

形式最简单的. A 和 J_A 又都具有相似类的共性(相似不变性), 如 $|A| = |J_A|$; $\text{rank}(A) = \text{rank}(J_A)$; $|M - A| = |M - J_A|$ 等等. 因此, 在讨论相关于 A 的一些问题时, 常常利用 J_A 的简单形式, 先就 J_A 进行讨论, 得到 A 的相应结论, 这就是 Jordan 化方法. 这一节用 Jordan 化方法先讨论 A 的矩阵多项式的计算问题. 由此证明 Cayley 定理, 再给出矩阵 A 的最小多项式及其性质.

一、矩阵多项式

定义 2.4 设 $A \in F^{n \times n}$, $a_i \in F$, $g(\lambda) = a_m \lambda^m + a_{m-1} \lambda^{m-1} + \cdots + a_1 \lambda + a_0$ 是一个多项式, 则称矩阵 $g(A) = a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \cdots + a_1 A + a_0 I$ 为 A 的矩阵多项式.

应注意, $A \in F^{n \times n}$, $a_i \in F$, $i = 0, 1, 2, \cdots, m$ 时, $g(A) \in F^{n \times n}$, 即 $g(A)$ 也是一个方阵, 容易看到 A 和 $g(A)$ 有如下关系.

定理 2.6 设 $A \in F^{n \times n}$, $g(A)$ 是 A 的矩阵多项式, 则有如下结果:

- (1) 若 λ_0 是 A 的特征值, 则 $g(\lambda_0)$ 是 $g(A)$ 的特征值.
- (2) 如果 A 相似于 B : $P^{-1}AP = B$, 则 $g(A)$ 相似于 $g(B)$: $P^{-1}g(A)P = g(B)$.
- (3) 如果 A 为准对角矩阵, 则 $g(A)$ 也是准对角矩阵. 而且

$$\text{若 } A = \begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_k \end{pmatrix}, A_i \text{ 为方子块,}$$

$$\text{则 } g(A) = \begin{pmatrix} g(A_1) & & \\ & g(A_2) & \\ & & \ddots \\ & & & g(A_k) \end{pmatrix}.$$

证明 只证(2), 其余留做练习.

已知 $P^{-1}AP = B$, 则

$$\begin{aligned} P^{-1}g(A)P &= P^{-1}(a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \cdots + a_1 A + a_0 I)P \\ &= a_m (P^{-1}AP)^m + a_{m-1} (P^{-1}AP)^{m-1} + \cdots + a_1 P^{-1}AP + a_0 I \\ &= g(P^{-1}AP) \\ &= g(B). \end{aligned}$$

(2)得证. □

下面, 我们讨论 $g(A)$ 的计算问题, 即已知方阵 A 和多项式 $g(\lambda)$, 如何计算方阵 $g(A)$ 的问题. 设

$$g(\lambda) = a_m \lambda^m + a_{m-1} \lambda^{m-1} + \cdots + a_1 \lambda + a_0.$$

为计算 $g(A)$, 用 Jordan 化方法. 设

$$A = PJ_AP^{-1}; \quad J_A = \begin{bmatrix} J_1(\lambda_1) & & \\ & J_2(\lambda_2) & \\ & \ddots & \\ & & J_s(\lambda_s) \end{bmatrix},$$

其中 $J_1(\lambda_1), J_2(\lambda_2), \dots, J_s(\lambda_s)$ 为 J_A 的全部 Jordan 块.

由定理 2.7 知

$$g(A) = Pg(J_A)P^{-1} = P \begin{bmatrix} g(J_1(\lambda_1)) & & \\ & g(J_2(\lambda_2)) & \\ & \ddots & \\ & & g(J_s(\lambda_s)) \end{bmatrix} P^{-1},$$

因此计算 $g(A)$ 的问题转化为对 Jordan 块 $J_i(\lambda_i)$ 计算 $g(J_i(\lambda_i))$ 的问题.

