

# 线性代数习题

## 问题1

如果  $U, V, W$  是线性空间  $L$  的子空间

$(U + V) \cap (U + W) \subset U + (U + V) \cap W$ : 假设  $x = u + v = u' + w' \in (U + V) \cap (U + W)$ , 这里  $u, u' \in U, v \in V, w' \in W$  那么  $u - u' + v = w \in (U + V) \cap W$ , 所以  $x = u' + (u - u' + v) \in U + (U + V) \cap W$ .

$(U + V) \cap (U + W) \supset U + (U + V) \cap W$ : 由于  $U \subset (U + V), (U + W)$  有  $U \subset (U + V) \cap (U + W)$ ,  $(U + V) \cap W \subset W \subset (U + W)$ ,  $(U + V) \cap W \subset (U + V)$  同理  $(U + V) \cap W \subset (U + V) \cap (U + W)$ , 后者是子空间那么

$$U + (U + V) \cap W \subset (U + V) \cap (U + W)$$

## 问题2(Frobenius不等式)

考虑  $C: F^q \rightarrow F^p, B: F^p \rightarrow F^n, A: F^m \rightarrow F^n$  是三个矩阵, 考虑其作为线性映射的如下关系:

$$\begin{aligned}\text{Im}(AB) &= A(\text{Im}B/\text{Im}B \cap \ker(A)) \\ \text{Im}(BC) &= B(\text{Im}C/\text{Im}C \cap \ker(B)) \\ \text{Im}(ABC) &= A(\text{Im}(BC)/\text{Im}(BC) \cap \ker(A))\end{aligned}$$

注意到  $A$  在  $\text{Im}(BC)/\text{Im}(BC) \cap \ker(A), \text{Im}B/\text{Im}B \cap \ker(A)$  是单射, 从而取维数有:

$$\text{rank}(ABC) + \text{rank}(B) \geq \text{rank}BC - (m - \text{rank}(A)) + \text{rank}(B) = \text{rank}BC + (\text{rank}(A) + \text{rank}(B) - m) \geq \text{rank}BC + \text{rank}A$$

也就是

$$\text{rank}AB + \text{rank}BC \leq \text{rank}(ABC) + \text{rank}(B)$$

推论, 如果  $\text{rank}(B) = \text{rank}AB$ , 那么  $\text{rank}BC \leq \text{rank}ABC \leq \text{rank}BC$ , 从而  $\text{rank}BC = \text{rank}ABC$ .

## 问题3

如果  $P_1, \dots, P_k, Q_1, \dots, Q_k$  满足  $Q_i$  和  $P_1, \dots, P_k$  交换,  $P_i$  和  $Q_1, \dots, Q_k$  交换而且  $\text{rank}P_i = \text{rank}P_iQ_i$  对任何的  $1 \leq i \leq k$  成立, 那么:

$$P_1 \cdots P_k Q_1 \cdots Q_k = P_1 Q_1 P_2 Q_2 \cdots P_k Q_k = Q_1 P_1 \cdots Q_k P_k$$

根据上面的推论也就是:

$$\begin{aligned}\text{rank}(B) = \text{rank}AB &\Leftrightarrow \text{rank}BC = \text{rank}ABC \\ \text{rank}(B) = \text{rank}BC &\Leftrightarrow \text{rank}AB = \text{rank}ABC \\ \text{rank}P_1 \cdots P_k Q_1 \cdots Q_k &= \\ \text{rank}P_1 Q_1 \cdots P_{k-1} Q_{k-1} P_k &= \text{rank}P_1 Q_1 \cdots P_{k-1} Q_{k-1} P_k = \text{rank}P_1 Q_1 \cdots P_{k-2} Q_{k-2} P_{k-1} P_k = \cdots = \text{rank}P_1 \cdots P_k\end{aligned}$$

也就是

$$\text{rank}P_1 \cdots P_k = \text{rank}P_1 \cdots P_k Q_1 \cdots Q_k$$

## 问题4

考虑  $V = \text{Span}\{e_1, \dots, e_n\}$  是  $n$ -维线性空间, 置换群  $S_n$  在  $V$  上有作用:  $\{\pi(v)\}_i = v_{\pi(i)}$ , 考虑如下的线性映射:

$$A = \sum_{\pi=t\pi' \in S_n} \text{sgn}(\pi)\pi = \sum_{\pi' \in S_n} \text{sgn}(t\pi')\pi' = - \sum_{\pi' \in S_n} \text{sgn}(\pi')\pi' = -A$$

取  $t$  是一个对换, 符号为-1. 于是得到  $A = 0$ .

## 问题5

考虑  $A$  是实方阵, 取

$$B = \frac{1}{2}(A + A^T), C = \frac{1}{2}(A - A^T)$$

注意到  $B$  是实对称矩阵,  $C$  是实反对称矩阵, 所以  $B$  的特征值都是实数,  $C$  的特征值都是纯虚数, 更重要的是全空间可以分解成  $B$  的特征子空间的复正交直和, 也可以分解成  $C$  的特征子空间的正交直和, 而且

$$A = B + C$$

设  $B$  的最大特征值和最小特征值分别是  $\mu_1$  和  $\mu_n$ , 那么假设  $v$  是  $A$  关于  $\lambda$  的特征向量, 有

$$v^*Av = \lambda v^*v = v^*Bv + v^*Cv$$

设  $v$  分解成  $B$  的相互复正交单位特征向量的和是, 对应的特征值是  $\mu_1, \dots, \mu_n, \mu_i \in \mathbb{R}$

$$v = b_1w_1 + \dots + b_nw_n$$

分解成  $C$  的相互复正交单位特征向量的和是, 对应的特征值是  $\sqrt{-1}\nu_1, \dots, \sqrt{-1}\nu_n, \quad \nu_i \in \mathbb{R}$

$$v = c_1u_1 + \dots + c_nu_n$$

代入上式, 又注意到正交分解中如下关系

$$\begin{aligned}\lambda v^*v &= \sum_{i=1}^{i=n} \mu_i |b_i|^2 + \sqrt{-1} \sum_{i=1}^{i=n} \nu_i |c_i|^2 \\ v^*v &= \sum_{i=1}^{i=n} |b_i|^2 = \sum_{i=1}^{i=n} |c_i|^2\end{aligned}$$

所以取实部得到

$$\mu_n \leq \frac{\sum_{i=1}^{i=n} \mu_i |b_i|^2}{v^*v} = \text{Re}\lambda \leq \mu_1$$

