

第十四次作业.

1. 第 P11 1. (1) $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ $|tE - A| = \begin{vmatrix} t-3 & -1 & 1 \\ 0 & t-2 & 0 \\ -1 & -1 & t-1 \end{vmatrix} = (t-3) \cdot (t-2)(t-1) + (-1)^{3+1} (-1)^2 (t-2)$
 $= (t-2)(t^2 - 4t + 3 + 1)$

$\therefore \chi_A = (t-2)^3 \Rightarrow t-2 | \mu_A$ 且 $\mu_A | (t-2)^3$

$A - 2E = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \neq 0$ $(A - 2E)^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

$\therefore \mu_A = (t-2)^2$

(2) $A = \begin{pmatrix} 4 & -2 & 2 \\ -5 & 7 & -5 \\ -6 & 7 & -4 \end{pmatrix}$ $|tE - A| = \begin{vmatrix} t-4 & 2 & -2 \\ 5 & t-7 & 5 \\ 6 & -7 & t+4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} t-4 & 2 & 0 \\ 5 & t-7 & t-2 \\ 6 & -7 & t-3 \end{vmatrix} = (t-4) [(t-7)(t-3) + 7(t-2)]$
 $= -2 [5(t-3) - 6(t-2)]$

$= (t-4)(t^2 - 10t + 21 + 7t - 14) - 2(5t - 15 - 6t + 12) = (t-4)(t^2 - 3t + 7) + 2(t+3)$

$= t^3 - 7t^2 + 19t - 28 + 2t + 6 = t^3 - 7t^2 - 1t - 22 = (t-2)(t^2 - 5t + 11)$

\therefore 特征值不同 $\therefore \mu_A = (t-2)(t^2 - 5t + 11)$

2. (1) $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}^{100}$ (2) $\begin{pmatrix} 7 & -4 \\ 14 & -8 \end{pmatrix}^{66}$

解 (1) 由上次作业 (第 P66. 21(3)) 可知 $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 特征值为 $e^{i\theta}$ 和 $e^{-i\theta}$ 对应特征

向量分别为 $\begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix}$ 和 $\begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}$ $\therefore A = \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{i\theta} & 0 \\ 0 & e^{-i\theta} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix}^{-1}$

$\Rightarrow A^{100} = \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{i(100\theta)} & 0 \\ 0 & e^{-i(100\theta)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \cos(100\theta) & -\sin(100\theta) \\ \sin(100\theta) & \cos(100\theta) \end{pmatrix}$

[另法] $\chi_A = t^2 - 2\cos\theta t + 1$ 设 $t^{100} = 2t \cdot \chi_A(t) + r(t)$ $\deg(r) < \deg(\chi_A)$

设 $r(t) = at + b \Rightarrow \begin{cases} (e^{i\theta})^{100} = ae^{i\theta} + b \\ (e^{-i\theta})^{100} = ae^{-i\theta} + b \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = \frac{\sin(100\theta)}{\sin\theta} \\ b = \cos(100\theta) - \frac{\sin(100\theta)\cos\theta}{\sin\theta} \end{cases}$

$\Rightarrow A^{100} = r(A) = \begin{pmatrix} \cos(100\theta) & -\sin(100\theta) \\ \sin(100\theta) & \cos(100\theta) \end{pmatrix}$

[法三] 归纳法, 用角公式.

D) 令 $B = \begin{pmatrix} 7 & -4 \\ 14 & 8 \end{pmatrix}$ $\chi_B = |tE - B| = \begin{vmatrix} t-7 & 4 \\ -14 & t+8 \end{vmatrix} = (t-7)(t+8) + 56 = t^2 + t$

\therefore 特征值为 0 和 -1. 对应特征向量为 $\begin{pmatrix} 4 \\ 7 \end{pmatrix}$ 和 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

$\therefore B = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 7 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 7 & 2 \end{pmatrix}^{-1}$ 而 $\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}^k = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}^{k+1} = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

$\therefore B^{66} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 7 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 7 & 2 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} -7 & 4 \\ -14 & 8 \end{pmatrix} (= -B)$

[另法] $t^{66} = q(t) \cdot \chi_B(t) + r(t)$ $\deg(r) < \deg(\chi_B)$ 设 $r(t) = at + b$

$\Rightarrow \begin{cases} 0 = b \\ 1 = -a + b \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = -1 \\ b = 0 \end{cases} \Rightarrow B^{66} = -B = \begin{pmatrix} -7 & 4 \\ -14 & 8 \end{pmatrix}$

3. 柯 P82. 7. $A^N = E \iff A$ 可对角化且特征值均为 N 次单位根.

证 (1) $f(t) = t^N - 1$ 是 A 的零化多项式 $\Rightarrow \mu_A \mid f(t) \therefore f(t) \rightarrow$ 根两两不同

$\therefore \mu_A \rightarrow$ 根两两不同 $\Rightarrow A$ 可对角化 又 \therefore 特征值也是 $\mu_A \rightarrow$ 根 \therefore 均为 N 次单位根.

