

参考书目: 1. 《线性代数》
2. 《矩阵论》, 《矩阵分析》.

课程主要内容: { 线性代数 ($\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$) (第0~4章)
矩阵代数, 矩阵函数 (第5章)
广义逆 (第6章)

Ch 0 复习与引深.

§0.1 矩阵的分块

回顾: 矩阵运算, 分块矩阵, 分块行列式及逆

要点: n 阶矩阵 A 可逆 $\Leftrightarrow |A| \neq 0$ ($A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$)

$$\Leftrightarrow \exists \text{ 矩阵 } B \text{ 使 } AB = I$$

$$(A^{-1} = B)$$

$$\Leftrightarrow r(A) = n.$$

例1. 求可逆上三角阵之逆仍为上三角阵.

证明: 设 A 为 n 阶可逆上三角阵, 则由1.1和知 A_{nn} 对角元全非0, 下对 n 作归纳:

$n=1$ 时, 命题显然成立, 假设 $n-1$ 阶时成立.

记 $A = \begin{bmatrix} A_1 & \alpha \\ 0 & a_{nn} \end{bmatrix}$, 其中 A_1 为 $n-1$ 阶上三角阵.

$\because A_1$ 的对角元非0, $\therefore |A_1| \neq 0$ 即 A_1 可逆, 由假设知

A_1^{-1} 为上三角阵. 设 $A^{-1} = \begin{bmatrix} X_1 & \beta \\ X_2 & x_{nn} \end{bmatrix}$, 则

$$AA^{-1} = \begin{bmatrix} A_1 & \alpha \\ 0 & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 & \beta \\ X_2 & x_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_{n-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{即 } \begin{cases} A_1 X_1 + \alpha X_2 = I_{n-1} \\ A_1 \beta + \alpha x_{nn} = 0 \\ a_{nn} x_{nn} = 1 \end{cases} \text{ 解得 } \begin{cases} X_1 = A_1^{-1} \\ X_2 = 0 \\ \beta = -A_1^{-1} \alpha a_{nn}^{-1} \\ x_{nn} = a_{nn}^{-1} \end{cases}$$

于是 $A^{-1} = \begin{bmatrix} A_1^{-1} & -A_1^{-1} \alpha a_{nn}^{-1} \\ 0 & a_{nn}^{-1} \end{bmatrix}$ 为上三角阵. #

思考: $AB=BA$. 例2. 已知 n 阶 A, B 满足 $A+B=AB$. 试证: $A-I$ 可逆并求逆.

证明: 由 $A+B=AB$ 得 $AB-B-A+I=I$,
即 $(A-I)(B-I)=I$, 故 $A-I$ 可逆且 $(A-I)^{-1}=B-I$.

例3. 记 $I=(e_1, e_2, \dots, e_n)$, 试证: Ae_j 为 A 的第 j 列,

$e_i^T A$ 为 A 的第 i 行.

(2) 设 n 阶矩阵 $N = \begin{bmatrix} 0 & I_{n-1} \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{n \times n}$, 试证:

$$N^k = \begin{cases} \begin{bmatrix} 0 & I_{n-k} \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, & k < n \\ 0, & k \geq n \end{cases}$$

证明: (1) $(A_1, \dots, A_n) = A = AI = A(e_1, e_2, \dots, e_n)$
 $= (Ae_1, Ae_2, \dots, Ae_n)$

即 $A_j = Ae_j$ 为 A 的第 j 列.

(或 $Ae_j = (A_1, \dots, A_n) \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}_j = A_j$)

$e_i^T A = (0, \dots, 1, \dots, 0) \begin{pmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{i1} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{pmatrix} = a_{i1}$ 为 A 的第 i 行.

(2). 对 $k < n$, 用归纳法来证.

