

第九次习题课

1. Jordan 标准型 的 P . ($AP = PJ$) (见 11.24 和 11.28 录像)

利用 $V = \bigoplus_{i=1}^t \ker(\lambda_i I - A)^{n_i}$ 不妨设 A 是零 ($A^n = 0$, $A^m \neq 0$)

$$\ker A \subseteq \ker A^2 \subseteq \dots \subseteq \ker A^{n-1} \subseteq \ker A^n = V$$

$\ker A^n = V$

$\ker A^{n-1}$

\vdots

$\ker A$

$$V = \ker A^{n-1} \oplus U_n$$

$$\ker A^{n-1} = \ker A^{n-2} \oplus A U_n \oplus U_{n-1}$$

$$\ker A^{n-2} = \ker A^{n-3} \oplus A^2 U_n \oplus A U_{n-1} \oplus U_{n-2}$$

$$\vdots$$

$$\ker A = A^{n-1} U_n \oplus A^{n-2} U_{n-1} \oplus \dots \oplus U_1$$

$$\leadsto V = (A^{n-1} U_n \oplus \dots \oplus U_n) \oplus (A^{n-2} U_{n-1} \oplus \dots \oplus U_{n-1}) \dots \oplus U_1$$

利用 U_n, U_{n-1}, \dots, U_1 的基向量生成 P

$$P_x = (A^{n-1} \alpha, \dots, A \alpha, \alpha)$$

注. 利用 A 的已知的 Jordan 标准形 $\text{diag}(J_{n_1}(0), \dots, J_{n_t}(0))$ 且只需从 $\bigcup_{i=1}^t U_i$ 中找出 t 个线性无关向量即可

$$\text{则 } P = (A^{n-1} \alpha_1, \dots, A \alpha_1, \alpha_1, A^{n-1} \alpha_2, \dots, A \alpha_2, \alpha_2, \dots, A^{n_t-1} \alpha_t, \dots, A \alpha_t, \alpha_t)$$

例. 作 $\begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 4 & & \\ 3 & & 4 & \\ & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} = A \quad B = A - 4I. \quad \text{rank } B = 2.$

$$B^2 = 0. \quad \rightarrow B \sim \text{diag}(J_2(0), J_2(0))$$

而 $e_1, e_2 \in \ker B.$

$$\Rightarrow P = (Be_1, e_1, Be_2, e_2) \quad \text{即可}$$

• 作 $A = N^3. \quad n = 3k + r. \quad (0 \leq r \leq 2).$

$$r=0 \quad A^k = 0. \quad A^{k-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & 1 & \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} \neq 0$$

$$e_n, e_{n-1}, e_{n-2} \in U$$

$$A^{k-1}e_n \cdots \leftarrow Ae_n \leftarrow e_n$$

$$A^{k-1}e_{n-1} \cdots \leftarrow e_{n-1} \quad \sim P.$$

$$A^{k-1}e_{n-2} \cdots \leftarrow e_{n-2}$$

$$r=1 \quad A^k = \begin{pmatrix} & & 1 \\ & & \\ & & \end{pmatrix} \neq 0$$

$$A^{k-1} = \begin{pmatrix} & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \\ & & & \end{pmatrix}$$

$$e_n, e_{n-1}, e_{n-2} \sim P \quad (e_{n-2} = Ae_n)$$

$$r=2 \quad A^k = \begin{pmatrix} & & 1 \\ & & \\ & & \end{pmatrix} \quad A^{k-1} = \begin{pmatrix} & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \\ & & & \end{pmatrix}$$

$$e_n, e_{n-1}, e_{n-2} \sim P$$

例

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

$$\sim \begin{pmatrix} J_2(2+i) & \\ & J_2(2-i) \end{pmatrix} \text{ 的 } P$$

$$\text{由 } \text{rank}(A - (2+i)I) = 3$$

$$\text{rank}(A - (2+i)I)^2 = 2 \quad \text{及标准型.}$$

$$\rightarrow \text{找 } \alpha, \beta \quad \begin{cases} (A - (2+i)I)\alpha \neq 0 \\ (A - (2+i)I)^2\alpha = 0 \\ (A - (2-i)I)\beta \neq 0 \\ (A - (2-i)I)^2\beta = 0 \end{cases}$$

