

第二章 方阵的相似化简

§ 2.1 特征多项式和最小多项式

§ 2.2 Jordan标准形

§ 2.3 酉相似与正交相似化简

§ 2.1 特征多项式

§ 2.1 特征多项式

对于复数域上 n 阶方阵 $A = [a_{ij}]$, 它的特征多项式

$$\det(\lambda I_n - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

是 λ 的 n 次多项式.

§ 2.1 特征多项式

§ 2.1 特征多项式

$$\det(\lambda I_n - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$f(\lambda) \triangleq \det(\lambda I_n - A) = \lambda^n + b_1 \lambda^{n-1} + \cdots + b_{n-1} \lambda + b_n.$$

这个多项式在复数域有 n 个根 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ (重根按重数计算).

故 $f(\lambda)$ 又可表示为

$$f(\lambda) \triangleq \det(\lambda I_n - A) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n).$$

注:

$$(1) \quad \text{tr } A = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = -b_1;$$

$$(2) \quad \det A = \lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdots \lambda_n = (-1)^n b_n.$$

说明, 方阵 A 的迹 **tr** A (即 A 的对角线元素之和) 等于 A 的所有特征值(可以相重)的和. A 的行列式的值 **|A|** 等于所有特征值的乘积.

§ 2.1 特征多项式

§ 2.1 特征多项式

定义方阵 A 的多项式为

$$p(A) = a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \cdots + a_0 I,$$

把它看作多项式

$$p(t) = a_m t^m + a_{m-1} t^{m-1} + \cdots + a_0$$

中代换 t 为 A 的结果, 记为 $p(A)$, 它是与 A 同阶的方阵.

§ 2.1 特征多项式

例如: $g(t) = t^2 - 3t + 4$, $h(t) = t^2 - 3t + 2$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

则有

$$g(A) = A^2 - 3A + 4I = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix},$$

$$h(A) = A^2 - 3A + 2I = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}. \blacksquare$$

§ 2.1 特征多项式

例如： 设 $p(t), q(t)$ 是两个多项式, 它们的乘积

$$h(t) = p(t)q(t)$$

仍是一个多项式.

由于 $p(t)q(t) = q(t)p(t)$, 所以有

$$h(A) = p(A)q(A) = q(A)p(A),$$

即 $p(A)$ 与 $q(A)$ 可以互换.

§ 2.1 特征多项式

定理 设 n 阶方阵 A 的 n 特征值是 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 相应的特征向量分别为 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \dots, \mathbf{X}_n$, 而 $g(t)$ 是一多项式, 那么 $g(A)$ 的 n 个特征值是 $g(\lambda_1), g(\lambda_2), \dots, g(\lambda_n)$, 且 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \dots, \mathbf{X}_n$ 分别是相应的特征向量.

证 不妨设 $g(t) = a_m t^m + a_{m-1} t^{m-1} + \dots + a_0$,

由于

$$A\mathbf{X}_i = \lambda_i \mathbf{X}_i, A^2 \mathbf{X}_i = A(A\mathbf{X}_i) = \lambda_i(A\mathbf{X}_i) = \lambda_i^2 \mathbf{X}_i, \dots, A^m \mathbf{X}_i = \lambda_i^m \mathbf{X}_i$$

故

$$\begin{aligned} g(A)\mathbf{X}_i &= (a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \dots + a_0 I)\mathbf{X}_i \\ &= (a_m \lambda_i^m + a_{m-1} \lambda_i^{m-1} + \dots + a_0)\mathbf{X}_i = g(\lambda_i)\mathbf{X}_i, 1 \leq i \leq n, \end{aligned}$$

所以 $g(\lambda_i)$ 是 $g(A)$ 的特征值, \mathbf{X}_i 是相应的特征向量. ■

§ 2.1 特征多项式

方阵 $A \neq 0$ 称为**幂零矩阵**, 如果存在正整数 k , 使 $A^k = 0$.

容易验证 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ & 0 & 1 \\ & & 0 \end{bmatrix}$ 是幂零矩阵.

因为

$$A^2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ & 0 & 0 \\ & & 0 \end{bmatrix}, A^3 = 0.$$

幂零矩阵的特征值必是0.