(2) 设 $A \sim \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ 其中 λ_i 均为 N 次单位根. 即 $\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$ s.t.

$A = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} P^{-1} \Rightarrow A^N = P \begin{pmatrix} \lambda_1^N & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^N \end{pmatrix} P^{-1} = P E_n P^{-1} = E_n$

4. A 幂零 $\iff \chi_A$ 仅有零根

证 $\square A$ 幂零 $\iff \exists N \in \mathbb{N}$ s.t. $A^N = 0 \iff f(t) = t^N$ 是 A 的零化多项式

$\iff \mu_A \mid t^N \iff \chi_A$ 仅有零根.

5. V 是 A 循环空间 $\iff \mu_A = \chi_A$.

证 V 是 A 循环空间 $\iff \exists \vec{v} \in V$ s.t. $V = F[A] \cdot \vec{v} = \langle \vec{v}, A\vec{v}, \dots, A^{n-1}\vec{v} \rangle$

$\iff \deg(\mu_A) = n$ 由 $\mu_A \mid \chi_A$ 且 $\deg(\chi_A) = n$ 可知 $\iff \mu_A = \chi_A$. \square

6. $A = J_n(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda \end{pmatrix}_{n \times n}$ 求 μ_A , χ_A 和 A^k . 证明 $n > 1$ 时 A 不可对角化.

解: $\chi_A = |\lambda E - A| = (\lambda - \lambda)^n \Rightarrow \mu_A \mid \chi_A$

$(A - \lambda E)^m = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}^m$ 若 $m < n$ 则 $(A - \lambda E)^m = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 1 & \dots \\ & \dots & \vdots & \dots \\ & & & \ddots \\ & & & & 0 \end{pmatrix} \neq 0$

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

$A^k = (\lambda E + J_n(0))^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \lambda^{k-i} \cdot (J_n(0))^i = \begin{pmatrix} \lambda^k & \binom{k}{1} \lambda^{k-1} & \dots & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \binom{k}{k-1} \lambda \\ & & & \lambda^k \end{pmatrix}$

若 $k \leq n$ 则 $A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & \binom{k}{1} \lambda^{k-1} & \dots & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \binom{k}{k-1} \lambda \\ & & & \lambda^k \end{pmatrix}$ 若 $k > n$ 则 $A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & \dots & \binom{k}{n-1} \lambda^{k-n+1} & \\ & \dots & \vdots & \\ & & \ddots & \binom{k}{1} \lambda^{k-1} \\ & & & \lambda^k \end{pmatrix}$

假设 A 可对角化 则 $A \sim_s \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \dots & \\ & & \lambda \end{pmatrix} = \Lambda$ 而 $\mu_\Lambda = \lambda - \lambda$

① 若 $n > 1$ 则 $\mu_A \neq \mu_\Lambda \Rightarrow A \not\sim_s \Lambda \Rightarrow \leftarrow \therefore A$ 不可对角化. \square

② μ_A 有重根. ③ $\text{rank}(A - \lambda E) = n - 1 \Rightarrow \dim V^\lambda = 1$ (几何重数).

\downarrow
不可对角化 λ 代数重数 = $n \neq 1 \Rightarrow$ 不可对角化

第十五次作业

1. (柯 P81.1) $A = \begin{pmatrix} m-1 & \dots & -1 \\ -1 & m & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & m \end{pmatrix}$ 求 $\det(A)$ 并写成 $\det(A) = \chi_S(m+1)$ 形式

解: $S = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}$ 则 $A = (m+1)E - S$ 则 $\det(A) = \chi_S(m+1)$

由例 4 可知 $\chi_S(t) = t^{n-1}(t-n)$ $\therefore \det(A) = (m+1)^{n-1}(m+1-n)$

[另法: 直接计算] $|A| \xrightarrow{\text{各行加到第 1 行}} \begin{vmatrix} m-(n-1) & m-(n-1) & \dots & m-(n-1) \\ -1 & m & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & m \end{vmatrix}$

$= (m-n+1) \cdot \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ -1 & m & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & m \end{vmatrix} \xrightarrow[\substack{(1)+(i) \\ (i=2, \dots, n)}]{(1)+(i)} \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 0 & m+1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & m+1 \end{vmatrix} \cdot (m-n+1)$

$= (m+1)^{n-1} \cdot (m-n+1) = \chi_S(m+1)$ \square

2. 穷尽所有 4×4 阶幂零矩阵 (精确到相似), 有以下 4 种情况:

$A_1 = J_2(0) + J_1(0) + J_1(0)$, $A_2 = J_2(0) + J_2(0)$, $A_3 = J_3(0) + J_1(0)$, $A_4 = J_4(0)$

(注: 0 不是幂零矩阵)

问 $B_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ $B_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ $B_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ $B_4 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ 分别相似于 $J_1(0)$.