$$\text{令 } p = (\square\alpha, \alpha, \triangle\beta, \beta)$$

$$\square = A - (2+i)I, \quad \triangle = A - (2-i)I.$$

2. 实方阵的实相似

定理 7.8.3 设 n 阶实方阵 A 的全部初等因子为

$$\lambda^{a_j} (1 \leq j \leq s); \quad (\lambda - \lambda_j)^{m_j} \quad (1 \leq j \leq t)$$

$$(\lambda - a_j - b_j i)^{k_j}, \quad (\lambda - a_j + b_j i)^{k_j} \quad (1 \leq j \leq p)$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 A 的非零实特征值 (不一定两两不同), $a_j \pm b_j i$ 是 A 的虚特征值 (不一定两两不同), 则 A 实相似于如下的标准形

$$\text{diag}(N_{n_1}, \dots, N_{n_s}, \lambda_1 M_{m_1}, \dots, \lambda_t M_{m_t}, L_{k_1}(a_1 \pm b_1 i), \dots, L_{k_p}(a_p \pm b_p i)),$$

其中

$$N_{n_j} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}_{n_j \times n_j}, \quad M_{m_j} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & & \\ & 1 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 1 \end{pmatrix}_{m_j \times m_j}$$

$$L_{k_j}(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} aM_{k_j} & bM_{k_j} \\ -bM_{k_j} & aM_{k_j} \end{pmatrix} \quad \square$$

② $\text{diag}(J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_t}(\lambda_t), K_{m_1}(a_1 \pm b_1 i), \dots, K_{m_p}(a_p \pm b_p i)),$

$$K_{m_j}(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} L(a_j \pm b_j i) & I_{(2)} & & \\ & L(a_j \pm b_j i) & \ddots & \\ & & \ddots & I_{(2)} \\ & & & L(a_j \pm b_j i) \end{pmatrix}$$

是初等因子为 $(\lambda - a_j - b_j i)^{m_j}, (\lambda - a_j + b_j i)^{m_j}$ 的 $2m_j$ 阶方阵,

$$L(a_j \pm b_j i) = \begin{pmatrix} a_j & b_j \\ -b_j & a_j \end{pmatrix} \quad \square$$

Thm, $F \subseteq K$ (例. $\mathbb{R} \subseteq \mathbb{C}$) $A, B \in F^{n \times n}$

A 与 B 在 F 上相似 \Leftrightarrow 在 K 上相似

$\lambda I - A$ 与 $\lambda I - B$ 在 $F[X]$ 上相抵 \Leftrightarrow 在 $K[X]$ 上相抵

注. $\forall X \in F, XI - A$ 与 $XI - B$ 相抵 (在 $F^{n \times n}$ 意义下)

$\Rightarrow A, B$ 相似.

例 $\text{diag}(J_2(1), J_3(1))$ 与 $\text{diag}(J_4(1), 1)$.

4. 求证: 任意可逆复方阵 A 可以分解为 $A = BC$, 其中 B 可对角化, C 的特征值全为 1, 且 $BC = CB$; 并且这种分解是唯一的.

具体证明见上次习题课讲义.

5. 求证: 任一复方阵可以写成两个对称复方阵的乘积, 并且可以指定其中一个是可逆方阵.