事实上, 设 λ_0 是幂零矩阵 A 的特征值, X_0 是相应的特征向量, 则由上述定理知

$$0 = A^k X_0 = \lambda_0^k X_0, \quad X_0 \neq 0$$

故 $\lambda_0^k = 0$, 即 $\lambda_0 = 0$. ■



定理 (Sylverster) 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, B 是 $n \times m$ 矩阵($m \geq n$), 方阵 AB , BA 的特征多项式分别为 $f_{AB}(\lambda), f_{BA}(\lambda)$, 则有

$$f_{AB}(\lambda) = \lambda^{m-n} f_{BA}(\lambda).$$

证 设 $\text{rank} A = r$, 则存在 m 阶可逆矩阵 P 和 n 阶可逆矩阵 Q , 使

$$PAQ = \begin{bmatrix} \underbrace{I_r}_r & \underbrace{0}_{n-r} \\ \underbrace{0}_r & \underbrace{0}_{m-r} \end{bmatrix} \begin{matrix} \} r \\ \} m-r \end{matrix}$$

因而

$$PABP^{-1} = PAQQ^{-1}BP^{-1}$$

$$= \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} G_{11} & G_{12} \\ G_{21} & G_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underbrace{G_{11}}_r & \underbrace{G_{12}}_{m-r} \\ \underbrace{0}_r & \underbrace{0}_{m-r} \end{bmatrix} \begin{matrix} \} r \\ \} m-r \end{matrix},$$

$$\text{其中: } Q^{-1}BP^{-1} = \begin{bmatrix} G_{11} & G_{12} \\ G_{21} & G_{22} \end{bmatrix}$$



同理可得

$$\begin{aligned} Q^{-1}BAQ &= Q^{-1}BP^{-1}PAQ \\ &= \begin{bmatrix} G_{11} & G_{12} \\ G_{21} & G_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} G_{11} & 0 \\ G_{21} & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} \}r \\ \}n-r \end{matrix}. \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} f_{AB}(\lambda) &= \det(\lambda I_m - AB) \\ &= \det(\lambda I_m - PABP^{-1}) = \lambda^{m-r} \det(\lambda I_r - G_{11}), \\ f_{BA}(\lambda) &= \det(\lambda I_n - BA) \\ &= \det(\lambda I_n - Q^{-1}BAQ) = \lambda^{n-r} \det(\lambda I_r - G_{11}). \end{aligned}$$

比较上述两式便得: $f_{AB}(\lambda) = \lambda^{m-n} f_{BA}(\lambda)$. ■

定理表明, m 阶方阵 AB 与 n 阶方阵 BA 的非零特征值是相同的,
特别, 若 $m = n$, 则 AB 与 BA 的特征值相同.

§ 2.1 特征多项式

例1 求镜像变换的Householder矩阵 $H = I_n - 2\omega\omega^T$ ($|\omega| = 1$) 的特征值及它的迹和行列式. (p64)

解 令 $A = 2\omega, B = \omega^T$,

则 $AB = 2\omega\omega^T, BA = 2\omega^T\omega = 2$

$$\begin{aligned}\text{故 } \det(\lambda I_n - H) &= \det[(\lambda - 1)I_n + 2\omega\omega^T] \\ &= (\lambda - 1)^{n-1} \det(\lambda - 1 + 2\omega^T\omega) = (\lambda - 1)^{n-1}(\lambda + 1).\end{aligned}$$

因而 $\lambda = 1$ 是 H 的 $n-1$ 重特征值, $\lambda = -1$ 是单重特征值.

于是有

$$\text{tr}H = n - 1 + (-1) = n - 2, \quad \det H = -1. \quad \blacksquare$$

§ 2.1 特征多项式

例2 若方阵 A 的所有特征值的模都小于1,则方阵 $I-A$ 是可逆的.

(p65)

证 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 A 的所有特征值,且 $|\lambda_i| < 1, i = 1, 2, \dots, n$,
则 $1 - \lambda_1, 1 - \lambda_2, \dots, 1 - \lambda_n$ 是 $I-A$ 的所有特征值.