取一个 r 阶 Jordan 块为代表作分析.

$$\text{设} \quad J(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda \end{bmatrix}_{r \times r} = M + U_r,$$

首先有

$$J(\lambda)^k = (M + U_r)^k = \lambda^k I + C_k^1 \lambda^{k-1} U + C_k^2 \lambda^{k-2} U^2 + \dots + U^k, \quad (2.10)$$

$$\text{利用} \quad U_r^k = \begin{cases} \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & 0 \cdots 0 \\ & \ddots & & \ddots & \ddots & \\ & & 0 & \ddots & \ddots & 1 \\ & & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & & \ddots & 0 \\ & & & & & 0 \end{bmatrix}, & k < r, \\ 0, & k \geq r, \end{cases} \quad (2.11)$$

其中

$$C_k^j = \frac{k!}{j!(k-j)!}.$$

(2.10) 式表示成矩阵形式是

$$J(\lambda)^k = \begin{cases} \begin{bmatrix} \lambda^k & C_k^1 \lambda^{k-1} & \cdots & 1 & 0 \\ & \lambda^k & C_k^1 \lambda^{k-1} & \ddots & 0 \\ & & \ddots & \ddots & 1 \\ & & & \ddots & \\ & & & & C_k^1 \lambda^{k-1} \\ & & & & \lambda^k \end{bmatrix}, & k < r, \\ \begin{bmatrix} \lambda^k & C_k^1 \lambda^{k-1} & \cdots & C_k^{r-1} \lambda^{k-r+1} \\ & \lambda^k & C_k^1 \lambda^{k-1} & \vdots \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & C_k^1 \lambda^{k-1} \\ & & & \lambda^k \end{bmatrix}, & k \geq r. \end{cases}$$

代入 $g(J(\lambda))$, 并合并 U 的相同幂次项得
在 $m \geq r$ 时,

$$\begin{aligned} g(J(\lambda)) &= \sum_{i=0}^{r-1} \left(\sum_{k=i}^m a_k C_k^i \lambda^{k-i} \right) U^i. \\ \text{又 } \sum_{k=i}^m a_k C_k^i \lambda^{k-i} &= \sum_{k=i}^m \frac{a_k k!}{(k-i)! i!} \lambda^{k-i} = \frac{1}{i!} \sum_{k=i}^m a_k \frac{d^i}{d\lambda^i} (\lambda^k) \\ &= \frac{1}{i!} g^{(i)}(\lambda), \\ g(J(\lambda)) &= \sum_{i=0}^{r-1} \frac{g^{(i)}(\lambda)}{i!} U^i = \begin{bmatrix} g(\lambda) & g'(\lambda) & \cdots & \frac{g^{(r-1)}(\lambda)}{(r-1)!} \\ & g(\lambda) & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & g'(\lambda) \\ & & & g(\lambda) \end{bmatrix}; \quad (2.12) \end{aligned}$$

当 $m < r$ 时,

$$g(J(\lambda)) = \begin{bmatrix} g(\lambda) & g'(\lambda) & \cdots & \frac{g^m(\lambda)}{m!} & 0 & \cdots & 0 \\ & g(\lambda) & & \ddots & \ddots & & 0 \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & & \frac{g^{(m)}(\lambda)}{m!} \\ & & & \ddots & \ddots & & \vdots \\ & & & & g'(\lambda) & & \\ & & & & g(\lambda) & & \end{bmatrix}.$$

二、方阵的化零多项式

对 n 阶方阵 A , 若存在多项式 $g(\lambda)$, 使矩阵 $g(A) = 0$, 则称 $g(\lambda)$ 为矩阵 A 的化零多项式.

我们感兴趣的是方阵 A 的化零多项式是否存在? Cayley-Hamilton 定理回答这个问题.

定理 2.7 (Cayley-Hamilton) 设 $A \in F^{n \times n}$, 则方阵 A 的特征多项式就是 A 的化零多项式, 即若

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0,$$

则有 $f(A) = 0$.

证明 用 Jordan 化方法证.