**问题6(实方阵的实相似标准型)**

设  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 考虑其极小多项式  $f(\lambda) = (\lambda^2 + a\lambda + b)^k, k \in \mathbb{N}$  没有实根, 当  $k = 1$  时根据极小多项式的定义, 能够取到向量  $v \in \mathbb{R}^n$  满足

$$A^2v = A(Av), A^2v + aAv + bv = \mathbf{0}$$

而且  $v, Av$  线性无关, 从而考虑如下关系:

$$A[v, Av] = [Av, A^2v] = [Av, -aAv - bv] = [v, Av] \begin{bmatrix} 0 & -b \\ 1 & -a \end{bmatrix}$$

这些向量生成了空间的一组基, 在实相似的情况下  $n$  只能是2的倍数。不断取这样的向量  $v_i$ , 则在这样的向量构成的基底  $v_1, Av_1, v_2, Av_2, v_3, Av_3, \dots, v_{n/2}, Av_{n/2}$  下矩阵  $A$  可以写成:

$$\begin{aligned}A[v_1, Av_1, \dots, v_{n/2}, Av_{n/2}] &= [Av_1, -aAv_1 - bv_1, \dots, Av_{n/2}, -aAv_{n/2} - bv_{n/2}] = [v_1, Av_1, \dots, v_{n/2}, Av_{n/2}] \begin{bmatrix} 0 & -b & & \\ 1 & -a & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 & -b \\ & & & 1 & -a \end{bmatrix} \\ A &= [v_1, Av_1, \dots, v_{n/2}, Av_{n/2}](\bigoplus_{1 \leq i \leq n/2} \begin{bmatrix} 0 & -b \\ 1 & -a \end{bmatrix})[v_1, Av_1, \dots, v_{n/2}, Av_{n/2}]^{-1}\end{aligned}$$

这时具有实相似标准型

$$\bigoplus_{1 \leq i \leq n/2} \begin{bmatrix} 0 & -b \\ 1 & -a \end{bmatrix}$$

当分歧指数高于1时, 考虑  $k = 2$  的情况, 存在循环向量  $v$  满足  $(A^2 + aA^2 + b)^2v = \mathbf{0}$ , 这时设  $r(\lambda) = \lambda^2 + a\lambda + b$ 考虑

$$A[v, Av, r(A)v, r(A)Av] = [v, Av, r(A)v, r(A)Av] \begin{bmatrix} 0 & -b & & \\ 1 & -a & & \\ & 1 & 0 & -b \\ & & 1 & -a \end{bmatrix}$$

注意到上述的  $v, Av, r(A)v, r(A)Av$  是线性无关的, 于是推广到任意指数的形式就是

$$\begin{aligned}A[v, Av, r(A)v, r(A)Av, \dots, r(A)^{k-1}v, r(A)^{k-1}Av] &= [v, Av, r(A)v, r(A)Av, \dots, r(A)^{k-1}v, r(A)^{k-1}Av] \begin{bmatrix} 0 & -b & & & \\ 1 & -a & & & \\ & 1 & 0 & -b & \\ & & 1 & -a & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 & 0 & -b \\ & & & & & 1 & -a \end{bmatrix} \\ A &= [v, Av, r(A)v, r(A)Av, \dots, r(A)^{k-1}v, r(A)^{k-1}Av] \begin{bmatrix} 0 & -b & & & \\ 1 & -a & & & \\ & 1 & 0 & -b & \\ & & 1 & -a & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 & 0 & -b \\ & & & & & 1 & -a \end{bmatrix} [v, Av, r(A)v, r(A)Av, \dots, r(A)^{k-1}v, r(A)^{k-1}Av]\end{aligned}$$

有相似标准型

$$\bigoplus_{1 \leq i \leq n/2k} \begin{bmatrix} 0 & -b & & & \\ 1 & -a & & & \\ & 1 & 0 & -b & \\ & & 1 & -a & \\ & & & \ddots & \\ & & & 1 & 0 & -b \\ & & & & 1 & -a \end{bmatrix}_{2k}$$

如果对  $A^T$  用上面结果就得到如下的标准型：

$$\bigoplus_{1 \leq i \leq n/2k} \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & \\ -b & -a & 1 & & \\ & & 0 & 1 & \\ & & -b & -a & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & 0 & 1 \\ & & & & -b & -a \end{bmatrix}_{2k}$$

事实上对不同的二次实不可约的零化因子取上述分块，就是实方阵的实相似标准型非约当块的部分。假设一个一般的时方阵的极小多项式可以写成  $(\lambda - x_1)^{r_1} \dots (\lambda - x_m)^{r_m} (\lambda^2 + a_1\lambda + b_1)^{k_1} \dots (\lambda^2 + a_l\lambda + b_l)^{k_l}$ ，那么其标准型就是一些关于实特征值的约当块  $J_i(x_k), i, k$  和上述标准型  $Q_j(a_{k'}, b_{k'})$  的直和。

### 问题7(内积的直和)

考虑  $V_1$  上内积  $f_1$  和  $V_2$  上内积  $f_2$ ，可以在  $V_1 \oplus V_2$  上构造如下内积  $f = f_1 \oplus f_2$  满足  $V_1$  和  $V_2$  正交； $f|_{V_1} = f_1, f|_{V_2} = f_2$

根据第一条

$$\begin{aligned} f((\mathbf{0}, \beta_1), (\alpha_2, \mathbf{0})) &= 0 \\ f((\alpha_1, \mathbf{0}), (\mathbf{0}, \beta_2)) &= 0 \end{aligned}$$

对所有向量  $\alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2$  成立

注意唯一性和第二条：

$$\begin{aligned} f((\alpha_1, \beta_1), (\alpha_2, \beta_2)) &= f((\alpha_1, \mathbf{0}), (\alpha_2, \beta_2)) + f((\mathbf{0}, \beta_1), (\alpha_2, \beta_2)) \\ &= f((\alpha_1, \mathbf{0}), (\alpha_2, \mathbf{0})) + f((\alpha_1, \mathbf{0}), (\mathbf{0}, \beta_2)) + f((\mathbf{0}, \beta_1), (\alpha_2, \mathbf{0})) + f((\mathbf{0}, \beta_1), (\mathbf{0}, \beta_2)) \\ &= f_1(\alpha_1, \alpha_2) + f_2(\beta_1, \beta_2) \end{aligned}$$