由于

$$|1 - \lambda_i| \geq 1 - |\lambda_i| > 0, i = 1, 2, \dots, n,$$

所以 $1 - \lambda_i \neq 0$,

故 $\det(I - A) = (1 - \lambda_1)(1 - \lambda_2) \cdots (1 - \lambda_n) \neq 0$,

从而 $I-A$ 是可逆的. ■

§ 2.1 特征多项式

定义 设 A 是一个 n 阶方阵, $g(t)$ 是一多项式, 如果 $g(A) = 0$, 则称 $g(t)$ 是 A 的**零化多项式**.

如 $h(t) = t^2 - 3t + 2$ 就是 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的一个零化多项式.

如果 $g(t)$ 是 A 的一个零化多项式,

而 $h(t)$ 是任一多项式,

则 $h(t)g(t)$ 是 A 的零化多项式, 因此方阵零化多项式不是唯一的.

那么零化多项式是否存在呢?

下述定理说明 A 的零化多项式是存在的.

§ 2.1 特征多项式

定理(Cayley-Hamilton凯莱-哈密尔顿)

设 n 阶方阵 A 的特征多项式为

$$f(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^n + b_1\lambda^{n-1} + \cdots + b_{n-1}\lambda + b_n$$

则 $f(A) = 0$, 即 **A 的特征多项式是 A 的一个零化多项式.**

证 设 $B(\lambda)$ 是 $\lambda I - A$ 的伴随矩阵, 则有

$$B(\lambda)(\lambda I - A) = f(\lambda)I = \lambda^n I + b_1\lambda^{n-1}I + \cdots + b_n I.$$

由于方阵 $B(\lambda)$ 的元是 $\lambda I - A$ 的 $n - 1$ 阶代数余子式,
故均是 λ 的次数不大于 $n - 1$ 的多项式.

由矩阵的运算性质, $B(\lambda)$ 可以表示成

$$B(\lambda) = \lambda^{n-1}B_0 + \lambda^{n-2}B_1 + \cdots + B_{n-1},$$

其中 $B_0, B_1, \cdots, B_{n-1}$ 都是 n 阶数矩阵.

$$B(\lambda)(\lambda I - A) = f(\lambda)I = \lambda^n I + b_1 \lambda^{n-1} I + \cdots + b_{n-1} \lambda I + b_n I. \quad \text{🌸}$$

于是

$$\begin{aligned} B(\lambda)(\lambda I - A) &= (\lambda^{n-1} B_0 + \lambda^{n-2} B_1 + \cdots + \lambda B_{n-2} + B_{n-1})(\lambda I - A) \\ &= \lambda^n B_0 + \lambda^{n-1} (B_1 - B_0 A) + \cdots + \lambda (B_{n-1} - B_{n-2} A) - B_{n-1} A. \end{aligned}$$

比较式中 λ 各次幂的系数,

$$\left. \begin{array}{ll} \lambda^n : & B_0 = I \\ \lambda^{n-1} : & B_1 - B_0 A = b_1 I \\ \vdots & \vdots \\ \lambda : & B_{n-1} - B_{n-2} A = b_{n-1} I \\ \lambda^0 : & -B_{n-1} A = b_n I \end{array} \right\}$$

以 $A^n, A^{n-1}, \dots, A, I$ 依次从右边乘上式中的第一式, 第二式, ..., 第 n 式, 第 $n+1$ 式的两端, 再把这 $n+1$ 个式子加起来, 则左端为零矩阵, 右端即为 $f(A)$. 因此 $f(A) = \mathbf{0}$. ■

§ 2.1 特征多项式

例3 已知 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $g(A) = 2A^5 - 3A^4 - A^3 + 2A - I$.

(P66)

解 A 的特征多项式

$$f(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 & 1 \\ -1 & \lambda - 1 & -1 \\ 0 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2).$$

又 $g(\lambda) = 2\lambda^5 - 3\lambda^4 - \lambda^3 + 2\lambda - 1$.

用 $f(\lambda)$ 除 $g(\lambda)$ 得

$$g(\lambda) = (2\lambda^2 + 5\lambda + 9)f(\lambda) + 15\lambda^2 - 33\lambda + 17.$$

§ 2.1 特征多项式

例3 已知 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $g(A) = 2A^5 - 3A^4 - A^3 + 2A - I$.

