

矩阵公式总结

行列式	$ A = \lambda_1 \cdots \lambda_n$	$ kA = k^n A $	$ AB = A B $	$ A^n = A ^n$
转置	$ A^T = A $	$(kA)^T = kA^T$	$(A^T)^T = A$	$(A^n)^T = (A^T)^n$
逆	$ A^{-1} = \frac{1}{ A }$	$(kA)^{-1} = \frac{1}{k} A^{-1}$	$(A^{-1})^T = A^T$	$(A^n)^{-1} = (A^{-1})^n$
伴随	$ A^* = A ^{n-1}$	$(kA)^* = k^{n-1} A^*$	$(A^*)^* = A ^{n-2} A$	$AA^* = A^*A = A E$
三大运算 次序可变	$(A^T)^T = A$	$(A^T)^* = (A^*)^T$	$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = \frac{A^*}{ A }$	

穿壳原则 $(ABC)^T = C^T B^T A^T$ $(ABC)^T = C^T B^T A^T$ $(ABC)^* = C^* B^* A^*$

对角矩阵 $\begin{pmatrix} a_1 & & \\ & \ddots & \\ & & a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 & & \\ & \ddots & \\ & & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 & & \\ & \ddots & \\ & & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 & & \\ & \ddots & \\ & & a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & & \\ & \ddots & \\ & & a_n b_n \end{pmatrix}$

若 $\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 则 $|\Lambda| = \lambda_1 \cdots \lambda_n$, $\varphi(\Lambda) = \begin{pmatrix} \varphi(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & \varphi(\lambda_n) \end{pmatrix}$, $\Lambda^n = \begin{pmatrix} \lambda_1^n & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^n \end{pmatrix}$, $\Lambda^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \frac{1}{\lambda_n} \end{pmatrix}$

若 $\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$, 则 $|\Lambda| = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} \lambda_1 \cdots \lambda_n$, $\Lambda^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \frac{1}{\lambda_n} \end{pmatrix}$

分块矩阵 $\begin{vmatrix} A & * \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ * & B \end{vmatrix} = |A||B|$ $\begin{vmatrix} O & A \\ B & * \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} * & A \\ B & O \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$

$\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{pmatrix}$ $(A, B)^T = \begin{pmatrix} A^T \\ B^T \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}^T = (A^T, B^T)$

$\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & B^{-1} \\ C^{-1} & D^{-1} \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & B^{-1} \\ C^{-1} & D^{-1} \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} C & A \\ B & O \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} O & B^{-1} \\ A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} O & A \\ B & C \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \\ A^{-1} & O \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} |B|A^* & \\ & |A|B^* \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} O & A \\ B & O \end{pmatrix}^* = (-1)^{mn} \begin{pmatrix} O & |A|B^* \\ |B|A^* & O \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} A & B \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} A^n & B^n \end{pmatrix}$

秩 $0 \leq r(A_{m \times n}) \leq \min\{m, n\}$

$\max\{r(A), r(B)\} \leq r(A, B) \leq r(A) + r(B)$

$\max\{r(A), r(B)\} \leq r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B)$

$r(A \pm B) \leq r(A \pm B, B) = r(A, B) \leq r(A) + r(B)$

$r(A, B) = r \begin{pmatrix} A^T \\ B^T \end{pmatrix} \neq r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = r(A^T, B^T)$

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

若 $A_{m \times n} B_{n \times s} = O$, 则 $r(A) + r(B) \leq n$.

若 $A_{m \times n} B_{n \times s} = C$, 且 $r(A) = n$, 则 $r(B) = r(C) \Leftrightarrow$ 左乘列满秩矩阵, 秩不变

若 $A_{m \times n} B_{n \times s} = C$, 且 $r(B) = n$, 则 $r(A) = r(C) \Leftrightarrow$ 右乘行满秩矩阵, 秩不变

$r(A^T A) = r(AA^T) = r(A^T) = r(A) = r(kA)$, ($k \neq 0$).