根据上面计算可知唯一性，如果定义

$$f((\alpha_1, \beta_1), (\alpha_2, \beta_2)) = f_1(\alpha_1, \alpha_2) + f_2(\beta_1, \beta_2)$$

验证这是一个内积即可。

### 问题8(极化恒等式和牛顿恒等式)\_解答来自知乎用户Lociatte的解答

假设  $x_1, \dots, x_n$  是  $n$  个未定元，在多项式环  $F[x_1, \dots, x_n]$  中，有

$$x_i x_j = \frac{1}{2} (x_i + x_j)^2 - \frac{1}{2} x_i^2 - \frac{1}{2} x_j^2$$

那么

$$x_1 \cdots x_n = \frac{1}{n!} \sum_{k=1}^{k=n} (-1)^{n-k} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} (x_{i_1} + \dots + x_{i_k})^n$$

牛顿恒等式是对于未定元  $x_1, \dots, x_n$  考虑  $e_0, \dots, e_n$  是它们的基本对称多项式， $p_0, \dots, p_n$  是  $x_1, \dots, x_n$  的幂和，那两者可以互相表示

证明：不妨利用幂级数来比较系数，这是代数学中非常常见的方法，神奇地定义如下两个  $F[x_1, \dots, x_n]$ -系数的幂级数如

$$\begin{aligned} f(y) &:= \sum_{i=1}^{i=n} \frac{x_i}{1 - x_i y} = \sum_{k \geq 0} p_{k+1} y^k \\ g(y) &:= \prod_{i=1}^{i=n} (1 + x_i y) = \sum_{0 \leq k \leq n} e_k y^k \end{aligned}$$

那么就有幂级数环  $F[x_1, \dots, x_n][[y]]$  上的相等如  $f(-y)g(y) = g'(y), f(-y) = (\ln g(y))'$  比较系数给出

$$\begin{aligned} \sum_{i+j=m} (-1)^i p_{i+1} e_j &= (m+1) e_{m+1}, \quad m+1 \leq n \\ \sum_{i=1}^{i=m} (-1)^i p_i e_{m-i} &= 0, \quad m > n \end{aligned}$$

上面的第一个等式可以修改成更明确的形式

$$ke_k + \sum_{i=1}^{i=k} (-1)^i p_i e_{k-i} = 0, \quad k \leq n$$

$$\sum_{i=1}^{i=k} (-1)^i p_i e_{k-i} = 0, \quad k > n$$

由此不难将  $p_k$  用  $e_0, \dots, e_n$  表示, 反之亦然(上面第一式已经做到)。如(注意到上面的  $e_{>n} = 0$  这一关系)

$$p_k = (-1)^{k-1} ke_k + \sum_{i=1}^{i=k-1} (-1)^{k-1-i} p_i e_{k-i}, \quad k \leq n$$

$$p_k = \sum_{i=1}^{i=k-1} (-1)^{k-1-i} p_i e_{k-i} = \sum_{i=k-n}^{i=k-1} (-1)^{k-1-i} p_i e_{k-i}, \quad k > n$$

下面考虑如何证明极化恒等式, 首先注意到两边都是  $n$ -次对称多项式, 采用算子方法能够十分巧妙地得到这个恒等式, 考虑多项式环  $F[x]$  包含在多项式环  $F[x_1, \dots, x_n]$  中考虑平移算子  $L_{x_i}$  定义为  $L_{x_i} f(x) = f(x + x_i)$ , 那么就有如下算子的恒等式

$$\prod_{i=1}^{i=n} (L_{x_i} - 1) = \sum_{k=1}^{k=n} (-1)^{n-k} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} L_{x_{i_1}} \cdots L_{x_{i_k}}$$

取  $f(x) = x^n$ , 用上面的算子作用于  $f$  上, 右边已经是和恒等式右侧十分相似的样子

$$\sum_{k=1}^{k=n} (-1)^{n-k} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} f(x + x_{i_1} + \dots + x_{i_k}) = \sum_{k=1}^{k=n} (-1)^{n-k} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} (x + x_{i_1} + \dots + x_{i_k})^n$$

乐观地期望左边可以是  $n!x_1 \cdots x_n$ 。那么每一次  $L_{x_i} - 1$  的作用会使得  $f$  关于  $x$  的次数降低一次, 可以想象到  $\prod_{i=1}^{i=n} (L_{x_i} - 1)f$  是一个  $F[x_1, \dots, x_n]$  中的元素, 而且由于  $L_{x_i}$  这些算子彼此交换,  $\prod_{i=1}^{i=n} (L_{x_i} - 1)f$  必然是一个对称多项式。归纳法可知

$$\prod_{i=1}^{i=n} (L_{x_i} - 1)f = \prod_{i=1}^{i=n-1} (L_{x_i} - 1)nx_n x^{n-1} = n(n-1) \prod_{i=1}^{i=n-2} (L_{x_i} - 1)x_n x_{n-1} x^{n-2} = \dots = n!x_1 \cdots x_n$$

所以令人惊讶的是这样居然说明了一个更强的极化的信息

$$x_1 \cdots x_n = \frac{1}{n!} \sum_{k=1}^{k=n} (-1)^{n-k} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} (x + x_{i_1} + \dots + x_{i_k})^n \quad (8.1)$$

取  $x = 0$  就给出题目里面的极化恒等式。

### 问题9(半正定矩阵的同时相合)

假设实对称(复自伴)半正定矩阵  $A, B$ , 则存在可逆矩阵  $P$  满足  $P^*AP$  和  $P^*BP$  都是对角矩阵, 特别地可以取  $P^*AP = I_r \oplus \mathbf{0}_{n-r}$ , 其中  $r$  是  $A$  的秩,  $n$  是  $A$  的阶。

对称矩阵可以正交对角化, 进一步可以相合于标准的对角元是  $\pm 1$  的矩阵, 由于  $A$  半正定, 存在可逆矩阵  $S$  满足

$$S^*AS = I_r \oplus \mathbf{0}_{n-r}$$

考虑

$$C = S^*BS = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{12}^* & B_{22} \end{bmatrix}, B_{11} \in \mathbb{R}^{r \times r} (\mathbb{C}^{r \times r})$$