(P66)

解 由于 $f(A) = 0$, 故


$$g(A) = (2A^2 + 5A + 9)f(A) + 15A^2 - 33A + 17I$$

$$= 15A^2 - 33A + 17I$$

$$= 15 \begin{bmatrix} 2 & 3 & -2 \\ 2 & 1 & 2 \\ -1 & -3 & 3 \end{bmatrix} - 33 \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix} + 17 \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 14 & 12 & 3 \\ -3 & -1 & -3 \\ -15 & -12 & -4 \end{bmatrix}.$$

■

例3 已知 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $g(A) = 2A^5 - 3A^4 - A^3 + 2A - I$. 

(P66)

解 如果不做多项式的除法, 可采用待定系数法.

$$f(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2). \quad g(\lambda) = 2\lambda^5 - 3\lambda^4 - \lambda^3 + 2\lambda - 1.$$

用 $f(\lambda)$ 除 $g(\lambda)$ 一般得到下述表达式

$$g(\lambda) = h(\lambda)f(\lambda) + r(\lambda) \tag{1}$$


其中余式 $r(\lambda)$ 是一多项式, 其次数 $\deg r(\lambda) < \deg f(\lambda) = 3$,

因而可以设 $r(\lambda) = a\lambda^2 + b\lambda + c$,

代入 (1) 式得 $g(\lambda) = h(\lambda)f(\lambda) + a\lambda^2 + b\lambda + c$.

将特征值 $\lambda = 1, \lambda = 2$ 分别代入 (1) 式, 则有

$$\begin{cases} a + b + c = g(1) = -1, \\ 4a + 2b + c = g(2) = 11. \end{cases}$$

例3 已知 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $g(A) = 2A^5 - 3A^4 - A^3 + 2A - I$. 

(P66)

为了得到 a, b, c 之间的第三个关系式, 我们在(1)式两边对 λ 求导, 得到 $g'(\lambda) = h'(\lambda)f(\lambda) + h(\lambda)f'(\lambda) + 2a\lambda + b$.

用 $\lambda = 1$ 代入, 考虑到 $\lambda = 1$ 是 $f(\lambda) = 0$ 的二重根, 故有

$$f(1) = f'(1) = 0,$$

于是 $2a + b = g'(1) = -3$.

解线性方程组
$$\begin{cases} a + b + c = -1 \\ 4a + 2b + c = 11 \\ 2a + b = -3 \end{cases}$$

得 $a = 15, b = -33, c = 17$.

从而得到同样的结果 $g(A) = r(A) = 15A^2 - 33A + 17I$. ■

§ 2.1 特征多项式

例4 已知 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$, 求逆矩阵 A^{-1} 。

解 由于 A 的特征多项式 $f(\lambda) = \lambda^3 - 4\lambda^2 + 5\lambda - 2$ 中常数项不是零, 所以 $\det f(A) \neq 0$, 故 A 可逆。

又

$$f(A) = A^3 - 4A^2 + 5A - 2I$$

用 A^{-1} 乘之, 便得 A^{-1} 的表示式

$$A^{-1} = \frac{1}{2}(A^2 - 4A + 5I) = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 3 & -1 & 2 \\ -2 & 2 & -2 \\ -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}. \quad \blacksquare$$

§ 2.2 最小多项式

定义 A 的零化多项式中, 次数最低的首一多项式称为 A 的**最小多项式**, 记为 $m_A(\lambda)$.

§ 2.2 最小多项式

定理 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 可整除 A 的任何零化多项式 $g(\lambda)$ 且 $m_A(\lambda)$ 是唯一的。

证 若 $m_A(\lambda)$ 不能整除 $g(\lambda)$, 则有 $g(\lambda) = p(\lambda)m_A(\lambda) + r(\lambda)$, 其中 $\deg r(\lambda) < \deg m_A(\lambda)$

由于 $0 = g(A) = p(A)m_A(A) + r(A) = r(A)$,

所以 $r(\lambda)$ 是 A 的一个零化多项式, 且次数低于 $m_A(\lambda)$ 的次数.

这与 $m_A(\lambda)$ 的定义矛盾.

因而 $m_A(\lambda)$ 必能整除 $g(\lambda)$, 记为 $m_A(\lambda)|g(\lambda)$.

§ 2.2 最小多项式

定理 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 可整除 A 的任何零化多项式 $g(\lambda)$ 且 $m_A(\lambda)$ 是唯一的。

再证唯一性.

