

# Final

Collated by Undefined

Date: 10/1/2022 Time: 8:30 ~ 10:50

### Problems

1 对称矩阵  $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ( $n \in \mathbb{N}^*$ ), 证明:  $\text{tr}(\mathbf{ABAB}) \leq \text{tr}(\mathbf{AABB})$ .

2 设  $n$  是正整数, 矩阵  $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  有相同的特征多项式, 有相同的极小多项式, 且  $\forall \mu \in \mathbb{C}$ ,  $\text{rank}(\mu\mathbf{I} - \mathbf{A}) = \text{rank}(\mu\mathbf{I} - \mathbf{B})$ , 其中  $\mathbf{I}$  是同阶单位矩阵. 问  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  是否一定相似? 如果是请证明, 否则请给出反例.

3 设  $n$  是正整数, 向量  $x, y \in \mathbb{C}^n$  且满足  $x^*x = 1, x^*y = 0, \mathbf{I}$  是  $n$  阶单位矩阵, 证明:

$$\|\mathbf{I} - (x + y)x^*\|_2 = \|x + y\|_2.$$

4 设  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $n$  阶正规矩阵  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  满足  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ , 证明:  $\mathbf{AB}$  是正规矩阵.

5 正整数  $m, n$  满足  $0 < m < n$ , 分块矩阵  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix}$  是 Hermite 正定矩阵, 其中  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ,  $\mathbf{A}_{11} \in \mathbb{C}^{m \times m}$ . 设  $\mathbf{S} = \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}$ .

证明: (i)  $\mathbf{S}$  是正定矩阵; (ii)  $\|\mathbf{S}\|_2\|\mathbf{S}^{-1}\|_2 \leq \|\mathbf{A}\|_2\|\mathbf{A}^{-1}\|_2$ .

6 设  $n \in \mathbb{N}^*$ , 凸集  $\Omega_1, \Omega_2 \subseteq \mathbb{R}^n$ , 且  $\Omega_1 \cap \Omega_2 = \emptyset$ . 取  $x_1 \in \Omega_1, x_2 \in \Omega_2, \alpha \in [1, +\infty)$ , 集合  $\Omega_3 = \{y + \alpha(x_2 - x_1) \mid y \in \Omega_2\}$ , 证明:

(i)  $\Omega_3$  是凸集; (ii)  $\Omega_1 \cap \Omega_3 = \emptyset$ .

7 设  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{2 \times 2}$ ,  $\forall t \in \mathbb{C}$ , 有  $\exp(t\mathbf{A}) = e^t \begin{bmatrix} 1-t & -t \\ t & 1+t \end{bmatrix}$ .

请给出一个这样的矩阵  $\mathbf{A}$ , 或者证明为什么这样的矩阵  $\mathbf{A}$  不存在.

8 设  $n$  是正整数, 矩阵  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  的所有元素非负, 其  $(i, j)$  元素为  $a_{ij}$ ,

证明: 对任何  $n$  维正向量  $x$ , 有

$$\min_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \leq \rho(\mathbf{A}) \leq \max_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j.$$

### Answer

#### 1

**Proof.** 注意到  $(AB)^\top = B^\top A^\top = BA$ , 令  $C = AB = (c_{ij})_{n \times n}$ ,

$$\text{tr}(C^\top C) - \text{tr}(C^2) = \|C\|_2^2 - \sum_{i,j} c_{ij}c_{ji} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (c_{ij} - c_{ji})^2 \geq 0;$$

$$\text{tr}(ABAB) = \text{tr}(C^2) \leq \text{tr}(C^\top C) = \text{tr}(BAAB) = \text{tr}(AABB).$$