解: 设 $A \in M_4(F)$ 为幂零矩阵, 即 $\exists m \in \mathbb{N}$ st. $A^m = 0 \Rightarrow \chi_A(t) \mid t^m$

即 A 只有 0 特征值 (当且仅当) $\therefore J(A) = \begin{pmatrix} J_{d_1}(0) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{d_s}(0) \end{pmatrix}$

其中 $1 \leq s \leq 4$ 且 $d_1 + d_2 + \dots + d_s = 4$ 且 $d_i \in \mathbb{Z}^+$ ($i=1, 2, \dots, s$).

若 $s=1$ 则 $J(A) = J_4(0) = A_4 \Rightarrow A \sim_s A_4$

$$e J(A) = \begin{pmatrix} 3 & & & \\ & \dots & & \\ & & 3 & \\ & & & -2 \end{pmatrix}$$

若 $s=2$ 则求 $d_1+d_2=4$ 的正整数解, 在不计顺序的情况下有 2 种情况:

Case 1 $d_1=1, d_2=3$ 此时 $J(A) = J_3(0) + J_1(0) \Rightarrow A \sim_s A_3$

Case 2 $d_1=2, d_2=2$ 此时 $J(A) = J_2(0) + J_2(0) \Rightarrow A \sim_s A_2$

若 $s=3$ 则 $d_1+d_2+d_3=4$ 只有一组正整数解 (不计顺序) 即 $d_1=1, d_2=1, d_3=2$

$$\cdot \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \end{pmatrix}$$

此时 $J(A) = J_1(0) + J_1(0) + J_2(0) \Rightarrow A \sim_s A_1$

(an 标准型)

若 $s=4$ 则 $d_1+d_2+d_3+d_4=4$ 只有一组正整数解 即 $d_i=1 (i=1, \dots, 4)$ 此时 $J(A) = O \rightarrow \leftarrow$

综上, 对任意 4×4 阶幂零矩阵, 一定相似于某个 $A_i (i=1, \dots, 4)$

$$2) (t-4)^2$$

$$\text{rank}(A_1) = 1, \text{rank}(A_2) = 2, \text{rank}(A_3) = 2, \text{rank}(A_4) = 3$$

$$\mu_{A_1} = t^4, \mu_{A_2} = t^2, \mu_{A_3} = t^3, \mu_{A_4} = t^4$$

a_0

利用相似不变量 rank 和 μ 判断 B_i 相似于谁:

$$\text{rank } B_1 = 1 \Rightarrow B_1 \sim_s A_1$$

$$\text{rank } B_2 = 2, \mu_{B_2} = t^2 \Rightarrow B_2 \sim_s A_2$$

$$\text{rank } B_3 = 3 \Rightarrow B_3 \sim_s A_4$$

$$\text{rank } B_4 = 2, \mu_{B_4} = t^3 \Rightarrow B_4 \sim_s A_3$$

3. (1) $\chi_A(t) = (t-3)^4(t+2)$ $\text{rank}(A-3E) = 2$ 求 $J(A)$

(2) 若 $\text{rank}(A-3E) = 1, 3, 4$, 能唯一还原 $J(A)$ 吗?

解: (1) $\because \text{rank}(A-3E) = 2 \therefore \dim V^3 = \dim(\ker(A-3E)) = 5-2=3$ (几何重数)

$$A) = \begin{pmatrix} 4 & & \\ & 4 & \\ & & 2 \end{pmatrix}$$

$(\because \deg(\chi_A) = 5$ 为空间维数 $\dim V$) 而 μ 代数重数为 4

$\therefore J(A)$ 中以 3 为特征值的 Jordan 块有 3 块 \therefore 只能是 $J_1(3) + J_1(3) + J_2(3)$

$$\begin{pmatrix} 4 & & \\ & 4 & \\ & & 2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow J(A) = \begin{pmatrix} \boxed{3} & & & \\ & \boxed{3} & & \\ & & \boxed{\begin{matrix} 3 & 1 \\ 0 & 3 \end{matrix}} & \\ & & & \boxed{2} \end{pmatrix}$$

5. (第 P83.10) 设 $A \in M_n(\mathbb{C})$ 且特征值只有 1. 证明对 $\forall k \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}$, $A \sim_s A^k$.

Pf. 首先证明 $A = J_n(1)$ 且 $k > 0$ 情形.