若 A 是 n 阶矩阵, 则 $r(A^n) = r(A^{n+k})$, ($k \in \mathbb{N}^*$)

若 A 是 n 阶矩阵且可对角化, 则 $r(A) = r(A^k)$, ($k \in \mathbb{N}^*$)

$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n-1 \\ 0, & r(A) < n-1 \end{cases} \quad (n \geq 2)$

初等变换不改变秩

乘可逆矩阵, 秩不变

矩阵等价 \Leftrightarrow 秩相等



线性表示, 线性相关, 线性无关

取一组实数 k_1, k_2, \dots, k_m , 称 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$ 为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的一个线性组合.

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的全部线性组合, 称为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 张成的空间.

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 所张成空间的维数, 称为秩.

若 $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$, 则称 β 可被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示.

若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中存在某一向量可被其余向量表示, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关.

若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中任一向量均不可被其余向量表示, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关.

线性无关且能表示出整体组任一向量的部分组, 称为极大无关组.

秩 = 无关向量个数 \leq 向量个数.

秩 $<$ 向量个数 \Leftrightarrow 相关

秩 = 向量个数 \Leftrightarrow 无关

秩 = 张成空间维数 \leq 向量维数.

向量维数 $<$ 向量个数 \Rightarrow 相关

增加向量个数 \Rightarrow 提高相关性

增加向量维数 \Rightarrow 提高无关性

几个无关的 n 维向量, 可表示任一 n 维向量.

例. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和 β 均是 n 维向量, 若 β 不能被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关.

例. 设 n 维向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-1}$ 线性无关, β_1, β_2 均不能被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-1}$ 线性表示, 则 β_1, β_2 线性相关, 且均与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-1}$ 正交.

例. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性相关, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$ 线性无关, 则 ().

A. α_1 可由 $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性表示.

B. α_1 不可由 $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性表示.

C. α_3 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$ 线性表示.

D. α_4 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示.

例. 设 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示, 但不可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{m-1}$ 线性表示.

则 α_m 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{m-1}, \beta$ 线性表示, 但不可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{m-1}$ 线性表示.



例. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 和向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 均线性无关, 且任一 $\alpha_i (i=1, 2, \dots, m)$ 均不可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 表示, 任一 $\beta_i (i=1, 2, \dots, m)$ 均不可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 表示.

则 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m) \geq m+1$, 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性相关性不确定

向量组等价, 矩阵等价

设向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, 向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$. 记矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$, 矩阵 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)$.

若向量组 B 中每个向量均可被向量组 A 线性表示, 则称向量组 B 可被向量组 A 线性表示.

若向量组 A 和向量组 B 能相互线性表示, 则称向量组 A 和向量组 B 等价.

B 可被 A 表示 $\Leftrightarrow AX=B$ 有解 $\Leftrightarrow r(A)=r(A \ B) \Rightarrow r(A) \geq r(B)$.

向量组 A, B 等价 $\Leftrightarrow A, B$ 可互相表示.

矩阵 A, B 等价 $\Leftrightarrow A, B$ 可通过初等变换转化

$\Leftrightarrow r(A)=r(B)$, 且 A 可由 B 表示.

$\Leftrightarrow r(A)=r(B)=r(A \ B)$

$\Leftrightarrow \exists$ 可逆 P, Q , 使 $PAQ=B$

$\Leftrightarrow A, B$ 同型, 且 $r(A)=r(B)$

若 A, B 同型, 则向量组等价 \Rightarrow 矩阵等价.

矩阵等价 \Rightarrow 矩阵列等价 \Leftrightarrow 列向量组等价.

例. 设 n 维列向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m (m < n)$ 线性无关, 则 n 维列向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性无关的充分必要条件为 ().

A. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性表示.

B. 向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示.

C. 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 与向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 等价.

D. 矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ 与矩阵 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m)$ 等价.



