

線性代數公式手冊

線性代數

公式手冊

研究所電機、通訊、資工專用

EBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA

喻超凡
編著

喻超凡 博士
喻超凡 老師 編著
喻 婕 老師

EBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA LINEAR ALGEBRA

喻超凡數位企業有限公司
<https://www.superyu.idv.tw>

第 5 章 矩陣重要的性質

5.1 矩陣的 rank

1. 設 E 為 $m \times m$ 的基本矩陣，且 A 為 $m \times n$ 的矩陣，則 $\text{rank}(EA) = \text{rank}(A)$ 。
(矩陣做基本列行運算, 其 rank 不變)
2. $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^*)$
3. $\text{rank}(A^*A) = \text{rank}(AA^*) = \text{rank}(A)$
4. 若 $\text{rank}(P_{k \times m}) = m$ ，即 $P_{k \times m}$ 為行滿秩 (行獨立)，則 $\text{rank}(P_{k \times m}A_{m \times n}) = \text{rank}(A)$
5. 若 $\text{rank}(Q_{n \times \ell}) = n$ ，即 $Q_{n \times \ell}$ 為列滿秩 (列獨立)，則 $\text{rank}(A_{m \times n}Q_{n \times \ell}) = \text{rank}(A)$
6. 設 A 、 B 為 $n \times n$ 的方陣
 - (a) 若 B 為可逆，則 $\text{rank}(AB) = \text{rank}(BA) = \text{rank}(A)$
 - (b) 若 A 為可逆，則 $\text{rank}(AB) = \text{rank}(BA) = \text{rank}(B)$
 - (c) 若 A 、 B 均不可逆，則 $\text{rank}(AB)$ 、 $\text{rank}(BA)$ 不一定相等。
7. 若 P 為行滿秩 (行獨立)，則 P 有左反矩陣，且 $P^+ = (P^*P)^{-1}P^*$ 。
8. 若 Q 為列滿秩 (列獨立)，則 Q 有右反矩陣，且 $Q^+ = Q^*(QQ^*)^{-1}$ 。
9. $\text{rank}(AB) \leq \min\{\text{rank}(A), \text{rank}(B)\}$ (矩陣的 rank 越乘越小)。
10. $\mathbf{R}(AB) \subseteq \mathbf{R}(A)$ (行空間看前面的矩陣)，若 B 為列滿秩 (列獨立)，則 $\text{rank}(AB) = \text{rank}(A)$ ，故 $\mathbf{R}(AB) = \mathbf{R}(A)$ 。
11. $\mathbf{RS}(AB) \subseteq \mathbf{RS}(B)$ (列空間看後面的矩陣)，若 A 為行滿秩 (行獨立)，則 $\text{rank}(AB) = \text{rank}(B)$ ，故 $\mathbf{RS}(AB) = \mathbf{RS}(B)$ 。
12. $\mathbf{N}(AB) \supseteq \mathbf{N}(B)$ (Kernel 看後面的矩陣)，若 A 為行滿秩 (行獨立)，則 $\text{rank}(AB) = \text{rank}(B)$ ，即 $\text{nullity}(AB) = \text{nullity}(B)$ ，故 $\mathbf{N}(AB) = \mathbf{N}(B)$ 。
13. $\text{rank}(A^*A) = \text{rank}(A)$ ；故 $\mathbf{N}(A^*A) = \mathbf{N}(A)$ 、 $\mathbf{R}(A^*A) = \mathbf{R}(A^*)$ ，但 $\mathbf{R}(A^*A)$ 不一定等於 $\mathbf{R}(A)$ 、 $\mathbf{N}(A^*A)$ 不一定等於 $\mathbf{N}(A^*)$ 。
14. $\text{rank}(AA^*) = \text{rank}(A^*) = \text{rank}(A)$ ；故 $\mathbf{N}(AA^*) = \mathbf{N}(A^*)$ 、 $\mathbf{R}(AA^*) = \mathbf{R}(A)$ ，但 $\mathbf{R}(AA^*)$ 不一定等於 $\mathbf{R}(A^*)$ 、 $\mathbf{N}(AA^*)$ 不一定等於 $\mathbf{N}(A)$ 。