$A^k = (E_n + J_n(0))^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} (J_n(0))^i$ 是对角线为 1 的上三角矩阵

$\therefore \chi_{A^k} = (t-1)^n \quad \therefore \mu_{A^k} \mid \chi_{A^k} \quad \therefore \mu_{A^k} = (t-1)^m \quad (m \leq n)$

假设 $m < n$ 则 $\mu_{A^k} \mid (t-1)^{n-1}$ 即 $(t-1)^{n-1}$ 零化 A^k

$(A^k - E)^{n-1} = \left[\sum_{i=1}^k \binom{k}{i} \cdot (J_n(0))^i \right]^{n-1} \quad \therefore (J_n(0))^n = 0$

$\therefore (A^k - E)^{n-1} = \left[\binom{k}{1} \cdot J_n(0) \right]^{n-1} = k^{n-1} \cdot (J_n(0))^{n-1} \neq 0$

另法: $\text{rank}(A^k - E) = \text{rank} \begin{pmatrix} 0 & k & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & k \\ & & & 0 \end{pmatrix} = n-1$
 $\Rightarrow \dim V_{A^k}^1 = n - (n-1) = 1$
 \Rightarrow 一块 Jordan 块

$\therefore m = n$ 即 $\mu_{A^k} = (t-1)^n = \chi_{A^k}$ 另一方向 $t-1 \in \mathbb{C}[t]$ 不可约

$\therefore \mathbb{C}^n$ 是 A^k 不可分空间 ($\mathcal{A}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n [\vec{v} \mapsto A^k \vec{v}]$)

$\Rightarrow \exists$ 一组基底 s.t. \mathcal{A} 矩阵为一块 Jordan 块. 即 $A^k \sim J_n(1) = A$

下面证明 $A \sim J_n(1)$ 且 $k \leq 0$ 情形.

易证 $A^{-1} = \sum_{k=0}^{n-1} (-1)^k (J_n(0))^k$ $\therefore \chi_{A^{-1}} = \mu_{A^{-1}} = (t-1)^n$ 类似地 $A^{-1} \sim_s A$.

最后证明一般情形.

$\therefore A$ 特征值只有 1 $\therefore A \sim_s J(A) = \begin{pmatrix} J_{d_1}(1) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{d_s}(1) \end{pmatrix} \quad (ks \leq n, d_i \in \mathbb{Z}^+)$

$\therefore A^k \sim_s (J(A))^k = \begin{pmatrix} J_{d_1}^k(1) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{d_s}^k(1) \end{pmatrix}$

由上述证明可知 $J_{d_i}^k(1) \sim_s J_{d_i}(1)$ 即 $\exists P_i \in GL_{d_i}(\mathbb{C})$ s.t.

$J_{d_i}^k(1) = P_i^{-1} J_{d_i}(1) P_i$ 令 $P = \begin{pmatrix} P_1 & & \\ & \ddots & \\ & & P_s \end{pmatrix}$ 则 $P \in GL_n(\mathbb{C})$

且 $(J(A))^k = P^{-1} \begin{pmatrix} J_{d_1}(1) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{d_s}(1) \end{pmatrix} P \Rightarrow (J(A))^k \sim_s J(A)$

于是 $A^k \sim_s (J(A))^k \sim_s J(A) \sim_s A$ 即 $\forall k \in \mathbb{Z} \setminus \{0\} \quad A^k \sim_s A$. \square

6. 设 $A \in M_n(\mathbb{C})$ 证明 $\text{tr}(A^k) = 0$ 对 $k=1, 2, \dots, n$ 成立 $\Leftrightarrow A$ 幂零.

Pf. (左) A 幂零 $\Rightarrow A^k$ 幂零 $\Rightarrow A^k$ 特征值只有 0 $\Rightarrow \text{tr}(J(A^k)) = 0 \Rightarrow \text{tr}(A^k) = 0$ tr 是相似不变量

(右) 设 $0 = \lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_s$ 为 A 两两不同的特征值.

$$\text{tr}((J_d(\lambda))^k) = d \cdot \lambda^k \quad \text{且 tr 是相似不变量}$$

$$\therefore \text{tr}(A^k) = \sum_{i=1}^s d_i \cdot \lambda_i^k \quad \text{其中 } d_i \in \mathbb{Z}^+, \text{ 实际上是 } \lambda_i \text{ 的重数.}$$

$$\therefore \text{tr}(A^k) = 0 \text{ 对 } k=1, 2, \dots, n \text{ 成立} \quad \therefore \begin{cases} \sum_{i=1}^s d_i \lambda_i = 0 \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^s d_i \lambda_i^n = 0 \end{cases} \quad \begin{array}{l} \text{有正整数解.} \\ \text{(将 } d_1, \dots, d_s \text{ 视为未知数).} \end{array}$$

$$\text{而 } \begin{vmatrix} \lambda_1 & \dots & \lambda_s \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^n & \dots & \lambda_s^n \end{vmatrix} = \lambda_1 \dots \lambda_s \cdot \begin{vmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \dots & \lambda_s \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^{s-1} & \dots & \lambda_s^{s-1} \end{vmatrix} = \frac{s}{\prod_{i=1}^s \lambda_i} \cdot \prod_{i < j} (\lambda_j - \lambda_i) \neq 0$$

$$\therefore \text{rank} \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & \lambda_s \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda_1^n & \dots & \lambda_s^n \end{pmatrix} = s \Rightarrow d_1 \dots d_s \text{ 只有零解} \rightarrow \leftarrow$$