即  $\text{tr}(ABAB) \leq \text{tr}(AABB)$ , 证毕.  $\square$

#### 2 Solution $A, B$ 不一定相似. 作 $A, B$ 如下:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & & & \\ & 1 & 1 & & \\ & & 1 & 1 & \\ & & & 1 & 0 & \\ & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 1 & & & & \\ & 1 & 0 & & & \\ & & 1 & 1 & & \\ & & & 1 & 0 & \\ & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & & 1 & 1 & \\ & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$A, B$  特征多项式均为  $(\lambda - 1)^8$ , 极小多项式均为  $(\lambda - 1)^4$ ,

当  $\mu \neq 2$  时,  $\text{rank}(\mu I - A) = \text{rank}(\mu I - B) = 8$ ,

当  $\mu = 2$  时,  $\text{rank}(\mu I - A) = \text{rank}(\mu I - B) = 5$ .

但  $A, B$  是不相似的 Jordan 标准型.

#### 3

**Proof.** 令  $P = (x + y)x^*$ ,  $P^2 = (x + y)x^*(x + y)x^* = (x + y)x^* = P$ ,

即  $P^2 = P$ , 且  $P$  的有一个特征值为  $x^*(x + y) = 1$ , 其余特征值均为 0.

$\forall x \in \mathbb{C}^n, x = Px + (I - P)x$ ,  $Px \in \text{Ker}(I - P)$ ,  $(I - P)x \in \text{Ker}(P)$ ,

设  $y \in \text{Ker}(P) \cap \text{Ker}(I - P)$ ,  $y = Py + (I - P)y = 0$ ,

因此  $\mathbb{C}^n = \text{Ker}(P) \oplus \text{Ker}(I - P)$ .

$\forall x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ , 设  $x = u + v$ ,  $u \in \text{Ker}(P)$ ,  $v \in \text{Ker}(I - P)$ ,

$$\text{构造 } z = \|v\|_2 \frac{u}{\|u\|_2} + \|u\| \frac{v}{\|v\|_2}, \text{ 有 } \frac{\|Px\|_2}{\|x\|_2} = \frac{\|(I - P)z\|_2}{\|z\|_2} = \frac{\|u\|_2}{\|u + v\|_2}.$$

$$\text{由上述对应关系知 } \max_{x \neq 0} \frac{\|Px\|_2}{\|x\|_2} = \max_{z \neq 0} \frac{\|(I - P)z\|_2}{\|z\|_2}, \quad \|P\|_2 = \|I - P\|_2.$$

$$\text{又 } P \text{ 的奇异值分解为 } \|x + y\|_2 \cdot \frac{x + y}{\|x + y\|_2} x^*, \text{ 故 } \|P\|_2 = \|x + y\|_2.$$

从而  $\|I - (x + y)x^*\|_2 = \|x + y\|_2$ , 证毕.  $\square$

## 4

**Proof.** 由  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ , 设  $\mathbf{A}$  对应于特征值  $\lambda_0$  的特征子空间为  $\mathcal{V}_{\lambda_0}$ ,

$\forall x \in \mathcal{V}_{\lambda_0}, \mathbf{AB}x = \mathbf{BA}x = \lambda_0 \mathbf{B}x$ , 故  $\mathbf{B}x \in \mathcal{V}_{\lambda_0}$ , 即  $\mathcal{V}_{\lambda_0}$  是  $\mathbf{B}$  的不变子空间. 将  $\mathbf{B}$  对应的线性变换  $\varphi$  限制在  $\mathcal{V}_{\lambda_0}$  上得  $\varphi|_{\mathcal{V}_{\lambda_0}}$ , 其在  $\mathcal{V}_{\lambda_0}$  上至少存在一个特征值  $\mu_0$  和一个特征向量  $v$ , 因此  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  至少存在一个公共特征向量  $v$ .

