

# 第十四次习题课

## 一、作业中的问题及例子补充.

1. (1)  $X_A = X_B = (t-4)^2(t-2)$

(2) 计算极小多项式的方法:

1) 定义:  $f(\lambda) = 0$  非零的零化多项式中次数最小  
 $\Downarrow$   
 $Pf$ .

e.g.  $M_0 = t$ ,  $M_1 = t-1$ ,  $M_d = t^k$  (幂零).

2) 判定  $\lambda$ :  $M_{\lambda} = \text{lcm}(M_{\lambda|V_1}, M_{\lambda|V_2})$ .

3) 有的时候用(相似分解 II) 判断  $M_{\lambda}$ .

4)  $V$  是  $\lambda$ -循环的,  $M_{\lambda} = X_{\lambda}$ .

5)  $H - C$ , 及  $H - C$  加强版.

$X_A$  中的不可约因子为  $M_{\lambda}$  因子.

故  $M_A(t) = (t-2)(t-4)$ . ( $\because (A-4E)(A-2E)=0$ )

$M_B(t) = (t-2)(t-4)^2$  ( $\because (B-2E)(B-4E)=0$ ).

13).  $\text{Spec}_F(A) = \{2, 4\}$ . 4 的代数重数为 2.

$\text{rank}(4E - A) = 1 \Rightarrow \dim(V^4) = 2$ . } 两个  $J_1(4)$ , 一个  $J_1(2)$ .

2 的代数重数为 1.  $\Rightarrow \dim(V^2) = 1$ .

$$J_A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

同理: 4 的代数重数为 2. 2 重数为 1. }  $\Rightarrow -4J_2(4), -J_1(2)$ .  
 2 的代数重数为 1.

$$J_B = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

2.

$$A = J_n(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda \end{pmatrix}_{n \times n}$$

解:  $\chi_A = |tE - A| = (t - \lambda)^n$

$$(A - \lambda E)^m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}^m \quad \text{若 } m < n, \quad (A - \lambda E)^m \neq 0.$$

$$\therefore \mu_A = (t - \lambda)^n$$

$$A^k = (\lambda E + J_n(0))^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \lambda^{k-i} (J_n(0))^i$$

$$\Rightarrow k \leq n. \quad \text{则}$$

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & k\lambda^{k-1} & \cdots & 0 \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & k\lambda^{k-1} \\ & & & \lambda^k \end{pmatrix}_{k+1 \times k+1}$$

$$\Rightarrow k > n \quad \text{则}$$

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & k\lambda^{k-1} & \cdots & \binom{k}{n-1} \lambda^{k-n+1} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & k\lambda^{k-1} \\ & & & \lambda^k \end{pmatrix}$$

a. 若  $A$  可对角化 则  $A \sim_S \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda \end{pmatrix} = B$  且  $\mu_B = t - \lambda$ .

$n > 1$  则  $\mu_A \neq \mu_B$  故不可对角化.

b.  $\text{spec}_C(J_n(\lambda)) = \{\lambda\}$ . 本极小多项式有重根.

c.  $\text{rank}(A - \lambda E) = n - 1 \Rightarrow \dim(V^\lambda) = 1$

入的代数重数为  $n$ , 几何重数为 1. 不可对角化.

3. (1)  $\text{rank}(A - 3\varepsilon) = 2$ .  $\dim(V^3) = 5 - 2 = 3$ .

3的代数重数为4, 几何重数为3.  $J_1(3), J_1(3), J_2(3)$ .

$$J_A = \begin{pmatrix} \boxed{3 & 1} \\ 0 & 3 \\ & & 3 \\ & & & -2 \end{pmatrix}$$

(2). a. 3的代数重数为4, 几何重数为4.  $\checkmark$

b. 几何重数为2.  $\times$ .

c. 几何重数为1.  $\checkmark$ .

eg 1. 确定  $M_3(\mathbb{C})$  中所有的 Jordan 标准型.

解: 设  $A \in M_3(\mathbb{C})$ ,  $\chi_A = (t - \lambda_1)(t - \lambda_2)(t - \lambda_3)$ ,  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in \mathbb{C}$ .

Case 1:  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  两两不同. 此时  $A$  可对角化.