$\therefore A$ 没有非零特征值, 即 A 特征值只有 0 $\Rightarrow A$ 幂零 ($\because J_d(0)$ 幂零). \square

循环子空间 \neq 不可分子空间

设 V 是域 F 上 n 维线性空间, $A \in \mathcal{L}(V)$ 则

V 是 A -循环空间 ($\exists \vec{v} \in V$ st $V = \langle \vec{v}, A(\vec{v}), \dots, A^{n-1}(\vec{v}) \rangle$) $\Leftrightarrow \mu_A = \chi_A$.

注. 若 $\chi_A = \mu_A = t^n + \alpha_{n-1}t^{n-1} + \dots + \alpha_0$ 则 A 在 $\vec{v}, A(\vec{v}), \dots, A^{n-1}(\vec{v})$ 下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} 0 & \dots & -\alpha_0 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & -\alpha_{n-1} \end{pmatrix} \quad \text{Thm } \exists \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V \text{ st } V = \bigoplus_{i=1}^k F[A] \cdot \vec{v}_i$$

~~最大一个子空间~~ (最大一个子空间实际上是 $\deg \mu_A$ 维数, 其它子空间是 $\deg f_i$ 维数)

V 是 A -不可分空间 (不能分成 2 个子空间直和) $\Leftrightarrow \mu_A = \chi_A = P^m$ ($P \in F[t]$ 不可约).

注: 若 $F = \mathbb{C}$ 且 V 是 A -不可分 $\Rightarrow \exists$ 一组基 st. A 的矩阵为一个 Jordan 块

$$\text{此时 } \mu_A = \chi_A = (t - \lambda)^n \text{ 且 矩阵为 } J_n(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda \end{pmatrix} \quad \square$$

Thm. V 可分解成若干不可分子空间直和.

Jordan 标准型

Jordan 标准型

Thm 1 设 $A \in M_n(\mathbb{C})$. 则 $\exists!$ 由若干 Jordan 块组成的矩阵 $J(A)$ s.t. $A \sim_{\mathbb{C}} J(A)$

计算方法:

1) 求特征多项式的不可约因式分解 (一般直接给出)

$$\chi_A = (t - \lambda_1)^{l_1} \cdots (t - \lambda_s)^{l_s}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_s \in \mathbb{C}$ 为特征值 (两两不同)

l_1, \dots, l_s 分别为 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 的代数重数. 即 $J(A)$ 中 λ_i 出现次数

且 $l_1 + \dots + l_s = n$

2) 求每个 λ_i 对应几个 Jordan 块及每个 Jordan 大小.

2.1) 计算 λ_i 对应的特征子空间维数 (几何重数)

$N(\lambda_i) = \dim V^{\lambda_i} = n - \text{rank}(A - \lambda_i E)$. 即 $J(A)$ 中 λ_i 对应 Jordan 块个数

2.2) 若 $N(\lambda_i) = 1$ 则 $J(A)$ 中只有一个与 λ_i 相关的 Jordan 块 $J_{l_i}(\lambda_i) = \begin{pmatrix} \lambda_i & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_i \end{pmatrix}$

若 $N(\lambda_i) = l_i$ 则 $J(A)$ 中与 λ_i 相关的 Jordan 块可对角化 即 $\Lambda(\lambda_i) = \begin{pmatrix} \lambda_i & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_i \end{pmatrix}$

2.3) 若 $1 < N(\lambda_i) < l_i$ 则计算如下各阶 Jordan 块个数

$$N(\lambda_i, j) = \text{rank}(A - \lambda_i E)^j + \text{rank}(A - \lambda_i E)^{j-1} - 2 \text{rank}(A - \lambda_i E)^j$$

其中 $j=1, 2, \dots$. $N(\lambda_i, j)$ 表示 $J_j(\lambda_i)$ 在 $J(A)$ 中的块数

直到 $N(\lambda_i) = N(\lambda_i, 1) + \dots + N(\lambda_i, k)$

(此时 $l_i = \sum_{j=1}^k j \cdot N(\lambda_i, j)$)

3) 将上述 Jordan 块排成分块对角阵形式.

注. 设 $\mu_A = (t - \lambda_1)^{m_1} \cdots (t - \lambda_s)^{m_s}$ 则 $m_i \leq l_i$ ($i=1, \dots, s$)

其中 m_i 表示 $J(A)$ 中与 λ_i 相关的最大 Jordan 块阶数

Thm 2 设 $A, B \in M_n(\mathbb{C})$. $A \sim_{\mathbb{C}} B \iff \chi_A = \chi_B$ 且 $\text{rank}(A - \lambda_i E)^k = \text{rank}(B - \lambda_i E)^k$ 对 $\forall k \in \mathbb{Z}^+$ 成立

其中 λ_i 为 $A(B)$ 的任意特征值.