取  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  的一个公共特征向量  $q_1$  ( $\|q_1\|_2 = 1$ ), 并将其扩展为全空间上一组标准正交基, 记作酉矩阵  $\mathbf{Q}_1 = [q_1, \tilde{q}_2, \dots, \tilde{q}_n]$ .

$$\mathbf{Q}_1^* \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \alpha^* \\ 0 & \mathbf{A}_1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{Q}_1^* \mathbf{A}^* \mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} \bar{\lambda}_1 & 0 \\ \alpha & \mathbf{A}_1^* \end{bmatrix}$$

由于  $\mathbf{A}$  是正规矩阵, 知  $\mathbf{A}^* \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^*$ ,

$$\begin{bmatrix} |\lambda_1|^2 & \bar{\lambda}_1 \alpha^* \\ \alpha \lambda_1 & \mathbf{A}_1^* \mathbf{A}_1 + \alpha \alpha^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} |\lambda_1|^2 + \alpha^* \alpha & \alpha^* \mathbf{A}_1^* \\ \mathbf{A}_1 \alpha & \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_1^* \end{bmatrix}$$

比较可知  $\alpha = 0$ ,  $\mathbf{A}_1^* \mathbf{A}_1 = \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_1^*$ ,  $\mathbf{Q}_1^* \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \mathbf{A}_1 \end{bmatrix}$ .

同理  $\mathbf{Q}_1^* \mathbf{B} \mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} \mu_1 & 0 \\ 0 & \mathbf{B}_1 \end{bmatrix}$ , 且  $\mathbf{B}_1$  是正规矩阵,  $\mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 = \mathbf{B}_1 \mathbf{A}_1$ .

对  $\mathbf{A}_1, \mathbf{B}_1$  继续进行上述操作, 最后可以找到酉矩阵  $\mathbf{Q}_1, \dots, \mathbf{Q}_{n-1}$  满足

$$\mathbf{Q}_{n-1}^* \cdots \mathbf{Q}_1^* \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 \cdots \mathbf{Q}_{n-1} = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} = \boldsymbol{\Lambda},$$

$$\mathbf{Q}_{n-1}^* \cdots \mathbf{Q}_1^* \mathbf{B} \mathbf{Q}_1 \cdots \mathbf{Q}_{n-1} = \text{diag}\{\mu_1, \dots, \mu_n\} = \mathbf{M}.$$

令酉阵  $\mathbf{Q} = \mathbf{Q}_1 \cdots \mathbf{Q}_{n-1}$ , 有  $\mathbf{Q}^* \mathbf{AB} \mathbf{Q} = \boldsymbol{\Lambda} \mathbf{M}$ , 故  $\mathbf{AB}$  可酉对角化,

因此  $\mathbf{AB}$  是正规矩阵, 证毕.  $\square$

## 5

**Proof.** 对矩阵  $\mathbf{A}$  作分块合同变换:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I} & 0 \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I} & -\mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \\ 0 & \mathbf{I} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & 0 \\ 0 & \mathbf{S} \end{bmatrix},$$

正定矩阵的任意主子阵正定, 且合同变换不改变正定性, 可知  $\mathbf{A}_{11}, \mathbf{A}_{22}, \mathbf{S}$  均为正定矩阵. 同时  $\mathbf{A}_{11}^{-1}$  也是正定矩阵,  $\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12}$  是半正定矩阵.

用  $\lambda_1, \lambda_2, \dots$  表示一个矩阵按升序排列的特征值.

$$\lambda_{n-m}(\mathbf{S}) = \max_{\|x\|_2=1} x^* (\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12}) x \leq \max_{\|x\|_2=1} x^* \mathbf{A}_{22} x = \lambda_{n-m}(\mathbf{A}_{22});$$

再由Cauchy交错定理得  $\|\mathbf{S}\|_2 = \lambda_{n-m}(\mathbf{S}) \leq \lambda_{n-m}(\mathbf{A}_{22}) \leq \lambda_n(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\|_2$ .

令  $\mathbf{X} = \begin{bmatrix} -\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{I} \end{bmatrix}$ , 有  $\mathbf{X}^*\mathbf{AX} = \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} = \mathbf{S}$ .