设 $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1}(\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{r_s}$, 其中 $\sum_{i=1}^s r_i = n$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 互不相同.

$$\text{设 } A = P \begin{bmatrix} J_1(\lambda_1) & & & \\ & J_2(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_m(\lambda_m) \end{bmatrix} P^{-1},$$

$J_i(\lambda_i)$ 是对角线元素为 λ_i 的 t_i 阶 Jordan 块, $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 不必互异, $i = 1, 2, \dots, m$,

$$\text{则 } f(A) = P \begin{bmatrix} f(J_1(\lambda_1)) & & & \\ & f(J_2(\lambda_2)) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f(J_m(\lambda_m)) \end{bmatrix} P^{-1},$$

$$f(J_i(\lambda_i)) = \begin{bmatrix} f(\lambda_i) & f'(\lambda_i) & \frac{1}{2!} f''(\lambda_i) & \cdots & \frac{1}{t_i-1!} f^{(t_i-1)}(\lambda_i) \\ & f(\lambda_i) & & & \vdots \\ & & \ddots & & \vdots \\ & & & \ddots & \\ & & & & f'(\lambda_i) \\ & & & & f(\lambda_i) \end{bmatrix}_{t_i \times t_i}.$$

我们只看 $f(J_i(\lambda_i))$ 的第 1 行元素, 由于 $f(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_i)^{r_i} g(\lambda)$ 中含因子 $(\lambda - \lambda_i)^{r_i}$, $t_i \leq r_i$, 所以 $t_i - 1 < r_i$, 从而 $f(\lambda), f'(\lambda), \dots, f^{(t_i-1)}(\lambda)$ 中均含有因子 $(\lambda - \lambda_i)$,

因此 $f(\lambda_i) = f'(\lambda_i) = \cdots = f^{(t_i-1)}(\lambda_i) = 0$,

即 $f(J_i(\lambda_i))$ 第一行元素全为 0, 由 $f(J_i(\lambda_i))$ 的结构有

$$f(J_i(\lambda_i)) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

所以

$$f(A) = 0.$$

□

$f(\lambda)$ 为 n 次多项式, $f(A) = 0$ 使得 A^n 可以表示成 $A^k (k < n)$ 的幂次项的组合:

$$A^n = -(a_{n-1}A^{n-1} + a_{n-2}A^{n-2} + \cdots + a_1A + a_0I). \quad (2.13)$$

例9 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$, 求 A^6 .

解 方法1:

由例4

$$A = P \begin{bmatrix} 2 & 1 & & \\ & 2 & & \\ & & 2 & 1 \\ & & & 2 \end{bmatrix} P^{-1}, \quad \text{其中 } P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

所以

$$A^6 = P \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ & 2 \end{bmatrix}^6 & & \\ & \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ & 2 \end{bmatrix}^6 & \\ & & \end{bmatrix} P^{-1}.$$

令 $g(\lambda) = \lambda^6$, 则

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}^6 = g \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} g(2) & g'(2) \\ 0 & g(2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2^6 & 6 \times 2^5 \\ & 2^6 \end{bmatrix},$$

所以 $A^6 = P \begin{bmatrix} 2^6 & 6 \times 2^5 & 0 & 0 \\ 0 & 2^6 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2^6 & 6 \times 2^5 \\ 0 & 0 & 0 & 2^6 \end{bmatrix} P^{-1} = \begin{bmatrix} 64 & 192 & 0 & -192 \\ 0 & 64 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 64 & 192 \\ 0 & 0 & 0 & 64 \end{bmatrix}.$

方法2:

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - 2)^4,$$

$$g(\lambda) = \lambda^6 = (\lambda^2 - 8\lambda + 40)f(\lambda) + 160\lambda^3 - 720\lambda^2 - 1152\lambda - 640,$$

$$g(A) = 160A^3 - 720A^2 - 1152A - 640I = \begin{bmatrix} 64 & 192 & 0 & -192 \\ 0 & 64 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 64 & 192 \\ 0 & 0 & 0 & 64 \end{bmatrix}.$$