复空间线性算子分解

设 V 是 \mathbb{C} 上 n 维线性空间, $\forall A \in \mathcal{L}(V)$, $\exists! S, N \in \mathcal{L}(V)$ st. $\begin{cases} A = S + N \\ SN = NS \end{cases}$

且 S 可对角化 (半单), N 幂零. 特别地, S, N 均可表示为 A 的多项式.

PF [存在性] 设 A 的极小多项式为 $\mu_A(t) = (t - \lambda_1)^{m_1} \cdots (t - \lambda_k)^{m_k}$, λ_i 两两不同.

则由 S 的特征子空间直和分解: $V = \bigoplus_{i=1}^k V(\lambda_i)$, 其中 $V(\lambda_i) = \ker(A - \lambda_i I)^{m_i}$ (根子空间)

定义 $S: V \rightarrow V$ 满足 $S|_{V(\lambda_i)} = \lambda_i I|_{V(\lambda_i)}$

$N: V \rightarrow V$ 满足 $N|_{V(\lambda_i)} = (A - S)|_{V(\lambda_i)} = A|_{V(\lambda_i)} - S|_{V(\lambda_i)}$

显然 $\forall \vec{v} \in V$ 由直和分解 $\exists \vec{v}_i \in V(\lambda_i)$ st. $\vec{v} = \sum_{i=1}^k \vec{v}_i$

$$\begin{aligned} \text{且 } A(\vec{v}) &= A\left(\sum_{i=1}^k \vec{v}_i\right) = \sum_{i=1}^k A(\vec{v}_i) = \sum_{i=1}^k A|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i) = \sum_{i=1}^k (N + S)|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i) \\ &= \sum_{i=1}^k N|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i) + \sum_{i=1}^k S|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i) = \sum_{i=1}^k N(\vec{v}_i) + \sum_{i=1}^k S(\vec{v}_i) \\ &= N(\vec{v}) + S(\vec{v}) = (N + S)(\vec{v}) \quad \text{于是 } A = N + S. \end{aligned}$$

令 $V_S^{(\lambda_i)} = \ker(S - \lambda_i I)$ 为 S 关于特征值 λ_i 的特征子空间 ($\because \vec{v}_i \in V(\lambda_i)$)

$S(\vec{v}_i) = \lambda_i I(\vec{v}_i) = \lambda_i \vec{v}_i \Rightarrow \lambda_i$ 为 S 特征值, \vec{v}_i 为特征向量?

$\forall \vec{v} \in V(\lambda_i) \quad S(\vec{v}) = S|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}) = \lambda_i I(\vec{v}) = \lambda_i \vec{v} \Rightarrow \vec{v} \in V_S^{(\lambda_i)} \therefore V(\lambda_i) \subseteq V_S^{(\lambda_i)}$

$\forall \vec{v} \in V_S^{(\lambda_i)} \quad S(\vec{v}) = \lambda_i \vec{v}$ 由直和分解, $S(\vec{v}) = S(\vec{v}_1) + \cdots + S(\vec{v}_k)$ 其中 $\vec{v}_j \in V(\lambda_j)$

$\therefore S(\vec{v}) = \sum_{j=1}^k \lambda_j \vec{v}_j = \sum_{j=1}^k \lambda_i \vec{v}_j \Rightarrow \sum_{j=1}^k (\lambda_j - \lambda_i) \vec{v}_j = \vec{0}$ 由直和分解中 \vec{v} 分解

由唯一性可知 $(\lambda_j - \lambda_i) \vec{v}_j = \vec{0} \quad (j=1, 2, \dots, k) \Rightarrow$ 由于 $\lambda_j \neq \lambda_i \quad (j \neq i) \therefore \vec{v}_j = \vec{0}$

$\therefore \vec{v} = \vec{v}_i \in V(\lambda_i) \Rightarrow V_S^{(\lambda_i)} \subseteq V(\lambda_i)$ 于是 $V(\lambda_i) = V_S^{(\lambda_i)} \therefore S$ 可对角化.