$\forall x \in \mathbb{C}^{n-m}$ , 有  $\mathbf{X}x = \begin{bmatrix} -\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}x \\ x \end{bmatrix}$ , 即  $\|\mathbf{X}x\|_2 \geq \|x\|_2$ .

又知  $\frac{y^*\mathbf{A}y}{y^*y}$  在  $\text{Range}(\mathbf{X}) \setminus \{0\}$  上的局部最小值不小于  $\mathbb{C}^n \setminus \{0\}$  上的全局最小值.

$$\text{故 } \lambda_1(\mathbf{S}) = \min_{x \neq 0} \frac{x^*\mathbf{X}^*\mathbf{AX}x}{x^*x} \geq \min_{x \neq 0} \frac{(\mathbf{X}x)^*\mathbf{AX}x}{(\mathbf{X}x)^*\mathbf{X}x} \geq \min_{y \neq 0} \frac{y^*\mathbf{A}y}{y^*y} = \lambda_1(\mathbf{A}),$$

$$\|\mathbf{S}^{-1}\|_2 = \frac{1}{\lambda_1(\mathbf{S})} \leq \frac{1}{\lambda_1(\mathbf{A})} = \|\mathbf{A}^{-1}\|_2.$$

故  $\|\mathbf{S}\|_2 \|\mathbf{S}^{-1}\|_2 \leq \|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{A}^{-1}\|_2$ , 证毕.  $\square$

## 6

**Proof.**  $\Omega_1, \Omega_2$  是凸集,  $\Omega_3 = \{y + \alpha(x_2 - x_1) \mid y \in \Omega_2\}$ , 则

$$\forall z_1, z_2 \in \Omega_3, \exists y_1, y_2 \in \Omega_2 \text{ s.t. } z_1 = y_1 + \alpha(x_2 - x_1), z_2 = y_2 + \alpha(x_2 - x_1);$$

$\forall \theta \in [0, 1], \theta z_1 + (1-\theta)z_2 = \theta y_1 + (1-\theta)y_2 + \alpha(x_2 - x_1)$ , 由于  $\Omega_2$  是凸集, 故  $\theta y_1 + (1-\theta)y_2 \in \Omega_2$ ,  $\theta z_1 + (1-\theta)z_2 \in \Omega_3$ . 因此  $\Omega_3$  是凸集.

由凸集分离定理,  $\Omega_1 \cap \Omega_2 = \emptyset$ , 故存在  $w \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}, \gamma \in \mathbb{R}$ , 使得

$$\forall u \in \Omega_1, v \in \Omega_2, w^\top u \leq \gamma \leq w^\top v.$$

$\forall z \in \Omega_3$ , 令  $\Omega_2 \ni v = z - \alpha(x_2 - x_1)$ ,

$$w^\top z = w^\top v + \alpha w^\top (x_2 - x_1) \geq \gamma + \alpha w^\top (x_2 - x_1) \geq \gamma;$$

设  $\Omega_1, \Omega_3$  存在公共元素  $z_*$ , 可知  $w^\top z_* = \gamma$ ,

$z_*$  落在超平面  $H = \{x \in \mathbb{R}^n \mid w^\top x = \gamma\}$  上, 且  $v_* = z_* - \alpha(x_2 - x_1) \in \Omega_2$ ;

$$\text{作 } s = \frac{1}{1+\alpha}v_* + \frac{\alpha}{1+\alpha}x_2, s \in \Omega_2, \text{ 但同时 } s = \frac{1}{1+\alpha}z_* + \frac{\alpha}{1+\alpha}x_1, s \in \Omega_1,$$

与  $\Omega_1 \cap \Omega_2 = \emptyset$  矛盾, 故  $\Omega_1, \Omega_3$  在超平面  $H$  上无公共元素.