三、最小多项式

对 $A \in F^{n \times n}$, Cayley 定理指出它有化零多项式 $f(\lambda) = |\lambda I - A|$, 事实上, A 有很多化零多项式. 任取多项式 $h(\lambda)$, $g(\lambda) = h(\lambda)f(\lambda)$ 都是 A 的化零多项式. 若 A 是 $V_n(F)$ 上线性

变换 T 的矩阵, 对 A 的化零多项式 $f(\lambda)$, 相应地用多项式得到的线性变换 $f(T)$ 就是零变换: $f(T) = 0$. 所以线性变换 T 的化零多项式也是存在的, 而且

$$\text{线性变换 } f(T) = 0 \Leftrightarrow \text{矩阵 } f(A) = 0 \quad (2.14)$$

线性变换 T 的 (或者说矩阵 A 的) 最小多项式 $m_T(\lambda)$ 是 T 的所有化零多项式中次数最低, 首项系数是 1 的多项式. 这里我们讨论最小多项式的性质与结构, 并从最小多项式结构讨论线性变换 T 有对角矩阵 (T 可对角化) 的充分必要条件.

定义 2.5 设 T 是线性空间 $V_n(T)$ 上的线性变换, $m_T(\lambda)$ 是一个关于文字 λ 的多项式, 如果 $m_T(\lambda)$ 满足

- (1) $m_T(\lambda)$ 最高次项系数为 1;
- (2) $m_T(\lambda)$ 是 T 的一个化零多项式, 即 $m_T(T) = 0$;
- (3) $m_T(\lambda)$ 是 T 的化零多项式中次数最低的多项式,

则称 $m_T(\lambda)$ 是 T 的**最小多项式**.

定义 2.5 中条件 (3) 可以推出 T 的最小多项式 $m_T(\lambda)$ 整除 T 的一切化零多项式, 即:

如果多项式 $\varphi(\lambda)$, 使 $\varphi(T) = 0$, 则 $m_T(\lambda) \mid \varphi(\lambda)$. 否则, $m_T(\lambda) \nmid \varphi(\lambda)$, 则有次数低于 $m_T(\lambda)$ 的多项式 $h(\lambda)$, 使

$$\varphi(\lambda) = m_T(\lambda)g(\lambda) + h(\lambda), \quad \varphi(T) = 0 \Rightarrow h(T) = 0,$$

与 $m_T(\lambda)$ 次数最低矛盾.

又由 (2.14) 式, 若 $m_T(\lambda)$ 是 T 的最小多项式, 则 $m_T(\lambda)$ 也是 T 的矩阵 A 的最小多项式, 又

$$m_T(P^{-1}AP) = P^{-1}m_T(A)P,$$

所以, T 与它的矩阵 A 有相同的化零多项式和最小多项式. 相似矩阵也有相同的化零多项式与最小多项式. 因而研究 A 和研究 T 的最小多项式有相同的结论.

定理 2.8 T 的特征多项式 $f(\lambda)$ 与最小多项式 $m_T(\lambda)$ 有相同的根 (重数不计), 即若

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1)^{r_1}(\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{r_s},$$

$$\text{则} \quad m_T(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{t_1}(\lambda - \lambda_2)^{t_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{t_s}, \quad (2.15)$$

$$1 \leq t_i \leq r_i, \quad i = 1, 2, \cdots, s.$$

证明 由 $m_T(\lambda) \mid f(\lambda)$, $t_i \leq r_i$ 是显然的, 所以, 证明只证 $t_i \geq 1$ 即可.

反设 $t_i = 0$, 即 λ_i 不是最小多项式 $m_T(\lambda)$ 的根, 取 T 的 Jordan 矩阵

$$J = \begin{pmatrix} J_1(\lambda_1) & & & \\ & J_2(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_m(\lambda_m) \end{pmatrix},$$

其中, $J_i(\lambda_i)$ 为 Jordan 块, $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_m \in \{\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_s\}$, 而 $m_A(A) = 0 \Leftrightarrow m_A(J_i(\lambda_i)) = 0$, 则由于 $m_T(\lambda_i) \neq 0$, 而使

$$m_T(J_i(\lambda_i)) = \begin{bmatrix} m_T(\lambda_i) & & & \\ & m_T(\lambda_i) & & \\ & & \ddots & \\ & & & m_T(\lambda_i) \end{bmatrix} \neq 0.$$