$$\text{令 } m = \max(m_1, \dots, m_k) \quad \text{则 } \mathcal{N}^m(\vec{v}) = \mathcal{N}^m(\vec{v}_1 + \dots + \vec{v}_k) = \mathcal{N}^m(\vec{v}_1) + \dots + \mathcal{N}^m(\vec{v}_k)$$

$$\text{其中 } \vec{v}_i \in V(\lambda_i) = \ker((A - \lambda_i E)^{m_i}), \quad \text{而 } \mathcal{N}^m(\vec{v}_i) = (\mathcal{N}|_{V(\lambda_i)})^m(\vec{v}_i)$$

$$= ((A - \mathcal{J})|_{V(\lambda_i)})^m(\vec{v}_i) = ((A - \lambda_i E)|_{V(\lambda_i)})^m(\vec{v}_i) = (A - \lambda_i E)^{m_i}(\vec{v}_i)$$

$$\text{由于 } m \geq m_i \quad \therefore \mathcal{N}^m(\vec{v}_i) = (A - \lambda_i E)^{m-m_i} \left\{ (A - \lambda_i E)^{m_i}(\vec{v}_i) \right\} = \vec{0} \quad \text{对 } \forall i=1, 2, \dots, k \text{ 成立.}$$

$$\therefore \mathcal{N}^m(\vec{v}) = \sum_{i=1}^k \mathcal{N}^m(\vec{v}_i) = \vec{0} \quad \Rightarrow \mathcal{N}^m = 0 \quad \text{即 } \mathcal{N} \text{ 幂零.}$$

$$\text{下证 } \mathcal{J}\mathcal{N} = \mathcal{N}\mathcal{J} : \text{ 对 } \forall \vec{v} \in V \quad \text{由直和分解 } \vec{v} = \sum_{i=1}^k \vec{v}_i \quad \text{其中 } \vec{v}_i \in V(\lambda_i).$$

$$\text{则 } \mathcal{J}\mathcal{N}(\vec{v}) = \mathcal{J}\mathcal{N}(\vec{v}_1 + \dots + \vec{v}_k) = \mathcal{J}\mathcal{N}(\vec{v}_1) + \dots + \mathcal{J}\mathcal{N}(\vec{v}_k)$$

$$= \sum_{i=1}^k (\mathcal{J}\mathcal{N})|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i) = \sum_{i=1}^k \mathcal{J}(\mathcal{N}|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i)) = \sum_{i=1}^k \mathcal{J}((A - \mathcal{J})|_{V(\lambda_i)}(\vec{v}_i))$$

$$= \sum_{i=1}^k \mathcal{J}(A(\vec{v}_i) - \lambda_i \vec{v}_i) \quad \because V(\lambda_i) \text{ 是 } A\text{-不变子空间} \therefore A(\vec{v}_i) - \lambda_i \vec{v}_i \in V(\lambda_i)$$

$$= \sum_{i=1}^k \lambda_i A(\vec{v}_i) - \lambda_i^2 \vec{v}_i = \sum_{i=1}^k (A(\lambda_i \vec{v}_i) - \lambda_i(\lambda_i \vec{v}_i))$$

$$= \sum_{i=1}^k (A - \lambda_i E)(\lambda_i E)(\vec{v}_i) = \sum_{i=1}^k \mathcal{N} \circ \mathcal{J}(\vec{v}_i) = \mathcal{N} \circ \mathcal{J}\left(\sum_{i=1}^k \vec{v}_i\right) = \mathcal{N}\mathcal{J}(\vec{v})$$

[唯一性] 设 $A = \mathcal{J} + \mathcal{N}$ 满足 \mathcal{J} 可对角化, \mathcal{N} 幂零, $\mathcal{J}\mathcal{N} = \mathcal{N}\mathcal{J}$.

下证 \mathcal{J} 可表示为 A 的多项式:

中国剩余定理 (一元多项式版)

设 $P_1, \dots, P_s \in F[t]$ 两两互素, $r_1, \dots, r_s \in F[t]$

$$\begin{cases} r \equiv r_1 \pmod{P_1} \\ \vdots \\ r \equiv r_s \pmod{P_s} \end{cases}$$

有解. 另外, 若要求 $\deg(r) < \deg\left(\prod_{i=1}^s P_i\right)$

则解唯一.

Pf. [归纳法], $s=1$ 利用带余除法 $r_i = q_i \cdot P_i + r$ 有 $r \equiv r_i \pmod{P_i}$ 且 $\deg(r) < \deg(P_i)$

假设 $s-1$ 成立. 即 $\exists \tilde{r} \in F[t]$ st. $\tilde{r} \equiv r_i \pmod{P_i} \quad i=1, 2, \dots, s-1$

则 $\tilde{r} + q P_1 \cdots P_{s-1}$ 为方程组
$$\begin{cases} r \equiv r_1 \pmod{P_1} \\ \vdots \\ r \equiv r_{s-1} \pmod{P_{s-1}} \end{cases} \text{ 的解 } (\forall q \in F[t])$$

若它也是 $r \equiv r_s \pmod{P_s}$ 的解 则 $\exists \hat{q} \in F[t]$ st. $\tilde{r} + q P_1 \cdots P_{s-1} = \hat{q} P_s + r_s$

$\Rightarrow \tilde{r} - r_s = \hat{q} \cdot P_s + (-q) \cdot P_1 \cdots P_{s-1} \quad \because P_1 \cdots P_s$ 两两互素.

