))^{-1} = N\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\cos(\theta), \frac{1}{2}\sin(\theta)\right).$$

于是  $(E_2 - B_2(\theta))(E_2 + B_2(\theta))^{-1} = N\left(1, \frac{\sin(\theta)}{1 + \cos(\theta)}\right) N\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\cos(\theta), \frac{1}{2}\sin(\theta)\right)$   
 $= N(\cos(\theta), \sin(\theta)).$  □

9. 诸分解定理

平方根定理

极化分解.