当 $k=1$ 时, 命题显然成立. 假设 $k-1$ 时成立, 即

$$N^{k-1} = \begin{bmatrix} 0 & I_{n-k+1} \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = (0, \dots, 0, e_1, \dots, e_{n-k+1})$$

$$\text{于是 } N^k = N^{k-1} N = N^{k-1} (0, e_1, \dots, e_{n-1})$$

$$= (0, N^{k-1} e_1, \dots, N^{k-1} e_{n-1})$$

$$= (0, \dots, 0, e_1, \dots, e_{n-k})$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & I_{n-k} \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

特别地, 取 $k=n$, 则有 $N^{n-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$
 $= (0, \dots, 0, e_1)$

$$\text{于是 } N^n = N^{n-1}N = N^{n-1}(0, e_1, \dots, e_{n-1}) \\ = (0, N^{n-1}e_1, \dots, N^{n-1}e_{n-1}) = 0$$

故 $k \geq n$ 时, $N^k = 0$. #

例4. 试证: (1) 若 A 可逆, 则 $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A||D - CA^{-1}B|$;

(2) 若 A, B, C, D 同阶方阵, 且 $AC = CA$, 则

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|.$$

证明: (1) 设 $A_{k \times k}, D_{s \times s}$, 则

$$\begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_k & -A^{-1}B \\ 0 & I_s \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & 0 \\ C & D - CA^{-1}B \end{bmatrix}$$

两边取行列式得

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & 0 \\ C & D - CA^{-1}B \end{vmatrix} = |A||D - CA^{-1}B|.$$

(2) 先假设 A 可逆, 则由(1)知

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A||D - CA^{-1}B| = |AD - ACA^{-1}B|$$

$$\stackrel{AC=CA}{=} |AD - CB|$$

一般情况下, 作

$$f(t) = \begin{vmatrix} A+tI & B \\ C & D \end{vmatrix}.$$

注意到多项式 $|A+tI|$ 的零点只有有限个,

因此, 有无穷多个 t 使 $|A+tI| \neq 0$. 对这样的 t ,

知 $A+tI$ 是可逆的. 同时, $(A+tI)C = C(A+tI)$

于是由前面的证明知, 有无穷多个 t 使

$$\begin{vmatrix} A+tI & B \\ C & D \end{vmatrix} = |(A+tI)D - CB| \triangleq g(t) \quad (*)$$

作 $F(t) = f(t) - g(t)$ 为 t 的多项式, $(*)$ 式意味着有无穷多个 t 使 $F(t) = 0$, 故 $F(t) \equiv 0$, 即对一切 t

$(*)$ 式成立. 取 $t=0$, 得证. #

§0.2 矩阵的秩、线性方程组及矩阵分解

定义: (1) $r(A) = r \Leftrightarrow A$ 的行秩 $= r$ ($r(A) = r(A^T)$)
 $\Leftrightarrow A$ 的非零子式的最高阶数 $= r$
 $\Leftrightarrow \exists$ 可逆矩阵 P, Q 使 $A = P \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} Q$

(2) $AX = b$ 有解 $\Leftrightarrow r(A) = r(A, b)$

$\Leftrightarrow b \in A$ 的列空间

(3) 设 $K(A) = \{X \in \mathbb{R}^n \mid AX = 0\}$ (或 \mathbb{C}^n), 则 $\dim K(A) = n - r(A)$

例1. 试证: (1) $ABX = 0$ 与 $BX = 0$ 同解 $\Leftrightarrow r(AB) = r(B)$

~~$r(A+B) \leq r(A) + r(B)$~~

(2) $r(A) = r(A^H A)$, 其中 $A^H = (\bar{A})^T$

证明: (1) " \Rightarrow " 依定义知 $\dim K(AB) = \dim K(B)$

即 $n - r(AB) = n - r(B)$, $\therefore r(AB) = r(B)$,

" \Leftarrow " 若 $r(AB) = r(B) = n$, 则 $ABX = 0, BX = 0$ 都只有零解, 即同解; 若 $r(AB) = r(B) = r < n$. 由于 $BX_0 = 0$ 时, 必有 $ABX_0 = 0$, 故 $BX = 0$ 的由 $n - r(A)$ 个解构成的基础解系也是 $ABX = 0$ 的基础解系.

(2) 只需证明 $A^H A X = 0$ 与 $A X = 0$ 同解.

设 $A X_0 = 0$ 则 $A^H A X_0 = 0$. 若 $A^H A X_0 = 0$, 则

$$0 = X_0^H A^H A X_0 = (A X_0)^H (A X_0) \quad \text{即 } A X_0 = 0.$$

(事实上, 设 $A X = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_s \end{bmatrix}$, 则由上式可知 $|y_1|^2 + \dots + |y_s|^2 = 0$
 即 $y_1 = \dots = y_s = 0$ $\therefore A X_0 = 0$).