设 $m_1(\lambda), m_2(\lambda)$ 是 A 的两个最小多项式, 则

$$m_1(\lambda) | m_2(\lambda), \text{ 且 } m_2(A) | m_1(A).$$

因而, $m_1(A) = bm_2(A), b \neq 0$ 是常数.

但 $m_1(A), m_2(A)$ 都是首一多项式, 故有 $b = 1$,

从而 $m_1(A) = m_2(A)$. ■

推论: A 的最小多项式必能整除 A 的特征多项式。

§ 2.2 最小多项式

定理 λ_0 是 A 的特征值的充分必要条件是 λ_0 是 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 的根。

证 设 λ_0 是 A 的特征值, x_0 是相应的特征向量, 则有

$$0 = m_A(A)x_0 = m_A(\lambda_0)x_0, \quad x_0 \neq 0,$$

故 $m_A(\lambda_0) = 0$

即 λ_0 是 $m_A(\lambda)$ 的根。

反之, 若 λ_0 是 $m_A(\lambda)$ 的根, 由于 $m_A(\lambda)$ 可整除 A 的特征多项式 $f(\lambda)$. 故 λ_0 必是特征多项式的根, 即 λ_0 是 A 的特征值。■

§ 2.2 最小多项式

定理 λ_0 是 A 的特征值的充分必要条件是 λ_0 是 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 的根。

这个定理给出了由特征多项式检验最小多项式的方法。

事实上, 设 A 的所有不同的特征值是 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$,

A 的特征多项式为 $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \dots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}$,

且 $n_1 + n_2 + \dots + n_s = n$.

则 A 的最小多项式一定有如下形式:

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

并且 $1 \leq k_i \leq n_i, i = 1, 2, \dots, s$.

若 A 的特征值的代数重数都为1, 那么 $m_A(\lambda) = f(\lambda)$ 。

§ 2.2 最小多项式

例5 求 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & & \\ 0 & 2 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & -2 & 4 \end{bmatrix}$ 的最小多项式。(P69)

解 由于 $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 3)(\lambda - 2)^3$,

所以 A 的最小多项式只能有下列三种可能:

$$(\lambda - 3)(\lambda - 2); \quad (\lambda - 3)(\lambda - 2)^2; \quad (\lambda - 3)(\lambda - 2)^3$$

§ 2.2 最小多项式

但 $(A-3I)(A-2I) = \left[\begin{array}{cc|cc} -1 & 1 & & \\ 0 & -1 & & \\ \hline & & -2 & 1 \\ & & -2 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc|cc} 0 & 1 & & \\ 0 & 0 & & \\ \hline & & -1 & 1 \\ & & -2 & 2 \end{array} \right]$

$$= \left[\begin{array}{cc|cc} 0 & -1 & & \\ 0 & 0 & & \\ \hline & & 0 & 0 \\ & & 0 & 0 \end{array} \right] \neq O,$$

而 $(A-3I)(A-2I)^2 = \mathbf{0}$,

故 $m_A(\lambda) = (\lambda-3)(\lambda-2)^2$.



例6 求下述对角块矩阵A的最小多项式:

$$A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & & & & & & \\ & -2 & & & & & & \\ & & -2 & 1 & & & & \\ & & & -2 & 1 & & & \\ & & & & -2 & & & \\ & & & & & 3 & & \\ & & & & & & 3 & 1 \\ & & & & & & & 3 \end{pmatrix}$$

解 A的特征多项式是 $(\lambda + 2)^5(\lambda - 3)^3$,

故A的最小多项式的形式是 $(\lambda + 2)^k(\lambda - 3)^l$ 。

由于

$$A + 2I = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & & & & \\ & 0 & & & & & & \\ & & 0 & 1 & & & & \\ & & & 0 & 1 & & & \\ & & & & 0 & & & \\ & & & & & 5 & & \\ & & & & & & 5 & 1 \\ & & & & & & & 5 \end{pmatrix} \quad A - 3I = \begin{pmatrix} -5 & 1 & & & & & & \\ & -5 & & & & & & \\ & & -5 & 1 & & & & \\ & & & -5 & 1 & & & \\ & & & & -5 & & & \\ & & & & & 0 & & \\ & & & & & & 0 & 1 \\ & & & & & & & 0 \end{pmatrix}$$