$$\text{令 } S_{m_i} = \begin{pmatrix} & & 1 \\ & \ddots & \\ 1 & & \end{pmatrix}_{m_i \times m_i} \quad (S_{m_i}^{-1} = S_{m_i}^* = S_{m_i})$$

$$\text{注意到 } S_{m_i}^{-1} J_{m_i}(\lambda) S_{m_i} = J_{m_i}(\lambda)^T$$

$$\forall A, \quad \exists P, \quad P^{-1} A P = J$$

$$\exists S = S^T, \quad S^{-1} J S = J^T$$

$$\Rightarrow S^{-1} P^{-1} A P S = J^T = P^T A^T (P^{-1})^T$$

$$\Rightarrow A = P S P^T A^T (P S P^T)^{-1}$$

$$\text{令 } U = P S P^T, \quad (U^T = U)$$

$$\text{则 } A = U A^T U^{-1}$$

$$\Rightarrow B = U A^T \quad B^T = A U = U A^T = B$$

$$C = U^{-1}$$

$$BC = A$$

□

· 常用的 P (并不唯一).

$$\cdot \begin{pmatrix} a & c \\ 0 & b \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} 1 & \frac{c}{b-a} \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\cdot \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} a & 1 \\ 0 & a \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} b & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ 或 } \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{b} \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\cdot \begin{pmatrix} a & 1 \\ 0 & a \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} a & 1 \\ 0 & a \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

5. 在 n 维欧氏空间 $E_n(\mathbb{R})$ 中两两成钝角的向量最多有几条? 试证明你的结论.

证. 归纳法, $n=1$ 至多 2 条.

设 $n-1$ 时 至多 n 条,

设 $E_n(\mathbb{R})$ 中有 $n+2$ 条 两两成钝角的向量.

$\alpha_1, \dots, \alpha_{n+2}$

记 $W = \langle \alpha_{n+2} \rangle$. 则 $E_n(\mathbb{R}) = W \oplus W^\perp$

记 $\alpha_i = b_i \alpha_{n+2} + w_i \quad 1 \leq i \leq n+1$
 $b_i \in \mathbb{R}$

由 $(\alpha_i, \alpha_{n+2}) < 0 \Rightarrow b_i < 0 \quad \forall i$

而 $(\alpha_i, \alpha_j) < 0 \Rightarrow b_i b_j |\alpha_{n+2}|^2 + (w_i, w_j) < 0$

$\Rightarrow (w_i, w_j) < -b_i b_j |\alpha_{n+2}|^2 < 0$

$\Rightarrow w_1, \dots, w_{n+1}$ 为 W^\perp ($\dim = n-1$) 的 $n+1$ 个
 两两成钝角的向量. 与归纳矛盾

举例.

\mathbb{R}^3 .

$(1 \ 0 \ 0)$

$(-1 \ 2 \ 0)$

$(-1 \ -2 \ 4)$

$(-1 \ -2 \ -4)$

$\alpha_1 = (1, 0, \dots, 0)$

$\alpha_2 = (-1, 2, 0, \dots, 0)$

$\alpha_k = (-1, -2^1, \dots, -2^{k-2}, 2^{k-1}, 0, \dots, 0)$

\vdots

$\alpha_n = (-1, -2^1, \dots, -2^{n-2}, 2^{n-1})$

$\alpha_{n+1} = (-1, -2^1, \dots, -2^{n-2}, -2^{n-1})$

6. 给定 $0 \neq \alpha \in E_n(\mathbb{R})$. 定义 $E_n(\mathbb{R})$ 中的线性变换 $\tau_\alpha: \beta \mapsto \beta - \frac{2(\beta, \alpha)}{(\alpha, \alpha)} \alpha$, 求证:

(1) τ_α 是正交变换;

(2) τ_α 在适当的标准正交基下的矩阵为 $\text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$.

证. 设 $e_1 = \frac{\alpha}{|\alpha|}$ 并扩充成 $E_n(\mathbb{R})$ 的标准正交基 (e_1, \dots, e_n)

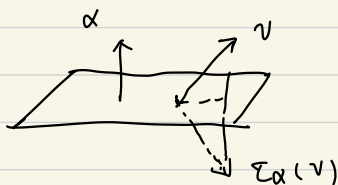
$$\text{则} \quad \tau_\alpha(e_i) = e_i - \frac{2(e_i, \alpha)}{(\alpha, \alpha)} \alpha \quad (i \geq 2)$$

$$= 0$$

$$\tau_\alpha(e_1) = -e_1$$

$\Rightarrow \tau_\alpha$ 在此基下 矩阵为 $\text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$