由(1)知 $r(A) = r(A^H A)$. #

例2. 试证: (1) $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$

(2) $r(A) + r(B) - n \leq r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$

其中 A 为 $s \times n$, B 为 $n \times t$.

证明: (1) 设 $A = (A_1, \dots, A_n)$, $B = (B_1, \dots, B_n)$, 则

$$(A+B)_j = A_j + B_j, \quad j=1, \dots, n.$$

即 $A+B$ 的列向量组可由 $A_1, \dots, A_n, B_1, \dots, B_n$ 线性表示.
故 $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$.

(2) 由于 $BX=0$ 的解是 $ABX=0$ 的解, 故

$$n - r(B) \leq n - r(AB), \text{ 即 } r(AB) \leq r(B)$$

$$r(AB) = r(AB)^T = r(B^T A^T) \leq r(A^T) = r(A)$$

$$\therefore r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}.$$

另一方面, 设 $r(A)=r, r(B)=k$, 则 \exists 可逆阵 P, Q 使

$$A = P \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} Q,$$

$$\text{于是 } AB = P \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} QB \stackrel{\text{记 } QB = \begin{bmatrix} C_r \\ C_{n-r} \end{bmatrix}}{=} P \begin{bmatrix} C_r \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore r(AB) = r\left(P \begin{bmatrix} C_r \\ 0 \end{bmatrix}\right) = r(C_r)$$

$$\text{又 } r(B) = r(QB) = r\left(\begin{bmatrix} C_r \\ C_{n-r} \end{bmatrix}\right) \leq r(C_r) + r(C_{n-r}) \\ \leq r(AB) + n - r$$

$$\text{即 } r(A) + r(B) - n \leq r(AB), \text{ 得证. } \#$$

设 A 是 $s \times n$ 矩阵且 $r(A)=r$, 则有

$$A = P \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} Q$$

$$= P \begin{bmatrix} I_r \\ 0 \end{bmatrix} [I_r, 0] Q$$

$$\text{令 } B = P \begin{bmatrix} I_r \\ 0 \end{bmatrix}, C = [I_r, 0] Q, \text{ 则 } A = BC$$

且 $r(B)=r=r(C)$, 于是 A 为满秩分解.

如何找 B, C ? 简单的直观算法:

$$\text{例如 } A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = (A_1, A_2, A_1+2A_2, A_1-A_2)$$

$$= \underbrace{(A_1, A_2)}_B \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & -1 \end{bmatrix}}_C$$

当 A 比较复杂时,

$$A = (A_1, \dots, A_n) \xrightarrow{\text{行变换}} \text{最简行 } \tilde{A} = (\tilde{A}_1, \dots, \tilde{A}_n)$$

又 $AX=0$ 与 $\tilde{A}X=0$ 同解

故 A 的列向量线性无关的个数与 \tilde{A} 的相同.

例 5. 求 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 2 \\ -2 & 3 & -5 & -12 \\ 1 & 0 & 1 & 3 \\ -1 & 2 & -3 & -7 \end{bmatrix}$ 的秩分解.

解. $A \xrightarrow[\text{行变换}]{\text{初等变换}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = (\tilde{A}_1, \tilde{A}_3) \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$

$$\therefore A = (A_1, A_3) \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \\ -2 & -5 \\ -1 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \quad \#$$

例 6. 试证: $r(ABC) + r(B) \geq r(AB) + r(BC)$.

证明: 设 $r(B) = r$ 则 $B = HK$ 为 B 的秩分解. 则

$$r(ABC) = r(AHK) \geq r(AH) + r(KC) - r \quad (*)$$

$$\text{又 } r(AB) = r(AH) \leq r(AH)$$

$$r(BC) = r(HK) \leq r(KC)$$

故由(*)式得,

$$r(ABC) + r(B) \geq r(AB) + r(BC). \quad \#$$

作业: 将课后习题 0 中: 1, 8, 9, 10, 14, 16, 17
18(3), 21, 22, 25.