所以由分块矩阵乘法可知，要使 $(A + 2I)^k(A - 3I)^l = \mathbf{0}$

只需注意使幂零矩阵的那部分变为零矩阵所需乘积的次数。

$A + 2I$ 需自乘3次，即在 $(A + 2I)^3$ 中原幂零矩阵的那部分变为零矩阵，而 $A - 3I$ 只需2次便可达到目的。

因此， A 的最小多项式是 $m_A(\lambda) = (\lambda + 2)^3(\lambda - 3)^2$. ■

一般地，若 $A = \text{diag}(A_1, A_2, \dots, A_m)$,

且方阵 A_i 的最小多项式为 $m_{A_i}(\lambda)$, $1 \leq i \leq m$, 则 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 是 $m_{A_1}(\lambda), m_{A_2}(\lambda), \dots, m_{A_m}(\lambda)$ 的最小公倍式。

这是因为 A_i 的最小多项式 $m_{A_i}(\lambda)$ ($1 \leq i \leq m$)必可整除 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$, 即 $m_{A_i}(\lambda) \mid m_A(\lambda)$. ■

§ 2.2 最小多项式

例如, $A = \begin{bmatrix} A_1 & \\ & A_2 \end{bmatrix}$, 且 $A_1 = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, $A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 4 \end{bmatrix}$

A_1 的最小多项式是 $(\lambda - 2)^2$,

A_2 的最小多项式是 $(\lambda - 3)(\lambda - 2)$.

而这两个多项式的最小公倍式是 $(\lambda - 3)(\lambda - 2)^2$

故 $m_A(\lambda) = (\lambda - 3)(\lambda - 2)^2$.

在讨论如何由方阵 A 的最小多项式判断 A 是否可对角化的问题之前, 我们给出有关**矩阵乘积的秩的一个重要不等式**。



定理 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, B 是 $n \times s$ 矩阵, 则

$$\text{rank}A + \text{rank}B - n \leq \text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank}A, \text{rank}B\}$$

证 只证前一个不等式, 后一个不等式自证.

$$\text{设 } B = [b_1 \ b_2 \ \cdots \ b_r \ : \ b_{r+1} \ \cdots \ b_s] = \begin{bmatrix} B_1 & B_2 \\ n \times r & n \times (s-r) \end{bmatrix},$$

$$\text{且 } \text{rank}B = \text{rank}B_1 = r,$$

那么 B_2 中的任意一列 $b_j (r+1 \leq j \leq s)$ 都可由 b_1, b_2, \dots, b_r

线性表出, 从而存在 $r \times (s-r)$ 矩阵 G , 使 $B_2 = B_1 G$, 即

$$B_2 - B_1 G = \mathbf{0}.$$

令 $Q = \begin{bmatrix} I_r & -G \\ 0 & I_{s-r} \end{bmatrix}$, 显然, Q 是 s 阶可逆阵, 且有

$$BQ = [B_1 \ B_2] \begin{bmatrix} I_r & -G \\ \mathbf{0} & I_{s-r} \end{bmatrix} = [B_1 \ B_2 - B_1 G] = [b_1 \ b_2 \ \cdots \ b_r \ \mathbf{0}],$$

其中向量组 b_1, b_2, \dots, b_r 是线性无关的.



于是

$$ABQ = [Ab_1 \quad Ab_2 \quad \cdots \quad Ab_r \quad \mathbf{0}],$$

且 Ab_1, Ab_2, \dots, Ab_r 中有 $\text{rank}(AB)$ 个向量是线性无关的,

因而在这些向量中至多有 $r - \text{rank}(AB)$ 个零向量.

但齐次线性方程组 $AX = 0$ 有 $n - \text{rank}A$ 个线性无关的解.

因此 $r - \text{rank}(AB) = \text{rank}B - \text{rank}(AB) \leq n - \text{rank}A$.