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} J_1(\lambda_1) & & \\ & J_1(\lambda_2) & \\ & & J_1(\lambda_3) \end{pmatrix}$$

Case 2.  $\chi_A = (t - \lambda_1)^2(t - \lambda_2)$ ,  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ .

若  $\mu_A = (t - \lambda_1)(t - \lambda_2)$ , 则  $A$  可对角化. (-次因式之积).

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} J_1(\lambda_1) & & \\ & J_1(\lambda_1) & \\ & & J_1(\lambda_2) \end{pmatrix}$$

若  $\mu_A = (t - \lambda_1)^2(t - \lambda_2)$  则  $A$  不可对角化

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 1 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} J_2(\lambda_1) & & \\ & J_1(\lambda_2) & \end{pmatrix}$$

Case 3.  $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 := \lambda$ .

如果  $M_A = t - \lambda$ , 则  $A$  可对角化.

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} J_1(\lambda) & & \\ & J_1(\lambda) & \\ & & J_1(\lambda) \end{pmatrix}$$

若  $M_A = (t - \lambda)^2$

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} J_2(\lambda) & & \\ & J_1(\lambda) & \\ & & J_1(\lambda) \end{pmatrix}$$

若  $M_A = (t - \lambda)^3$ , 则  $J_A$  中入的 Jordan 块最大阶数为 3.

$$J_A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} = J_3(\lambda).$$

eg2. 设 4 阶复矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} J_2(0) & & \\ & J_2(0) & \\ & & J_2(0) \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} J_2(0) & & \\ & J_1(0) & \\ & & J_1(0) \end{pmatrix}.$$

则  $X_A = X_B$  且  $M_A = M_B$ . 但  $\text{rank}(A) \neq \text{rank}(B)$ .  $A \not\sim B$ .  $\square$ .

注: 当  $A, B$  是两个 3 阶复矩阵时.

$$A \sim B \iff X_A = X_B.$$

而 eg2. 说明 4 阶不成立.

补充习题2:  $J_n(\lambda)^k$  的 Jordan.

设  $B = J_n(\lambda)^k$ , 则  $X_B = (t - \lambda^k)^n$ . 因为

$$\text{rank}(B - \lambda^k E) = \text{rank} \begin{pmatrix} 0 & k\lambda^{k-1} & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & k\lambda^{k-1} \\ & & & 0 \end{pmatrix} = n-1. \Rightarrow \dim(V^{\lambda^k}) = 1.$$
$$J_B = J_n(\lambda^k).$$

4. 设  $V$  是域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  维线性空间,  $A$  为  $V$  上的线性算子. 证明: 若  $V$  的某个循环子空间可以分解成两个  $A$ -子空间的直和, 则这两个  $A$ -子空间也是循环子空间.

注: 要证循环子空间  $\Rightarrow$  定义来证

$\Rightarrow$  等价定理  $\dim(V) = \deg(A)$ .

方法一: 设  $U$  为  $V$  上循环子空间 且  $U = U_1 \oplus U_2$ ,  $U_1, U_2$  为  $A$ -子空间  
 $\because U$  为循环子空间  $d = d_1 + d_2$

$\therefore \exists \vec{v} \in V, U = F[A], \vec{v} = \{P(A)(\vec{v}) \mid P \in F[t]\} = \langle \vec{v}, A(\vec{v}), \dots, A^{d-1}(\vec{v}) \rangle$

$\therefore U = U_1 \oplus U_2$

$\therefore \exists \vec{v}_1 \in U_1, \vec{v}_2 \in U_2$  s.t.  $\vec{v} = \vec{v}_1 + \vec{v}_2$

下证  $U_1 = F[A] \cdot \vec{v}_1, U_2 = F[A] \cdot \vec{v}_2$

先证  $U_1 = F[A] \cdot \vec{v}_1$ .

$$\forall \vec{u} \in U_1 \subset U \quad \exists \vec{u} = \sum_{i=0}^d \vec{u}_i \in \sum_{i=0}^d U_i$$

①

$$\text{又} \because U = \{P(A)(\vec{v}) \mid P \in F[t]\}$$

$$\therefore \exists f \in F[t] \text{ s.t. } \vec{u} = f(A)\vec{v} = f(A)\vec{v}_1 + f(A)\vec{v}_2 \quad ②$$

$\therefore U_1$  是  $A$ -不变量

$\therefore \vec{v}_1 \in U_1$

$$\Rightarrow A(\vec{v}_1) \in U_1 \Rightarrow A^2(\vec{v}_1) \in U_1 \Rightarrow \dots \Rightarrow A^k(\vec{v}_1) \in U_1 \Rightarrow f(A)(\vec{v}_1) \in U_1$$

同理  $f(A)(\vec{v}_2) \in U_2$ .