$\therefore \gcd(P_1 \cdots P_{s-1}, P_s) = 1$ 由 Bezout 关系 $\exists a, b \in F[t]$ st.

$a P_1 \cdots P_{s-1} + b P_s = 1$ 令
$$\begin{cases} \tilde{q} = (\tilde{r} - r_s) \cdot b \\ q = (r_s - \tilde{r}) \cdot a \end{cases}$$

则 $r = \tilde{r} + q P_1 \cdots P_{s-1} = \tilde{r} + (r_s - \tilde{r}) a P_1 \cdots P_{s-1}$ 为方程组
$$\begin{cases} r \equiv r_1 \pmod{P_1} \\ \vdots \\ r \equiv r_s \pmod{P_s} \end{cases} \text{ 的解.}$$

\therefore 有解. 另外, 由带余除法可找到唯一次数小于 $(P_1 \cdots P_{s-1})$ 的解 \square .

考虑如下同余方程组:
$$\begin{cases} f \equiv \lambda_1 \pmod{(t-\lambda_1)^{m_1}} \\ \vdots \\ f \equiv \lambda_k \pmod{(t-\lambda_k)^{m_k}} \end{cases} \quad (*)$$

由中国剩余定理 (*) 有解 记为 $f(t)$ 则由同余式可知 ~~$(A-\lambda_i \mathcal{E})^{m_i} \mid f(A) - \lambda_i \mathcal{E}$~~

$(t-\lambda_i)^{m_i} \mid f(t) - \lambda_i$ 对 $\forall \vec{v} \in V(\lambda_i) \quad (f(A) - \lambda_i \mathcal{E})(\vec{v}) = \vec{0} \Rightarrow f(A) - \lambda_i \mathcal{E} \mid_{V(\lambda_i)} = \vec{0}$

$\therefore f(A) \mid_{V(\lambda_i)} = \lambda_i \mathcal{E} \mid_{V(\lambda_i)} = \mathcal{Z} \mid_{V(\lambda_i)} \Rightarrow \mathcal{Z} = f(A) \in F[A]$
 $\mathcal{N} = A - \mathcal{Z} = A - f(A) \in F[A]$

$\therefore \mathcal{Z}, \mathcal{N}$ 均可表示为 A -多项式. \square

假设 $A = S' + N'$ 也满足 S' 可对角化, N' 幂零且 $S'N' = N'S'$

则 $S + N = S' + N' \Rightarrow S - S' = N' - N$

$\therefore S$ 和 S' 都是 A 的多项式 $\therefore S \cdot S' = S' \cdot S$

$\therefore S$ 可对角化 $\therefore V = \bigoplus_{i=1}^k V_S^{\lambda_i}$ (S 特征子空间直和)

$\therefore S$ 与 S' 可交换 $\therefore V_S^{\lambda_i}$ 是 S' -不变子空间. 又 $\therefore S'$ 可对角化.

$\therefore M_S$ 无平方 $\Rightarrow M_{S'|_{V_S^{\lambda_i}}}$ 无平方 $\Rightarrow S'$ 在 $V_S^{\lambda_i}$ 上的限制可对角化.

即 $\exists \vec{v}_{i1} \dots \vec{v}_{id_i}$ 构成 $V_S^{\lambda_i}$ 的一组基 s.t. S' 在该基下矩阵为对角阵.

于是在 $\{\vec{v}_{i1} \dots \vec{v}_{id_i} \dots \vec{v}_{k1} \dots \vec{v}_{kd_k}\}$ 下 S 矩阵为 $\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_k & \\ & & & \ddots \end{pmatrix}$

且 S' 的矩阵也为对角阵 $\Rightarrow S - S'$ 的矩阵为对角阵.

另外, $\therefore N'$ 和 N 都幂零 $\therefore N' - N$ 幂零 (设 $(N')^\alpha = 0, N^\alpha = 0$)

则 $(N' - N)^{\alpha'+\alpha} = \sum_{i=0}^{\alpha'+\alpha} \binom{\alpha'+\alpha}{i} (N')^i \cdot (-N)^{\alpha'+\alpha-i} \Rightarrow$ 要么 $i \geq \alpha'$ 要么 $\alpha'+\alpha-i \geq \alpha$

因此 可对角化的 $(S - S') =$ 幂零 $\sim N' - N$ 则 \exists 可逆 $P \in GL_n(\mathbb{C})$ s.t.

$[P^{-1}(S - S')P] = \begin{pmatrix} \beta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \beta_n \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \beta_1 = \dots = \beta_n = 0 \Rightarrow S - S' = 0$

$\therefore S = S' \quad N = N'$ 可得唯一性.

综上, 对 V 复空间上的算子 $A \in \mathcal{L}(V)$ 可找到唯一一对算子 $S, N \in \mathcal{L}(V)$ 满足.

$A = S + N, S$ 可对角化, N 幂零且 $SN = NS$.

特别地, S, N 均为 A 的多项式.