即前一个不等式成立. ■

$$\underbrace{\begin{pmatrix} I_n & \mathbf{0} \\ -A & I_m \end{pmatrix}}_C \underbrace{\begin{pmatrix} I_n & B \\ A & \mathbf{0} \end{pmatrix}}_D \underbrace{\begin{pmatrix} I_n & -B \\ \mathbf{0} & I_k \end{pmatrix}}_E = \underbrace{\begin{pmatrix} I_n & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & -AB \end{pmatrix}}_F,$$

$$\text{rank}A + \text{rank}B - n \leq \text{rank}(AB).$$

§ 2.2 最小多项式

例7 设 $A_i (i = 1, 2, \dots, k)$ 都是 n 阶方阵。证明当 $A_1 A_2 \cdots A_k = \mathbf{0}$ 时有下述不等式:

$$\sum_{i=1}^k \text{rank} A_i \leq (k-1)n.$$

即
$$\sum_{i=1}^k (n - \text{rank} A_i) \geq n. \quad (\text{P72})$$



例7 设 $A_i (i = 1, 2, \dots, k)$ 都是 n 阶方阵。

证明当 $A_1 A_2 \cdots A_k = \mathbf{0}$ 时有下述不等式:

$$\sum_{i=1}^k (n - \text{rank} A_i) \geq n .$$

即 $\sum_{i=1}^k \text{rank} A_i \leq (k - 1)n .$ (P72)

证 有

$$\begin{aligned} 0 &= \text{rank}(A_1 A_2 \cdots A_k) \geq \text{rank}(A_1 A_2 \cdots A_{k-1}) + \text{rank} A_k - n \\ &\geq \text{rank}(A_1 A_2 \cdots A_{k-2}) + \text{rank} A_{k-1} + \text{rank} A_k - 2n \\ &\geq \cdots \geq \sum_{i=1}^k \text{rank} A_i - (k - 1)n , \end{aligned}$$

即 $\sum_{i=1}^k \text{rank} A_i \leq (k - 1)n .$ ■

§ 2.2 最小多项式

定义： 设 λ_0 是 n 阶方阵 A 的特征值，则集

$$E_{\lambda_0} \triangleq \{x | (A - \lambda_0 I)x = 0\}$$

称为 **A 关于 λ_0 的特征子空间**。

显然，特征子空间

$$E_{\lambda_0} = N(A - \lambda_0 I)$$

是由 A 关于 λ_0 的所有特征向量，再添加零向量所组成的。

$$\dim E_{\lambda} = n - \text{rank}(A - \lambda_0 I)$$

称为 λ_0 的**几何重数**，且这个数就是 A 关于 λ_0 的线性无关特征向量的最大个数，并且 λ_0 的几何重数不大于其代数重数。

§ 2.2 最小多项式

定理 n 阶方阵 A 可对角化（即相似于对角矩阵）的充分必要条件是， A 的最小多项式没有重根。

证 必要性. 由于对角矩阵可以看作是1阶方阵所组成的对角块矩阵，而1阶方阵的最小多项式是一次多项式，所以 A 的最小多项式没有重根。

充分性. 设 $m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_s)$,

则有 $(A - \lambda_1 I)(A - \lambda_2 I) \cdots (A - \lambda_s I) = O$,

故有例7知 $\sum_{i=1}^s [n - \text{rank}(A - \lambda_i I)] \geq n$,

即 $\dim E_{\lambda_1} + \dim E_{\lambda_2} + \cdots + \dim E_{\lambda_s} \geq n$.

§ 2.2 最小多项式

另一方面又有 $\dim E_{\lambda_i} \leq n_i (1 \leq i \leq s)$, 故

$$\dim E_{\lambda_1} + \dim E_{\lambda_2} + \cdots + \dim E_{\lambda_s} \leq n_1 + n_2 + \cdots + n_s = n,$$

这里 n_i 是 λ_i 的代数重数.

因此, $\dim E_{\lambda_i} = n_i \quad (1 \leq i \leq s)$,

即 A 的任一特征值 λ_i 的几何重数等于 λ_i 的代数重数,

故 A 可对角化. ■

§ 2.2 最小多项式

例8 设 n 阶方阵 A 满足关系式 $A^3 - 3A^2 - A + 3I = 0$,
证明 A 必可对角化。(P73)

解 由题设可知 $g(\lambda) = \lambda^3 - 3\lambda^2 - \lambda + 3$

是 A 的零化多项式,

又因 $g(\lambda) = (\lambda + 1)(\lambda - 1)(\lambda - 3)$ 没有重根,

故 $m_A(\lambda)$ 没有重根。

因此, A 必可对角化。■