又由直和分解唯一得 (由①, ②).

$$f(A)(\vec{v}_1) = \vec{v}_1, f(A)(\vec{v}_2) = \vec{0}$$

$$\text{故 } \forall \vec{u} \in U_1 \quad \exists f(t) \text{ s.t. } \vec{u} = f(A)(\vec{v}_1)$$

即  $\vec{u}$  是  $\vec{v}_1, A(\vec{v}_1), \dots, A^{d-1}(\vec{v}_1)$  的线性组合 则  $U_1 = \langle \vec{v}_1, \dots, A^{d-1}(\vec{v}_1) \rangle = F[A] \cdot \vec{v}_1$ .

同理  $U_2 = F[A] \cdot \vec{v}_2$

方法二:  $\dim(U) = d$ ,  $\dim(U_1) = d_1$ ,  $\dim(U_2) = d_2$ .  $d = d_1 + d_2$ .

$A$  限制在  $U, U_1, U_2$  上的本征多项式为  $M, M_1, M_2$ .

要证  $U_1, U_2$  为循环子空间

只要证  $\deg(M_1) = d_1, \deg(M_2) = d_2$  且  $M = M_1 \oplus M_2$ .

$\because U$  是循环子空间

$\therefore \dim(U) = \deg(M) = d$ .

$\because U_1, U_2$  为  $d$ -子空间.

$\therefore M = \text{lcm}(M_1, M_2) \Rightarrow \deg(M) \leq \deg(M_1) + \deg(M_2)$ .

$\therefore M \mid X_{d|U_1}$

$\therefore \deg(M_1) \leq \deg(X_{d|U_1}) = \dim(U_1) = d_1$

同理  $\deg(M_2) \leq d_2$

RJ  $d_1 + d_2 \leq \deg(M_1) + \deg(M_2) \leq d_1 + d_2$ .

$\Rightarrow \deg(M_1) = d_1, \deg(M_2) = d_2$ .

5. 对于矩阵  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , 关系式  $A^n = E$  成立, 当且仅当  $A$  可以对角化  
同时它的特征值都是  $n$  次单位根.

证  $\Rightarrow f(t) = t^n - 1$  是  $A$  的零化多项式  $\Rightarrow M_A \mid f(t)$ .

$\because f(t)$  的根两两不同  $\therefore M_A$  的根两两不同

$\Rightarrow A$  可以对角化, 特征值也为  $M_A$  的根, 则均为  $n$  次单位根.

$\Leftarrow$  设  $A \sim_s \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$  其中  $\lambda_i$  均为  $n$  次单位根.

$\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$  s.t.  $A = P^{-1} \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} P \Rightarrow A^n = P \begin{pmatrix} \lambda_1^n & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^n \end{pmatrix} P = E_n$

□

## 6. 对线性空间的维数n作归纳法.

证:  $n=1$ 时,  $V=\langle \alpha \rangle$ ,  $\alpha_i$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ) 在  $V$  的基下的矩阵为 1 级矩阵,  
从而是对角矩阵.

假设对子维数小于  $n$  的线性空间命题为真, 现在看  $n$  维.

$\because A_1$  可对角化.

$\therefore V = V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_s}$ . ( $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  是  $A_1$  的所有不同特征值).

若  $s=1$ , 则  $V=V_{\lambda_1}$ ,

$\Rightarrow A_1$  是  $V$  上数乘算子  $\lambda_1$ .

它在  $V$  的任何一个基下的矩阵都是数乘矩阵.

故不妨若忘  $A_1$ , 转而若忘  $A_2$ .