注 1. $H_\alpha = I - \frac{2}{\alpha^T \alpha} \alpha \alpha^T$ 为所谓的 Householder 矩阵

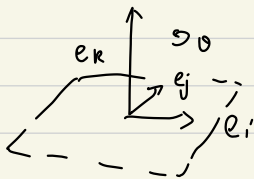


关于法向量 α 作平面反射.

$$2. \quad G_{ij}(\theta) = I - (\cos \theta)(E_{ii} + E_{jj}) - \sin \theta(E_{ij} - E_{ji})$$

$$= \begin{pmatrix} I_{i-1} & \cos \theta & & -\sin \theta \\ & I_{j-i-1} & & \\ \sin \theta & & \cos \theta & \\ & & & I_{n-j} \end{pmatrix}$$

为在 (e_i, e_j) 平面的旋转 θ



2. 设 A 是 n 阶反对称实方阵.

(1) 求证: A^2 的特征值都是实数且 ≤ 0 ;

(2) 设 X_1 是 A^2 的属于特征值 λ_1 的特征向量. 则当 $\lambda_1 = 0$ 时 $AX_1 = 0$; 当 $\lambda_1 \neq 0$ 时 $W = V(X_1, AX_1)$ 是 $\mathcal{B}|_W: X \mapsto AX$ 的不变子空间, $\mathcal{B}|_W$ 在 W 的任何一组标准正交基下的矩阵为 $\begin{pmatrix} 0 & b_1 \\ -b_1 & 0 \end{pmatrix}$, 其中 $\pm b_1 i$ 是 $\mathcal{B}|_W$ 的特征值且 $\lambda_1 = -b_1^2$.

证: (1). $A^2 = -AAT \rightarrow$ 半负定 且 特征值 $\in \mathbb{R} \leq 0$

(2). $\lambda \neq 0$ 时. $W = (X_1, AX_1)$

A 不变: $A(aX_1 + bAX_1) = aAX_1 + bA^2X_1 \in W$

$\mathcal{A}: W \rightarrow W$

$x \mapsto Ax$

$\mathcal{B} = \{ \alpha_1, \alpha_2 \} \subseteq W$ 标准正交基

$$\alpha_i^T A \alpha_i = \overbrace{(\text{数})^T}^{(\text{数})^T} (\alpha_i^T A \alpha_i)^T = \alpha_i^T A^T \alpha_i = -\alpha_i^T A \alpha_i$$

$$\Rightarrow \alpha_i^T A \alpha_i = 0 \quad \text{而} \quad \dim W = 2$$

$$\Rightarrow \exists a, b \in \mathbb{R} \quad \begin{cases} A\alpha_1 = a\alpha_2 \\ A\alpha_2 = b\alpha_1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \lambda \alpha_1 = A^2 \alpha_1 = a A \alpha_2 = ab \alpha_1 & \Rightarrow \lambda = ab \\ -\lambda \alpha_1^T \alpha_1 = -\alpha_1^T A^2 \alpha_1 = \alpha_1^T A^T A \alpha_1 = |a\alpha_2|^2 = a^2 |\alpha_2|^2 & \\ \Rightarrow \lambda = -a^2 = ab \end{cases}$$

$$\Rightarrow \mathcal{A}(\alpha_1, \alpha_2) = (\alpha_1, \alpha_2) \begin{pmatrix} 0 & b \\ -b & 0 \end{pmatrix}$$

注: 1. 思考, 我们在哪使用了“标准正交基”条件?

2. 有同学直接使用了 A 的正交相似标准型.

问题是, W 已经取定, 你的第一步应该是确定合适的基, 及 $\mathcal{A}|_W$ 的矩阵表示 \tilde{A} , 再讨论其标准型

$$\tilde{A} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}, \quad \tilde{A}^T = -\tilde{A}?$$

$$\mathcal{A}(X_1, AX_1) = (X_1, AX_1) \begin{pmatrix} 0 & b^2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

该矩阵不与 $\begin{pmatrix} 0 & b \\ -b & 0 \end{pmatrix}$ 正交相似.
故 $\{X_1, AX_1\}$ 作为基不合适.