(d) 設線性變換 $T : M_{n \times n}(\mathbb{R}) \rightarrow M_{n \times n}(\mathbb{R})$ 為

$$T(A) = \frac{A + A^T}{2}; \forall A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$$

則 $\text{Ker}(T) = W_2$ (反對稱矩陣)、 $\mathbf{R}(T) = W_1$ (對稱矩陣), 且

$$\text{nullity}(T) = \frac{n(n-1)}{2}, \quad \text{rank}(T) = \frac{n(n+1)}{2}$$

同時 T 的特徵值為 $\lambda = 0$ 、 $\lambda = 1$, 其中

- i. $\lambda = 0$ 重根 $\frac{n(n-1)}{2}$ 次, 對應的特徵空間為 W_2 (反對稱矩陣)。
- ii. $\lambda = 1$ 重根 $\frac{n(n+1)}{2}$ 次, 對應的特徵空間為 W_1 (對稱矩陣)。

Note: 若 \mathbb{R} 改為 \mathbb{C} 時, 上面性質中的轉置 (T) 改成共軛轉置 (*) 即可。

5.5.2 $A^T A$ 、 AA^T

設 $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$, 即 A 為實數 $m \times n$ 的矩陣, 令

$$A = [\mathbf{c}_1 \quad \mathbf{c}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{c}_n]$$

其中 \mathbf{c}_1 、 \mathbf{c}_2 、 \cdots 、 \mathbf{c}_n 為 A 的行向量, 則

$$A^T A = \begin{bmatrix} \mathbf{c}_1^T \\ \mathbf{c}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{c}_n^T \end{bmatrix} [\mathbf{c}_1 \quad \mathbf{c}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{c}_n] = \begin{bmatrix} \mathbf{c}_1^T \mathbf{c}_1 & \mathbf{c}_1^T \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{c}_1^T \mathbf{c}_n \\ \mathbf{c}_2^T \mathbf{c}_1 & \mathbf{c}_2^T \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{c}_2^T \mathbf{c}_n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \mathbf{c}_n^T \mathbf{c}_1 & \mathbf{c}_n^T \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{c}_n^T \mathbf{c}_n \end{bmatrix}_{n \times n}$$

即 $(A^T A)_{ij} = \mathbf{c}_i^T \mathbf{c}_j = \langle \mathbf{c}_i, \mathbf{c}_j \rangle$, 同理令

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \end{bmatrix}$$

其中 \mathbf{r}_1 、 \mathbf{r}_2 、 \cdots 、 \mathbf{r}_m 為 A 的列向量, 則

$$AA^T = \begin{bmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \end{bmatrix} [\mathbf{r}_1^T \quad \mathbf{r}_2^T \quad \cdots \quad \mathbf{r}_m^T] = \begin{bmatrix} \mathbf{r}_1 \mathbf{r}_1^T & \mathbf{r}_1 \mathbf{r}_2^T & \cdots & \mathbf{r}_1 \mathbf{r}_m^T \\ \mathbf{r}_2 \mathbf{r}_1^T & \mathbf{r}_2 \mathbf{r}_2^T & \cdots & \mathbf{r}_2 \mathbf{r}_m^T \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \mathbf{r}_m \mathbf{r}_1^T & \mathbf{r}_m \mathbf{r}_2^T & \cdots & \mathbf{r}_m \mathbf{r}_m^T \end{bmatrix}_{m \times m}$$

即 $(AA^T)_{ij} = \mathbf{r}_i \mathbf{r}_j^T = \langle \mathbf{r}_i, \mathbf{r}_j \rangle$

1. A 的行向量 $\{\mathbf{c}_1, \mathbf{c}_2, \cdots, \mathbf{c}_n\}$ 為 orthonormal set, 若且唯若 $A^T A = I_n$