因此不妨设  $s \geq 2$ ,  $\forall j \in \{1, 2, \dots, s\}$   $\because A_j$  与  $A_1$  可交换.

$\therefore V_{\lambda_j}$  是  $A_1$  的不变子空间.

由上次习题课 eg 6. 方法二得到.

从而  $A_i|_{V_{\lambda_j}}$  是  $V_{\lambda_j}$  上的线性变换,  $i=1, 2, \dots, m$ .

由于  $A_1, A_2, \dots, A_m$  可交换.

故  $A_1|_{V_{\lambda_j}}, A_2|_{V_{\lambda_j}}, \dots, A_m|_{V_{\lambda_j}}$  两两可交换.

设  $A_i|_{V_{\lambda_j}}$  的极小多项式为  $m_{ij}(\lambda)$

$A_i$  的极小多项式  $m_i(\lambda) = \text{lcm}(m_{i1}(\lambda), \dots, m_{is}(\lambda))$ .

$\because A_1$  可对角化.

$\therefore A_i$  的极小多项式  $m_i(\lambda)$  在  $\mathbb{K}[\lambda]$  中可分解为一次因子之积.

$\Rightarrow m_{ij}(\lambda)$  也可对角化.

$\Rightarrow A_i|_{V_{\lambda_j}}$  可对角化  $i=1, 2, \dots, m$ .

$$\because \dim V_{\lambda_j} < \dim V = n.$$

因此对于限制在  $V_{\lambda_j}$  的线性算子.

$$A_1|_{V_{\lambda_j}}, \dots, A_m|_{V_{\lambda_j}}$$

假设存在  $V_{\lambda_j}$  的一个基  $\vec{\alpha}_{j1}, \vec{\alpha}_{j2}, \dots, \vec{\alpha}_{jn_j}$

s.t.  $A_1|_{V_{\lambda_j}}, \dots, A_m|_{V_{\lambda_j}}$  在此基下的矩阵为对角矩阵.  
 $A_{1j}, \dots, A_{mj}$ .

于是  $A_1, A_2, \dots, A_m$  在  $V$  的基

$$\vec{\alpha}_{11}, \vec{\alpha}_{12}, \dots, \vec{\alpha}_{1n_1}, \vec{\alpha}_{21}, \vec{\alpha}_{22}, \dots, \vec{\alpha}_{2n_2}, \dots, \vec{\alpha}_{s1}, \dots, \vec{\alpha}_{sn_s}.$$

下的矩阵.

$$A_1 = \text{diag } \{ A_{11}, A_{22}, \dots, A_{ss} \}$$

$$A_2 = \text{diag } \{ A_{21}, A_{22}, \dots, A_{2s} \}$$

由第二数学归纳法.

对于所有整数  $n$  成立.

$$A_m = \text{diag } \{ A_{m1}, A_{m2}, \dots, A_{ms} \}.$$

证二:  $A_i$  可对角化  $\Leftrightarrow$   $n$  个不同  $\vec{\alpha}_{ik}$

$$A_i \vec{\alpha}_{ik} = \lambda_k \vec{\alpha}_{ik}, \quad \lambda_k \in F.$$

$$A_i A_j \vec{\alpha}_{ik} = A_j A_i \vec{\alpha}_{ik} = \lambda_k A_j \vec{\alpha}_{ik}$$

$$A_j \vec{\alpha}_{ik} \in V^{\lambda_k} \quad \exists \beta_k \quad \text{s.t.} \quad \underline{A_j \vec{\alpha}_{ik} = \beta_k \vec{\alpha}_{ik}}$$

## 二. 课程内容回顾及补充

### 12. 初等因子组.

① 定义

2) 任何  $V$  的  $\Delta$ -不可分子空间直和分解, 初等因子组相同;

$F = \mathbb{C}$  时, 初等因子组唯一确定 Jordan 标准型.

初等因子组可通过计算若干矩阵的秩得到.

$$3) \quad n_\ell = \frac{1}{d} (r_{\ell-1} + r_{\ell+1} - 2r_\ell)$$

$$N(i, \ell) = \frac{1}{d} (R(i, \ell-1) + R(i, \ell+1) - 2R(i, \ell)).$$

### 13. 矩阵相似的判定.