又  $\forall u \in \Omega_1, z \in \Omega_3, w^\top u \leq \gamma \leq w^\top z$ , 故  $\Omega_1 \cap \Omega_3 = \emptyset$ , 证毕.  $\square$

**7 Solution.** 首先设  $A$  可对角化, 即  $P^{-1}AP = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2\}$ , 则

$$\exp(tA) = P \begin{bmatrix} e^{t\lambda_1} & \\ & e^{t\lambda_2} \end{bmatrix} P^{-1}, \text{ 为将幂因子提出, 只能 } \lambda_1 = \lambda_2 = 1,$$

此时有  $\exp(tA) = e^{t\lambda_1} I$ , 矛盾, 因此  $A$  不可对角化.

$$\text{设 } P^{-1}JP = A, J = \begin{bmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}, tJ = \begin{bmatrix} t & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t\lambda & 1 \\ 0 & t\lambda \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/t & -1/t \\ 0 & 1 \end{bmatrix};$$

$$\exp(tA) = P \begin{bmatrix} t & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{t\lambda} & e^{t\lambda} \\ 0 & e^{t\lambda} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/t & -1/t \\ 0 & 1 \end{bmatrix} P^{-1} = P \begin{bmatrix} e^{t\lambda} & te^{t\lambda} \\ 0 & e^{t\lambda} \end{bmatrix} P^{-1},$$

$$\text{为将幂因子提出, 只能 } \lambda = 1, \text{ 从而 } P \begin{bmatrix} 1 & t \\ 0 & 1 \end{bmatrix} P^{-1} = \begin{bmatrix} 1-t & -t \\ t & 1+t \end{bmatrix};$$

$$\text{解得一个 } P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}, A = PJP^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}.$$

$$\text{因此存在满足题意的 } A, \text{ 例如 } A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}.$$

## 8

**Proof.** 设  $r = \min_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n a_{ij}$ ;

作矩阵  $B$ , 其  $(i, j)$  元素  $b_{ij} = \frac{ra_{ij}}{\sum_{k=1}^n a_{ik}}$ , 知  $B$  也是非负矩阵且  $B \leq A$ :

进一步有  $\mathbf{B}^k \leq \mathbf{A}^k$ ,  $\|\mathbf{B}^k\|_\infty \leq \|\mathbf{A}^k\|_\infty$  ( $k \in \mathbb{N}$ ), 由 Gelfand 谱半径公式,

$$\rho(\mathbf{B}) = \lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{B}^k\|_\infty^{1/k} \leq \lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{A}^k\|_\infty^{1/k} = \rho(\mathbf{A});$$

$r$  既是  $\mathbf{B}$  的一个特征值, 也是  $\mathbf{B}$  的行和范数, 故  $r \leq \rho(\mathbf{B}) \leq \|\mathbf{B}\|_\infty \leq r$ ,

从而  $\rho(\mathbf{A}) \geq \rho(\mathbf{B}) = r = \min_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n a_{ij}$ ;

由 Gershgorin 第一圆盘定理,  $\rho(\mathbf{A}) \leq \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n a_{ij}$ ;

故  $\min_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n a_{ij} \leq \rho(\mathbf{A}) \leq \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n a_{ij}$ ;

对任意  $n$  维正向量, 设其第  $i$  分量为  $x_i$  ( $x_i > 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ),

作  $\mathbf{X} = \text{diag}\{x_1, \dots, x_n\}$ , 再作  $\mathbf{C} = \mathbf{X}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{X}$ , 知  $\mathbf{C}$  仍为非负矩阵.

其  $(i, j)$  元素  $c_{ij} = x_i^{-1} a_{ij} x_j$ , 对  $\mathbf{C}$  使用上述结论即得

$$\min_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq \rho(\mathbf{C}) \leq \max_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j;$$

注意到  $\rho(\mathbf{C}) = \rho(\mathbf{A})$ , 因此

$$\min_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq \rho(\mathbf{A}) \leq \max_{1 \leq i \leq n} \frac{1}{x_i} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j;$$

证毕. □