所以, $m_T(J) \neq 0$, 从而 $m_T(T) \neq 0$. 与 $m_T(\lambda)$ 是 T 的最小多项式矛盾, 所以 $r_i \geq 1$. \square

从证明中可以看到, 最小多项式 $m_T(\lambda)$ 必须满足

$$m_T(J) = \begin{bmatrix} m_T(J_1(\lambda_1)) & & & \\ & m_T(J_2(\lambda_2)) & & \\ & & \ddots & \\ & & & m_T(J_m(\lambda_m)) \end{bmatrix} = 0.$$

这启发我们更进一步来根据 Jordan 矩阵 J 的关于 λ 的 Jordan 块的阶数来确定式 (2.15) 给出的 $m_T(\lambda)$ 结构中的 t_i .

定理 2.9 设变换 T 的特征多项式为

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{r_s},$$

又 T 的 Jordan 标准形中关于特征值 λ 的 Jordan 块的最高阶数为 $\overline{n_i}$, 则 T 的最小多项式

$$m_T(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{\overline{n_1}} (\lambda - \lambda_2)^{\overline{n_2}} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{\overline{n_s}}. \quad (2.16)$$

证明 取 $g(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{\overline{n_1}} (\lambda - \lambda_2)^{\overline{n_2}} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{\overline{n_s}}$, 设 T 的 Jordan 标准形为

$$J = \begin{bmatrix} J_1(\lambda_1) & & & \\ & J_2(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_s(\lambda_s) \end{bmatrix},$$

其中

$$J_i(\lambda_i) = \begin{bmatrix} J_{i1}(\lambda_i) & & & \\ & J_{i2}(\lambda_i) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_{it_i}(\lambda_i) \end{bmatrix},$$

$J_{ij}(\lambda_i)$ 关于 λ 的 Jordan 块为 n_{ij} 阶.

$$\overline{n_i} = \max \{n_{i1}, n_{i2}, \cdots, n_{it_i}\}, \quad i = 1, 2, \cdots, s.$$

不妨设 $J_{i1}(\lambda_i)$ 是 $\overline{n_i}$ 阶的 Jordan 块,

$$\text{则} \quad g(J) = \begin{bmatrix} g(J_1(\lambda_1)) & & & \\ & g(J_2(\lambda_2)) & & \\ & & \ddots & \\ & & & g(J_s(\lambda_s)) \end{bmatrix},$$

$$g(J_i(\lambda)) = \begin{bmatrix} g(J_{i1}(\lambda)) & & & \\ & g(J_{i2}(\lambda)) & & \\ & & \ddots & \\ & & & g(J_{i t_i}(\lambda)) \end{bmatrix},$$

$$g(J_{i1}(\lambda)) = \begin{bmatrix} g(\lambda) & g'(\lambda) & \cdots & \frac{1}{(n_i - 1)!} g^{(n_i - 1)}(\lambda) \\ & g(\lambda) & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & g'(\lambda) \\ & & & g(\lambda) \end{bmatrix}.$$

由于 $g(\lambda)$ 含因子 $(\lambda - \lambda_i)^{n_i}$,

所以 $g(\lambda_i) = g'(\lambda_i) = \cdots = g^{(n_i - 1)}(\lambda_i) = 0$.