作为半正定的对称(自伴)矩阵, 如果  $B_{11}y = 0$ , 那么考虑  $x = y \oplus \mathbf{0}$  就有  $x^*Cx = 0$ , 不妨假设  $C$  是对角矩阵, 对角元都是正数, 这样只能有  $Cx = 0$  从而  $B_{12}^*y = 0$ , 从而有

$$\ker B_{11} \subset \ker B_{12}^* \Rightarrow \text{rank } B_{11}^* = \text{rank } B_{11} \geq \text{rank } B_{12}$$

从而  $B_{12}$  的列向量可以写成  $B_{11}$  的列向量的线性组合, 存在  $X \in M^{r \times n-r}$  满足  $B_{12} = B_{11}X$ , 于是

$$R = \begin{bmatrix} I_r & -X \\ & I_{n-r} \end{bmatrix} \Rightarrow R^*(S^*BS)R = \begin{bmatrix} B_{11} & \\ & B_{22} - X^*B_{11}X \end{bmatrix}$$

取酉矩阵  $U_1, U_2$  满足  $U_1^*B_{11}U_1 = \Lambda_1$  和  $U_2^*(B_{22} - X^*B_{11}X)U_2 = \Lambda_2$ , 这里  $\Lambda_1, \Lambda_2$  都是对角矩阵, 于是取  $U = U_1 \oplus U_2$ , 考虑

$$P = SRU$$

计算

$$P^*AP = U^*R^*(I_r \oplus \mathbf{0}_{n-r})RU = I_r \oplus \mathbf{0}_{n-r}$$

$$P^*BP = U^*R^*CRU = \Lambda_1 \oplus \Lambda_2$$

### 问题10(半正定矩阵平方根保序)

如果自伴(对称)矩阵  $A, B$  半正定而且  $A \leq B$ , 那么  $A^{\frac{1}{2}} \leq B^{\frac{1}{2}}$ , (证明参考矩阵分析第二版第七章第七节)

首先假设  $B$  正定, 那么根据问题9可以找到可逆矩阵  $S^*$  满足  $S^*BS = I$ ,  $S^*AS = \Lambda$ , 其中  $\Lambda$  是对角元非负的对角矩阵, 而相合保持半正定矩阵的序, 有  $I \geq \Lambda$ , 所以  $\Lambda$  的对角元的绝对值都小于1, 从而谱半径(特征值绝对值的最大值)

$$\rho(B^{-1}A) = \rho(SS^*S^{-*}\Lambda S^{-1}) = \rho(S\Lambda S^{-1}) = \rho(\Lambda) \leq 1$$

记  $\sigma_{\max}(\bullet)$  是矩阵的最大奇异值, 考虑

$$\begin{aligned} 1 \geq \rho(B^{-1}A) &= \rho(B^{\frac{1}{2}}(B^{-1}A^{\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}})B^{-\frac{1}{2}}) = \rho((B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}})(B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}})^*) = \sigma_{\max}(B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}})^2 \geq \rho(B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}})^2 \\ &\Rightarrow 1 \geq \rho(B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}}) \end{aligned}$$

注意到  $\sigma_{\max}(A) = \max_{|x|=1} |Ax| \geq \max_{Ax=\lambda x} |\lambda| = \rho(A)$  对所有方阵  $A$  成立, 这样考虑在某一个可逆矩阵  $P$  的相合下

$$B^{\frac{1}{2}} = PP^*, A^{\frac{1}{2}} = P\Lambda_1P^*$$

( $\Lambda_1$ 是对角元非负的对角矩阵) 就有

$$1 \geq \rho(B^{-\frac{1}{2}}A^{\frac{1}{2}}) = \rho(P^{-*}\Lambda_1P^*) = \rho(\Lambda_1)$$

得到

$$\Lambda_1 \leq I \Rightarrow A^{\frac{1}{2}} \leq B^{\frac{1}{2}}$$

如果  $B$  是半正定的, 考虑一系列矩阵

$$B_k = B + \frac{1}{k}I \quad k = 1, 2, \dots$$

是正定矩阵, 于是有  $B_k^{\frac{1}{2}} \geq A^{\frac{1}{2}}$ , 而且根据平方根函数的性质, 考虑  $B$  的西相似型  $B = U\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)U^*$ , 有

$$\begin{aligned} B_k &= U\text{diag}(\lambda_1 + \frac{1}{k}, \dots, \lambda_n + \frac{1}{k})U^* \\ B_k^{\frac{1}{2}} &= U\text{diag}(\sqrt{\lambda_1 + \frac{1}{k}}, \dots, \sqrt{\lambda_n + \frac{1}{k}})U^* \\ B^{\frac{1}{2}} &= U\text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n})U^* \end{aligned}$$

根据平方根的连续性有  $\lim_{k \rightarrow +\infty} B_k^{\frac{1}{2}} = B^{\frac{1}{2}}$ , 这里极限的意义是每一个矩阵元的极限都对应相等。所以如果  $B^{\frac{1}{2}} \not\geq A^{\frac{1}{2}}$ , 存在向量  $x_0$  满足

$$x_0^*B^{\frac{1}{2}}x_0 < x_0^*A^{\frac{1}{2}}x_0$$

根据  $\lim_{k \rightarrow +\infty} B_k^{\frac{1}{2}} = B^{\frac{1}{2}}$  存在正整数  $k_0$  满足

$$|x_0^*(B_{k_0}^{\frac{1}{2}} - B^{\frac{1}{2}})x_0| \leq \frac{1}{2}|x_0^*(A^{\frac{1}{2}} - B^{\frac{1}{2}})x_0|$$

于是

$$x_0^*B^{\frac{1}{2}}x_0 \geq x_0^*B_{k_0}^{\frac{1}{2}}x_0 - \frac{1}{2}|x_0^*(A^{\frac{1}{2}} - B^{\frac{1}{2}})x_0| \geq x_0^*A^{\frac{1}{2}}x_0 - \frac{1}{2}|x_0^*(A^{\frac{1}{2}} - B^{\frac{1}{2}})x_0| = \frac{1}{2}x_0^*(A^{\frac{1}{2}} + B^{\frac{1}{2}})x_0 \Rightarrow x_0^*(A^{\frac{1}{2}} - B^{\frac{1}{2}})x_0 \leq 0$$