3. 该问题本质给出了 $A = -A^T$
正交相似到其标准型的算法.

step 1. 计算 A^2 ($= -AA^T$) 及特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

step 2. 对 $\lambda_i \neq 0$, 基底 $V_{\lambda_i} = \{x \mid A^2 x = \lambda_i x\}$ 为 A 不变空间
取标准正交基 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_{n_i}\}$.

step 3. $A|_{V_{\lambda_i}}$ 的矩阵 \tilde{A} 满足 $\tilde{A}^T = -\tilde{A}$
 $\tilde{A} \xrightarrow[\text{(P_i 正交阵)}]{\text{正交相似}} \text{标准形.}$ 令 $(p_1, \dots, p_{n_i}) = (\alpha_1, \dots, \alpha_{n_i}) P_i$

step 4. 将 step 3 得到的向量扩充为标准正交基

3. 设 Hermite 方阵

$$H = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{1}{3\sqrt{2}} & -\frac{i}{\sqrt{6}} \\ -\frac{i}{3\sqrt{2}} & \frac{1}{6} & \frac{i}{2\sqrt{3}} \\ \frac{i}{\sqrt{6}} & -\frac{i}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

求酉方阵 U 使 $U^{-1} H U$ 为对角矩阵, 并求 H^k (k 为正整数).

证. $\lambda = 0, 1$ 为特征值. (0 为 2 重).

$$0 \text{ 对应 } x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ \sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix}, \quad x_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{2}i \\ 0 \\ \sqrt{2} \end{pmatrix}$$

$$1 \text{ 对应 } x_3 = \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ -1 \\ \sqrt{2}i \end{pmatrix}$$

对 x_1, x_2, x_3 进行 Gram-Schmidt 正交化
可得 P .

注. 不同特征值对应特征向量相互正交

故只需对 x_1, x_2 作 Gram-S. 正交化, 对 x_3 单位化即可.

Gram-Schmidt 正交化 in \mathbb{C}^n

1. 算法,

$$\beta_1 = \alpha_1, \quad r_1 = \frac{\alpha_1}{|\alpha_1|}$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{|\beta_1|^2} \beta_1, \quad r_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|}$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{|\beta_1|^2} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{|\beta_2|^2} \beta_2$$

;

2. 注意事项

① 内积 $(\alpha, \beta) = \alpha \beta^H \leftarrow$ 共轭转置.

(如果有人以 $(\alpha, \beta) = \bar{\alpha} \beta^T$, 则算法要调整)

$$\textcircled{2} \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{|\beta_1|^2} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{|\beta_2|^2} \beta_2$$

$$= \alpha_3 - (\alpha_3, r_1) r_1 - (\alpha_3, r_2) r_2$$

注意内积对象 **不是** $\frac{(\alpha_3, \alpha_2)}{|\alpha_2|^2} \alpha_2$.

第六次习题课的一处错误

正交相似

(并未假设 A 对称)

定理. 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 其特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$.

且 $1 \leq k \leq n$ 时 $\lambda_{2k} = \overline{\lambda_{2k-1}} \in \mathbb{R}$

$2s+1 \leq k \leq n$ 时 $\lambda_k \in \mathbb{R}$

则 A 可正交相似或如下分块

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & * & & * \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_{2s} \\ & & & & \lambda_{2s+1} & * & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

其中 A_k 为 2 阶子阵. (cas)

特征值为 $\lambda_{2k}, \lambda_{2k-1}$

$$A_k \text{ 形式如 } \begin{pmatrix} a & b \\ -b & a \end{pmatrix}$$

比如 $\begin{pmatrix} 0 & -b^2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

无法正交相似到 $\begin{pmatrix} 0 & b \\ -b & 0 \end{pmatrix}$