由此 $g(J_{i1}(\lambda)) = 0$, 因而也有 $g(J_{ij}(\lambda)) = 0, j = 2, 3, \cdots, t_i, i = 1, 2, \cdots, s$. 这说明: $g(J) = 0$, 即 $g(\lambda)$ 是 T 的化零多项式. 设又有多项式

$$h(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{k_1} (\lambda - \lambda_2)^{k_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{k_s},$$

其中 $1 \leq k_i \leq n_i$, 若 $h(\lambda)$ 的次数低于 $g(\lambda)$, 则一定 $\exists i$, 使 $k_i < n_i$, 对这样的 $h(\lambda)$ 可以看到, 由于

$$h^{(n_i - 1)}(\lambda_i) \neq 0 \quad (n_i - 1 \geq k_i),$$

从而 $h(\lambda)$ 不是 T 的化零多项式, 因此 $g(\lambda)$ 是含因子 $(\lambda - \lambda_i), i = 1, 2, \cdots, s$ 的多项式中次数最低的 T 的化零多项式. 由定义知, $g(\lambda)$ 为最小多项式, 即

$$m_T(\lambda) = g(\lambda). \quad \square$$

作为定理 2.9 的推论, 若 $m_T(\lambda)$ 为一次因子之积, 即 $n_i = 1, i = 1, 2, \cdots, s$, 则 $J_i(\lambda)$ 必为对角阵, 反之亦然. 因此有

定理 2.10 线性变换 T 可以对角化的充分必要条件是 T 的最小多项式 $m_T(\lambda)$ 是一次因子的乘积, 即

$$m_T(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_s).$$

定理 2.10 在矩阵上相应的叙述为, 方阵 A 可对角化的充要条件是 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 为一次因子之积. 这样我们就得到了线性变换 T (矩阵 A) 可对角化的又一个充分必要条件.

例 10 设 \mathbb{R}^3 上线性变换 T 在基 $\{e_1, e_2, e_3\}$ 下矩阵为 $A, A = \begin{bmatrix} -3 & 3 & -2 \\ -7 & 6 & -3 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 T

的最小多项式 $m_T(\lambda)$.

解

$$|\lambda I - A| = (\lambda - 1)(\lambda - 2)^2,$$

由定理 2.8

$$m_T(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 2),$$

或者

$$m_T(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 2)^2.$$

$$\begin{aligned} \text{由于} \quad (A - I)(A - 2I) &= \begin{pmatrix} -4 & 3 & -2 \\ -7 & 5 & -3 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -5 & 3 & -2 \\ -7 & 4 & -3 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -3 & 2 & -1 \\ -3 & 2 & -1 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \neq 0, \end{aligned}$$

可断定

$$m_T(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 2)^2.$$

例 11 设 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 4 \\ 1 & 0 & 0 & -4 \\ 0 & 1 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$, 求矩阵 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$.

解 $| \lambda I - A | = (\lambda - 1)(\lambda + 1)(\lambda - 2)^2.$

由于 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -1$ 为 $f(\lambda)$ 的单根, 因此相应 A 的 Jordan 标准形中关于 λ_1, λ_2 的 Jordan 块有 $n_1 = n_2 = 1$.

对 $\lambda_3 = \lambda_4 = 2, \text{rank}(A - 2I) = 3$, 所以 $\lambda = 2$ 对应 $n - \text{rank}(A - 2I) = 4 - 3 = 1$ 个 Jordan 块, 只能为 $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$, 所以 $n_3 = 2$, 即有

$$J_A = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & -1 & & \\ & & 2 & 1 \\ & & & 2 \end{pmatrix}.$$

由定理 2.9, 得 $m_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda + 1)(\lambda - 2)^2.$

本例中矩阵 A 是不可对角化的.

例 12 设 $g(x)$ 是一个多项式, λ 是方阵 A 的特征值. 证明如果 $g(A) = 0$, 则有 $g(\lambda) = 0$, 即 A 的特征值是 A 的任何一个化零多项式的根.

证明 如果 $g(A) = 0$, 则由最小多项式的定义, 有 $m_A(x) \mid g(x)$, 从而存在多项式 $h(x)$, 使

$$g(x) = m_A(x) \cdot h(x).$$

当 λ 是 A 的特征值时, 由定理 2.9, 有 $m_A(\lambda) = 0$, 从而

$$g(\lambda) = m_A(\lambda) \cdot h(\lambda) = 0.$$

习 题 二

1. 设 $A, B \in C^{n \times n}$ 是可逆矩阵, 但 $AB - BA$ 不可逆. 证明 1 是 $A^{-1}B^{-1}AB$ 的特征值.