和假设矛盾, 所以有

$$A^{\frac{1}{2}} \leq B^{\frac{1}{2}}$$

## 问题11(复正交矩阵的实正交等价)

取  $A = B + \sqrt{-1}C$  是复正交矩阵,  $B, C$  是实分量和虚分量, 为此首先对  $B$  进行奇异值分解

$$B = O_3^t \begin{bmatrix} M \\ \end{bmatrix} O_4^t$$

其中  $O_3, O_4$  是实正交矩阵,  $M = \text{diag}(\mu_1, \dots, \mu_s)$  是  $B$  的(从大到小的) 奇异值组成的对角矩阵。

在讨论实正交等价时不妨在  $A$  左右乘以  $O_3, O_4$  不改变其复正交性, 进而考虑  $C$  是  $O_3CO_4$  的情况, 这一操作也不改变  $C$  的秩。注意到有如下运算关系

$$\begin{aligned} AA^t &= (BB^t - CC^t) + \sqrt{-1}(BC^t + CB^t) = I \Rightarrow CC^t = BB^t - I, BC^t + CB^t = 0 \\ A^tA &= (B^tB - C^tC) + \sqrt{-1}(C^tB + B^tC) = I \Rightarrow C^tC = B^tB - I, C^tB + B^tC = 0 \end{aligned}$$

不妨按照  $B = \begin{bmatrix} M \\ \end{bmatrix}$  处理, 于是

$$C^tC = \begin{bmatrix} M^2 - I_s & \\ & -I_{n-s} \end{bmatrix}$$

而  $CC^t$  半正定, 从而  $B$  的奇异值只能大于等于1, 于是取  $\mu_1, \dots, \mu_m$  是(从小到大排列的) $B$  的大于1 的奇异值, 从而设

$$B = \begin{bmatrix} T \\ I \end{bmatrix}, T = \text{diag}(\mu_1, \dots, \mu_m)$$

计算  $CC^t, C^tC$  得到

$$C^t C = \begin{bmatrix} \mu_1^2 - 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \mu_m^2 - 1 & \\ & & & \mathbf{0}_{n-t} \end{bmatrix} = BB^t - I = B^t B - I = CC^t$$

于是可知  $C$  是正规矩阵, 而且上述格拉姆矩阵可以说明  $C$  的列向量彼此正交而且模长是  $\sqrt{\mu_1^2 - 1}, \dots, \sqrt{\mu_m^2 - 1}$ ,

利用斜对称条件  $BC^t + CB = C^t B + BC = 0$  得到  $C^t = -B^{-1}CB, CB^2 = B^2C$  对  $C$  进行和  $B$  共形的分块计算, 得到

$$C = \begin{bmatrix} C_1 \\ \end{bmatrix} \Rightarrow (C_1 T) + (C_1 T)^t = \mathbf{0}, (TC_1) + (C_1 T)^t = \mathbf{0}$$

注意到  $C_1$  和  $T$  均可逆,  $C_1 T, TC_1$  斜对称, 假设其特征多项式是

$$f(x) = \det(C_1 T - xI) = \det((C_1 T)^t - xI) = \det(-C_1 T - xI) = (-1)^m f(-x)$$

从而考虑其零点可知  $f$  只有  $x$  或者  $(x^2 + b^2)(b \in \mathbb{R})$  两种因子, 进一步由于  $C_1 T$  可逆, 从而  $0$  不是特征值得到  $m = 2t$ , 于是  $C_1 T$  具有特征值

$$\pm\sqrt{-1}b_1, \dots, \pm\sqrt{-1}b_t, b_i > 0$$

甚至对应到模长  $(C_1 T)^t (C_1 T) = \text{diag}(b_1^2, b_1^2, \dots, b_t^2, b_t^2) = \text{diag}(\mu_1^2(\mu_1^2 - 1), \dots, \mu_m^2(\mu_m^2 - 1))$ , 不难说明  $g(x) = x^4 - x^2$  在  $x > 1$  时是严格单调递增的, 从而  $g$  是单射, 那么从  $\mu_i^2(\mu_i^2 - 1)$  可以两两配成相等的一对可知  $\mu_i$  也能两两配成相等的一对, 于是至少可以知道  $m$  个奇异值中至少有  $t$  对相等, 于是不妨在之前的假设中取成  $\mu_1, \mu_1, \dots, \mu_t, \mu_t$ , 且  $b_i = \mu_i \sqrt{\mu_i^2 - 1}$ .

$C_1 T$  作为斜对称矩阵,  $\sqrt{-1}C_1 T$  作为自伴矩阵存在酉对角化, 从而  $C_1 T$  也存在酉对角化, 这意味着其特征值对应的复特征向量可以选择成彼此共轭正交的, 假设我们做出了这样的选择比如  $v_1, w_1, \dots, v_t, w_t$ , 且满足  $C_1 T v_i = \sqrt{-1}b_i v_i, C_1 T w_i = -\sqrt{-1}b_i w_i$

如果把向量  $v_i$  分解成实部和虚部  $v_i = v_i^R + \sqrt{-1}v_i^I$  我们得到

$$\begin{aligned} A(v_i^R + \sqrt{-1}v_i^I) &= (\sqrt{-1}b_i)(v_i^R + \sqrt{-1}v_i^I) \\ Av_i^R &= -b_i v_i^I, Av_i^I = b_i v_i^R \\ \langle v_i^R, v_i^I \rangle &= \frac{1}{b_i} \langle Av_i^I, v_i^I \rangle = -\frac{1}{b_i} \langle v_i^I, Av_i^I \rangle = 0 \quad i = 1, \dots, t \end{aligned}$$

如果能够说明对  $i \neq j$   $v_i^I, v_i^R$  和  $v_j^I, v_j^R$  彼此正交, 就可以得到斜对称矩阵的正交标准型, 作如下计算

$$\begin{aligned} 0 &= v_i^* v_j = \langle v_i, v_j \rangle = (\langle v_i^R, v_j^R \rangle + \langle v_i^I, v_j^I \rangle) + \sqrt{-1}(\langle v_i^R, v_j^I \rangle - \langle v_i^I, v_j^R \rangle) \\ \langle v_i^R, v_j^R \rangle &= \frac{b_i}{b_j} \langle v_i^I, v_j^I \rangle, \quad \langle v_i^R, v_j^I \rangle = -\frac{b_i}{b_j} \langle v_i^I, v_j^I \rangle \end{aligned}$$