$AB=O, AB=C, AB=E$

$AB=O$ $\begin{cases} B \text{ 的列向量是 } AX=O \text{ 的解.} \\ r(A)+r(B) \leq n. \\ \text{若 } B \neq O, \text{ 则 } A \text{ 列不满秩.} \\ \text{若 } A \neq O, \text{ 则 } B \text{ 行不满秩.} \end{cases}$

$AB=E$ $\begin{cases} A \text{ 行满秩, } B \text{ 列满秩.} \\ \text{若 } A \text{ 为方阵, 则 } A, B \text{ 可逆} \end{cases}$

$AB=C$ $\begin{cases} B \text{ 是 } AX=C \text{ 的解} \\ r(A)=r(A \ C)=r(A \ AB) \\ C \text{ 的列向量组可由 } A \text{ 的列向量组表示.} \\ C \text{ 的行向量组可由 } B \text{ 的行向量组表示.} \\ r(C) \leq \min\{r(A), r(B)\} \end{cases}$

若 A 列满秩, 则 B 和 AB 的行向量组等价.
若 B 行满秩, 则 A 和 AB 的列向量组等价.
 A 和 AA^T 的列向量组等价.
 A 和 $A^T A$ 的行向量组等价.

例. 设 A, B 为满足 $AB=O$ 的任意两个非零矩阵, 则必有 ()

- A. A 的列向量组线性相关, B 的行向量组线性相关.
- B. A 的列向量组线性相关, B 的列向量组线性相关.
- C. A 的行向量组线性相关, B 的行向量组线性相关.
- D. A 的行向量组线性相关, B 的列向量组线性相关.

例. 设 A, B, C 均为 n 阶矩阵, 若 $AB=C$ 且 B 可逆, 则 ()

- A. C 的行向量与 A 的行向量等价.
- B. C 的行向量与 B 的行向量等价.
- C. C 的行向量与 B 的行向量等价.
- D. C 的列向量与 B 的列向量等价.

例. 设 A, B 为 n 阶矩阵, 记 $r(X)$ 为矩阵 X 的秩, $(X \ Y)$ 表示分块矩阵, 则 ()

- A. $r(A \ AB)=r(A)$
- B. $r(A \ BA)=r(A)$
- C. $r(A \ B)=\max\{r(A), r(B)\}$
- D. $r(A \ B)=r(A^T \ B^T)$

例. 设 A, B 为 n 阶实矩阵, 下列不成立的是 ()

- A. $r\begin{pmatrix} A & O \\ O & A^T A \end{pmatrix} = 2r(A)$
- B. $r\begin{pmatrix} A & AB \\ O & A^T \end{pmatrix} = 2r(A)$
- C. $r\begin{pmatrix} A & BA \\ O & AA^T \end{pmatrix} = 2r(A)$
- D. $r\begin{pmatrix} A & O \\ BA & A^T \end{pmatrix} = 2r(A)$



已知一向量组无关,判断另一向量组相关性

若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 且 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)C$,

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性无关 $\Leftrightarrow C$ 列满秩. (因为 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$ 列满秩, 左乘 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$, 不改变 C 的秩)

例. 已知向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 则下列向量组中线性相关的是 ().

A. $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3$

B. $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + 2\alpha_3, \alpha_3 + 3\alpha_1$

C. $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1$

D. $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 - \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1, \alpha_1 - \alpha_2$

例. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 均为三维向量, 则对任意常数 k, l , 向量组 $\alpha_1 + k\alpha_3, \alpha_2 + l\alpha_3$ 线性无关是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关的 ().

A. 必要非充分条件.

B. 充分非必要条件.

C. 充分必要条件.

D. 既非充分也非必要条件.

例. 设齐次线性方程组 $AX=0$ 的一个基础解系是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_t$, 且 $AB \neq 0$.

证明: 向量组 $\beta, \beta + \alpha_1, \beta + \alpha_2, \dots, \beta + \alpha_t$ 线性无关.

例. 设齐次线性方程组 $AX=0$ 的一个基础解系是 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$, 则此方程组的基础解系还可以是 ().

A. $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的等秩向量组

B. $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的等价向量组.

C. $\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_4, \alpha_4 + \alpha_1$

D. $\alpha_1 - \alpha_2, \alpha_2 - \alpha_3, \alpha_3 - \alpha_4, \alpha_4 + \alpha_1$