由于  $1 + \frac{b_i}{b_j}$  非零, 从而  $\langle v_i^R, v_j^R \rangle = \langle v_i^I, v_j^R \rangle = \langle v_i^R, v_j^I \rangle = \langle v_i^I, v_j^I \rangle = 0$ , 这样在正交向量组  $v_1^R, v_1^I, \dots, v_t^R, v_t^I$  下  $C_1 T$  可写成

$$F = \text{diag}\left(\begin{bmatrix} & \mu_1 \sqrt{\mu_1^2 - 1} \\ -\mu_1 \sqrt{\mu_1^2 - 1} & \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} & \mu_t \sqrt{\mu_t^2 - 1} \\ -\mu_t \sqrt{\mu_t^2 - 1} & \end{bmatrix}\right)$$

对上述正交向量组作适当的标准化可知  $C_1 T$  正交相似于上述矩阵, 事实上上述结论对一般斜对称实方阵都成立, 特别的如果取

$$(C_1 T^{-1}) + (C_1 T^{-1})^t = T^{-1}((TC_1) + (TC_1)^t)T^{-1} = \mathbf{0}$$

注意到  $C_1 T^{-1}$  作为斜对称实矩阵的特征值是  $\pm\sqrt{-1}\sqrt{\mu_i^2 - 1}$ , 其正交相似于

$$F' = \text{diag}\left(\begin{bmatrix} & \frac{\sqrt{\mu_1^2 - 1}}{\mu_1} \\ -\frac{\sqrt{\mu_1^2 - 1}}{\mu_1} & \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} & \frac{\sqrt{\mu_t^2 - 1}}{\mu_t} \\ -\frac{\sqrt{\mu_t^2 - 1}}{\mu_t} & \end{bmatrix}\right)$$

那么假设  $C_1 T^{-1} = O_5 F' O_5^t$ ,  $T = \text{diag}(\mu_1, \mu_1, \dots, \mu_t, \mu_t)$ , 其中矩阵  $O_3$  实正交, 设  $O_6 = T^{-1} O_5^t T$  也是实正交矩阵, 就有  $T = O_5 T O_6, O_5^t T = T O_6$ , 从而得到

$$C_1 = C_1 T^{-1} T = O_5 F' O_5^t T = O_5 F' T O_6 = O_5 \text{diag}\left(\begin{bmatrix} & \sqrt{\mu_1^2 - 1} \\ -\sqrt{\mu_1^2 - 1} & \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} & \sqrt{\mu_t^2 - 1} \\ -\sqrt{\mu_t^2 - 1} & \end{bmatrix}\right) O_6$$

这样有了前期这些铺垫, 考虑

$$\begin{aligned}
A &= O_3 \left( \begin{bmatrix} T & \\ & I \end{bmatrix} + \sqrt{-1} \begin{bmatrix} C_1 & \\ & \end{bmatrix} \right) O_4 \\
&= O_3 \begin{bmatrix} O_5 & \\ & I \end{bmatrix} \left( \begin{bmatrix} T & \\ & I \end{bmatrix} + \sqrt{-1} \text{diag} \left( \begin{bmatrix} \sqrt{\mu_1^2 - 1} & \\ -\sqrt{\mu_1^2 - 1} & \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} \sqrt{\mu_t^2 - 1} & \\ -\sqrt{\mu_t^2 - 1} & \end{bmatrix}, \mathbf{0}_{n-2t} \right) \right) \begin{bmatrix} O_6 & \\ & I \end{bmatrix} O_4 = \\
O_3 \begin{bmatrix} O_5 & \\ & I \end{bmatrix} P \text{diag}(\mathbf{1}_{n-2t}, & \begin{bmatrix} \mu_1 & \sqrt{-1}\sqrt{\mu_1^2 - 1} \\ -\sqrt{-1}\sqrt{\mu_1^2 - 1} & \mu_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} \mu_t & \sqrt{-1}\sqrt{\mu_t^2 - 1} \\ -\sqrt{-1}\sqrt{\mu_t^2 - 1} & \mu_t \end{bmatrix} ) P \begin{bmatrix} O_6 & \\ & I \end{bmatrix} O_4
\end{aligned}$$

这里  $P$  是把前  $2t$  位置和后  $n - 2t$  位置颠倒的置换矩阵，自然是实正交矩阵，那么取

$$O_1^t = O_3 \begin{bmatrix} O_5 & \\ & I \end{bmatrix} P, \quad O_2^t = P \begin{bmatrix} O_6 & \\ & I \end{bmatrix} O_4$$

为实正交矩阵，得到

$$O_1 A O_2 = \text{diag}(\mathbf{1}_{n-2t}, \begin{bmatrix} \mu_1 & \sqrt{-1}\sqrt{\mu_1^2 - 1} \\ -\sqrt{-1}\sqrt{\mu_1^2 - 1} & \mu_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} \mu_t & \sqrt{-1}\sqrt{\mu_t^2 - 1} \\ -\sqrt{-1}\sqrt{\mu_t^2 - 1} & \mu_t \end{bmatrix} ))$$

## 问题12(复正交矩阵的实正交相抵不变量)

简言之， $A_1 = A_1^R + \sqrt{-1}A_1^I$ ，其中  $A_1^R, A_1^I$  是复方阵  $A_1$  的实部和虚部，他们都是实方阵，如果  $A_2 = O_1 A_1 O_2$ ，而且  $O_1, O_2$  实正交，那么下降到实部就有

$$A_2^R = O_1 A_1^R O_2$$

而奇异值是  $A_2^R A_2^{Rt} = O_1 A_1^R A_1^{Rt} O_1^t$  的非零特征值的平方根，那么就有

$$\sigma(A_2^R) = \rho(A_2^R A_2^{Rt}) = \rho(O_1 A_1^R A_1^{Rt} O_1^t) = \rho(A_1^R A_1^{Rt}) = \sigma(A_1^R)$$

所以  $\sigma(-)$  确实是正交等价下的不变量。

## 问题13(半定矩阵的特征值估计)

设  $J = (1)_{ij}$  是矩阵元全为1的  $n$  阶方阵， $A$  是所有列和全为0的半正定对称矩阵，那么根据列和为零的条件和对称条件直接得到所有行和也为零

$$AJ = JA = \mathbf{0}$$

取  $A$  的特征值的一个降序排列  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_{n-1} \geq \lambda_n \geq 0$  考虑对称方阵

$$A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J)$$

如果  $\lambda_{n-1} = 0$ ，不等式自然成立，否则  $\text{rank} A = n - 1$  考虑  $A$  将全空间分解成上述特征值对应的互相正交的特征子空间  $v_1, \dots, v_n$ ，对于非零的特征值  $\lambda > 0$ ，考虑  $Av_\lambda = \lambda v_\lambda$ ，有

$$\begin{aligned}
\sum_k a_{ik} v_{\lambda k} &= \lambda v_{\lambda i} \quad i = 1, \dots, n \\
\sum_i \sum_k a_{ik} v_{\lambda k} &= \sum_k (\sum_i a_{ik}) v_{\lambda k} = \lambda \sum_i v_{\lambda k} = 0 \Rightarrow \sum_i v_{\lambda k} = 0, Jv_\lambda = \mathbf{0}
\end{aligned}$$

于是  $Jv_i = 0, i \leq n - 1$ ，那么考虑任一个向量  $v = \sum_i x_i v_i$ ，有

$$\begin{aligned}
[A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J)]v &= \sum_i (\lambda_i - \lambda_{n-1}) x_i v_i + \frac{\lambda_{n-1} x_n}{n} Jv_n \\
v^* [A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J)]v &= \sum_i (\lambda_i - \lambda_{n-1}) x_i^2 \|v_i\|^2 + \frac{x_n^2 v_n^* Jv_n}{n} \lambda_{n-1}
\end{aligned}$$

由于  $A$  奇异， $\lambda_n = 0$ ，那么  $\sum_i a_{ik} = \sum_i a_{ik} v_{nk} = 0$ ，由于  $\ker A$  是一维的，那么  $v_n \in \mathbb{C}\mathbf{1}$ ，即  $v_{n1} = \dots = v_{nn}$

$$\frac{x_n^2 v_n^* Jv_n}{n} = x_n^2 \frac{(v_{n1} + \dots + v_{nn})^2}{n} = x_n^2 \|v_n\|^2$$

从而对任何向量  $v = \sum_i x_i v_i$

$$v^* [A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J)]v = \sum_i (\lambda_i - \lambda_{n-1}) x_i^2 \|v_i\|^2 + \frac{x_n^2 v_n^* Jv_n}{n} \lambda_{n-1} = \sum_{i \leq n-2} (\lambda_i - \lambda_{n-1}) x_i^2 \|v_i\|^2 \geq 0$$

从而  $A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J)$  半正定，根据西尔维斯特惯性定理或取  $e_i^*(A - \lambda_{n-1}(I_n - \frac{1}{n}J))e_i \geq 0$  可以得到这个矩阵的对角元都是非负的，于是

$$\begin{aligned}
0 &\leq \min_i \{a_{ii} - \lambda_{n-1}(\frac{n-1}{n})\} = \min_i \{a_{ii}\} - \lambda_{n-1} \frac{n-1}{n} \\
&\Rightarrow \lambda_{n-1} \leq \frac{n}{n-1} \min_i \{a_{ii}\}
\end{aligned}$$

### 问题14(投影算子的正交相似型)

考虑  $P^2 = P$  是有限维  $k$ -线性空间上的投影算子, 而且  $V$  上有非退化的内积  $\langle -, - \rangle$  则  $P$  正交相似于如下的分块矩阵

$$P \simeq_{Q(-)Q^t} \begin{bmatrix} 1 & \sigma_1 \end{bmatrix} \oplus \cdots \oplus \begin{bmatrix} 1 & \sigma_k \end{bmatrix} \oplus I_m \oplus 0_s$$

证明来自于对投影算子的刻画, 一般而言通过准素分解和正交分解有  $V = \ker P \oplus \ker(1 - P) = \ker P \oplus \operatorname{Im} P = \operatorname{Im} P^\perp \oplus \ker P$ 。那么  $\operatorname{Im} P = \ker(1 - P)$  说明子空间  $\operatorname{Im} P$  的正交分解共享了特征值为1的部分, 希望  $\operatorname{Im} P^\perp$  贡献剩余的部分, 首先计算维数

$$\begin{aligned} \dim \operatorname{Im} P &= k + m &= \dim \ker P^\perp \\ \dim \ker P &= k + s &= \dim \operatorname{Im} P^\perp \\ \dim V &= 2k + m + s \end{aligned}$$

投影算子会消灭一些正交于投影空间  $\operatorname{Im} P$  的子空间, 这些向量是投影算子比较“像”正交投影的部分, 记

$$V_{\text{orthogonal}} = \operatorname{Im} P^\perp \cap \ker P \quad \dim V_{\text{orthogonal}} = s$$

而投影算子未消灭的正交补中向量——对应了那些和投影空间  $\operatorname{Im} P$  斜交的部分也就是  $\ker P / V_{\text{orthogonal}}$ 。这个空间同构于

$$P^{-1}(\operatorname{Im} P|_{\operatorname{Im} P^\perp})$$

事实上可以记斜交部分的空间是

$$V_{\text{oblique}} = \operatorname{Im} P|_{\operatorname{Im} P^\perp} \quad \dim V_{\text{oblique}} = k$$

首先取单位化后的  $V_{\text{orthogonal}}$  的一组正交基  $\{v_1, \dots, v_s\}$  使得  $Pv_i = 0, i = 1, \dots, s$ , 考虑这些向量在  $\operatorname{Im} P^\perp$  的正交补维数是  $k$ 。那么

$P$  限制在  $\operatorname{Im} P^\perp \cap V_{\text{orthogonal}}^\perp$  上是满射, 也有  $P|_{\operatorname{Im} P^\perp \cap V_{\text{orthogonal}}^\perp} : \operatorname{Im} P^\perp \cap V_{\text{orthogonal}}^\perp \rightarrow V_{\text{oblique}}$ 。则利用  $P^*P$  的特征子空间的正交分解, 也是导致  $P$  的奇异值分解的本质方法, 可以找到  $\operatorname{Im} P^\perp \cap V_{\text{orthogonal}}^\perp$  的一组正交基使得  $P$  把它们半单地映射到  $V_{\text{oblique}}$  的一组正交基, 分别将两者单位化, 记

$$\begin{aligned} \operatorname{Im} P^\perp \cap V_{\text{orthogonal}}^\perp &= \operatorname{Span}\{v_{s+1}, \dots, v_{s+k}\} \\ V_{\text{oblique}} &= \operatorname{Span}\{v_{s+k+1}, \dots, v_{s+2k}\} \\ Pv_{s+i} &= \sigma_i v_{s+k+i}, \quad \sigma_i > 0 \text{ 作为 } P \text{ 的奇异值} \end{aligned}$$

$P$  在  $v_{s+k+i}, v_{s+i}$  下的矩阵形式就是

$$\begin{bmatrix} 1 & \sigma_i \end{bmatrix}$$

最后将  $\{v_{s+k+1}, \dots, v_{s+2k}\}$  扩充成  $\operatorname{Im} P$  的一组标准正交基(可采用Schmit正交化,  $fv_{n+1} = v_{n+1} - P_{fv_1, \dots, fv_n}(v_{n+1})$ ,  $P_{..}$  是正交投影)如  $\{v_{s+k+1}, \dots, v_{s+2k+m}\}$ 。那么在标准正交基  $\{v_{s+k+1}, v_{s+1}, \dots, v_{s+2k}, v_{s+k}, v_{s+2k+1}, \dots, v_{s+2k+m}, v_1, \dots, v_s\}$  下  $P$  的作用写成矩阵形式就是

$$\begin{bmatrix} 1 & \sigma_1 \end{bmatrix} \oplus \cdots \oplus \begin{bmatrix} 1 & \sigma_k \end{bmatrix} \oplus I_m \oplus 0_s$$

### 问题15(trace和determinant的唯一性)

如果在  $\operatorname{Hom}_k(V, V)$  上定义一个满足如下条件的函数,

$$\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA), \operatorname{tr}(1_V) = \dim_k V, \operatorname{tr}(A + kB) = \operatorname{tr}(A) + k\operatorname{tr}(B)$$

则一定有  $\operatorname{tr} = \operatorname{tr}$ ,  $\operatorname{tr}(A) = \sum_i \langle Av_i, v_i \rangle$ , 这里  $\{v_i\}_i$  是任取的正交基。

首先说明上述定义不依赖于正交基的选择, 假设  $v_i = Qw_i$  这里  $Q$  是正交(酉)矩阵, 那么计算

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(A) &= \sum_i \langle Av_i, v_i \rangle = \sum_i \langle AQw_i, Qw_i \rangle = \sum_{i,j,k} \langle AQ_{ij}w_j, Q_{ik}w_k \rangle = \sum_{i,j,k} Q_{ij} \overline{Q_{ik}} \langle Aw_j, w_k \rangle \\ &= \sum_{j,k} \delta_{kj} \langle Aw_j, w_k \rangle = \sum_i \langle Aw_i, w_i \rangle \end{aligned}$$

接下来说明这样的函数一定是迹函数, 首先根据定义  $\operatorname{tr}$  是共轭不变的, 而且

$$\operatorname{tr}(E_{ij}E_{jk}) = \operatorname{tr}(E_{ik}) = \operatorname{tr}(E_{jk}E_{ij}) = \delta_{ik} \operatorname{tr}(E_{jj})$$

给出  $\operatorname{tr}(E_{11}) = \cdots = \operatorname{tr}(E_{nn}), \operatorname{tr}(E_{ij}) = 0, i \neq j$ , 所以计算  $\operatorname{tr}(1) = n$  有  $\operatorname{tr}(E_{ii}) = 1$  推出  $\operatorname{tr} = \operatorname{tr}$ 。

类似有行列式的唯一性,  $\det$  可以由乘性完全确定  $f(AB) = f(A)f(B)$  和  $f(I) = 1, f(kA) = k^n A$ 。上三角化可以说明代数闭域的情况, 一般的域不妨使用初等矩阵。

### 问题16(迹零矩阵写成换位子)

对一个数域  $F$  上的迹零方阵, 其总能写成  $AB - BA$  的形式。

这样的命题来自于  $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$  的事实, 自然想象  $AB - BA$  是不是可以表示所有的迹零矩阵。这一般只在有限维情况下讨论, 例如在无穷维时考虑光滑函数空间  $C^\infty(\mathbb{R})$  中的数乘  $x \cdot$  算子和求导算子  $\partial_x$  则

$$[x, \partial_x] = 1$$



不是一个迹零算子。换位子构成的集合会大于迹零算子构成的集合。

很有趣的例子是在有限域的时候，例如  $M_2(\mathbb{F}_2)$  中有  $AB - BA = I$ ，这在特征零的情况下是不存在的。如

$$I_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

## 问题17(Lie定理的想法)

考虑复方阵如  $A, B$ ，如果  $[A, [A, B]] = [B, [A, B]] = 0$  则  $[A, B]$  是幂零矩阵。

我们这里从解题的想法出发，如果  $C = [A, B]$  是幂零矩阵，那存在正整数  $r$  使得  $C^r = 0$ ，那么  $C$  的特征值一定都是零，从而考虑上三角化得到  $\text{tr}(C^i) = \sum_{\lambda \in \sigma(C)} \lambda^i = 0$  对每一个指数  $i$  都成立。反过来如果  $\text{tr}(C^i) = 0 \quad \forall i > 0$ ，那么特征多项式的根的  $i$  次幂和都是零，这让我们想到经典的牛顿恒等式(此时我们只需要次数小于等于  $n$  的那部分幂和)。牛顿恒等式告诉我们一个多项式的系数和根的幂和可以互相表示，最为关键的是高次项的系数可以表示为低次项的幂和，反之亦然。参考第八题，那么根据特征多项式代入  $C$  得到零，我们已经知道此时的特征多项式是  $f(x) = x^n$  了，那么代入得到  $C^n = 0$ 。也就是说

$$C \in M_n(F) \text{ 幂零} \Leftrightarrow \text{tr}(C^i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots \Leftrightarrow \text{tr}(C^i) = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

于是问题可以简化成计算  $[A, B]^i$  的迹，验证它们都是零。此时  $\text{tr}(C) = 0$  而且利用归纳的思想说明  $C^k$  和  $A, B$  交换

$$C^{k+1} = (AB - BA)C = ABC^k - BAC^k = ABC^k - BC^kA \Rightarrow \text{tr}(C^{k+1}) = \text{tr}(A \cdot BC^k) - \text{tr}(BC^k \cdot A) = 0$$

所以这里已经说明了  $\text{tr}(C^i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots$ 。按照上面的论述来说， $C$  就一定是一个幂零矩阵。

在证明过程中也可以看到，只需要  $C$  和  $A$  交换或者  $C$  和  $B$  交换这两个条件之一便可推出幂零的结论。