

$$1.(1) \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 & -1 & 1 \\ -4 & 3 & 5 & 2 & 0 \\ 3 & 2 & 7 & 1 & 8 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 & -1 & 1 \\ 0 & 13 & 17 & 0 & 2 \\ 0 & -\frac{11}{2} & -2 & \frac{5}{2} & \frac{13}{2} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 & -1 & 1 \\ 0 & 13 & 17 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & \frac{135}{26} & \frac{5}{2} & \frac{191}{26} \end{pmatrix}$$

$$2.(2) \begin{pmatrix} 1 & x & -1 & 2 \\ 2 & -1 & x & 5 \\ 1 & 10 & -6 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 1 & x & -1 & 2 \\ 0 & -1-2x & x+2 & 1 \\ 0 & 10-x & -5 & -1 \end{pmatrix}$$

① 当 $-1-2x=0$ 时, $x=-\frac{1}{2}$, $\therefore 10-x \neq 0$. 秩为3.
 ② 当 $-1-2x \neq 0$ 时, 作初等行变换

$$\begin{array}{l} ③ \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 1 & x & -1 & 2 \\ 0 & -1-2x & x+2 & 1 \\ 0 & 0 & -5 + \frac{(x+2)(10-x)}{1+2x} & -1 + \frac{10-x}{1+2x} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & x & -1 & 2 \\ 0 & -1-2x & x+2 & 1 \\ 0 & 0 & \frac{(-x+3)(x+5)}{1+2x} & \frac{-3x+9}{1+2x} \end{pmatrix} \end{array}$$

②.1 当 $(-x+3)(x+5) \neq 0$, RP
 $x \neq 3$ 且 $x \neq -5$ 时, $-3x+9 \neq 0$. 秩为3.
 ②.2 当 $-x+3=0$ 时, $-3x+9=0$. 秩为2.
 ②.3 当 $x+5=0$ 时, $x=-5$, $-3x+9=0$. 秩为2.

综上所述 当 $x=3$ 时, 秩为2. 当 $x \neq 3$ 时, 秩为3.

$$(3) \begin{pmatrix} a_0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & \\ a_n & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{\text{初等列变换} \\ \text{第1列乘 } a_1 \text{ 倍} \\ \text{最后一列减 } a_1 \text{ 倍} \\ \text{倒数2列...}}} \begin{pmatrix} a_0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

秩为 $n+1$.

2.(1) 证明: $\forall \vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$ $a, b \in \mathbb{R}$ $\varphi(a\vec{x} + b\vec{y}) = \lambda(a\vec{x} + b\vec{y}) = \lambda a\vec{x} + \lambda b\vec{y} = a\varphi(\vec{x}) + b\varphi(\vec{y})$, 故是线性映射
 在标准基下的矩阵 $\begin{pmatrix} \lambda & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda \end{pmatrix}$. 令 $\varphi(\vec{x}) = \vec{z} = \lambda \vec{x}$ 若 $\lambda = 0$ 时, $\ker(\varphi) = \mathbb{R}^n$ 基为 $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$ $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$. $\varphi(\vec{x}) = \vec{0}$ $\ker(\varphi) = \mathbb{R}^n$ 基为 $\vec{0}$, RP 只有 $\vec{x} = \vec{0}$. $\ker(\varphi) = \mathbb{R}^n$ 基为 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$

$$\begin{aligned} (2) \text{ 证明 } \forall \vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^3. \quad a, b \in \mathbb{R}. \quad \varphi(a\vec{x} + b\vec{y}) &= \begin{pmatrix} ax_1 + by_1 \\ ax_2 + by_2 \\ ax_3 + by_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ax_1 + by_1 + ax_2 + by_2 + 2(ax_3 + by_3) \\ ax_2 + by_2 + ax_3 + by_3 \\ 3(ax_1 + by_1) - (ax_2 + by_2) + 2(ax_3 + by_3) \\ 5(ax_1 + by_1) - 4(ax_2 + by_2) + ax_3 + by_3 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} (ax_1 + ax_2 + 2ax_3) + (by_1 + by_2 + 2by_3) \\ ax_2 + ax_3 + by_2 + by_3 \\ (3ax_1 - ax_2 + 2ax_3) + (3by_1 - by_2 + 2by_3) \\ (5ax_1 - 4ax_2 + ax_3) + (5by_1 - 4by_2 + by_3) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ax_1 + ax_2 + 2ax_3 \\ ax_2 + ax_3 + by_2 + by_3 \\ 3ax_1 - ax_2 + 2ax_3 \\ 5ax_1 - 4ax_2 + ax_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} by_1 + by_2 + 2by_3 \\ by_2 + by_3 \\ 3by_1 - by_2 + 2by_3 \\ 5by_1 - 4by_2 + by_3 \end{pmatrix} \\ &= a \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + 2x_3 \\ x_2 + x_3 \\ 3x_1 - x_2 + 2x_3 \\ 5x_1 - 4x_2 + x_3 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} y_1 + y_2 + 2y_3 \\ y_2 + y_3 \\ 3y_1 - y_2 + 2y_3 \\ 5y_1 - 4y_2 + y_3 \end{pmatrix} = a\varphi(\vec{x}) + b\varphi(\vec{y}) \end{aligned}$$

在标准基下的矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 3 & -1 & 2 \\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{\text{对线性齐次方程组的系数矩阵作初等变换} \\ \text{1. } \varphi(\vec{x}) = \vec{0} \\ \text{2. } \left(\begin{matrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 3 & -1 & 2 \\ 5 & -4 & 1 \end{matrix} \right) \rightarrow \left(\begin{matrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & -4 & -4 \\ 0 & -9 & -9 \end{matrix} \right) \rightarrow \left(\begin{matrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{matrix} \right) }} \begin{array}{l} x_1 = -x_3 : \text{基础解系 } (-1, -1, 1)^T \\ x_2 = -x_3 : \text{基础解系 } (1, -1, 1)^T \\ \ker(\varphi) = \langle \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle \end{array}$

$$\text{对 } \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 3 & -1 & 2 \\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 3 & -4 & -4 \\ 5 & -9 & -9 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 3 & -4 & 0 \\ 5 & -9 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{Im}(\varphi) = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \\ 5 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -4 \\ -9 \end{pmatrix} \right\rangle$$

3. 1) 证明：“ \Rightarrow ”若 A 不是列满秩，则存在 x_1, \dots, x_n 使 $\sum_{i=1}^n \lambda_i (\varphi(x_i)) = \vec{0}$ 其中 $\vec{e}_i \in \mathbb{R}^n$

$\text{RP } \varphi\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \vec{e}_i\right) = \vec{0} \quad \text{令 } \vec{x} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \vec{e}_i \quad ; \lambda_1, \dots, \lambda_n \text{ 不全为零} \quad \therefore \exists i \text{ 使 } \lambda_i \neq 0; \vec{x} \neq \vec{0}$
 $\therefore \varphi(\vec{x}) = \varphi(\vec{0}) = \vec{0} \quad \therefore \varphi \text{ 不是单射, 矛盾.}$

\Leftarrow 若 φ 是列满秩，假设 $\varphi(\vec{x}) = \vec{0} = \varphi\left(\sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i\right) = \sum_{i=1}^n x_i \varphi(\vec{e}_i) \quad \therefore \varphi \text{ 列满秩}$

$\therefore (\varphi(\vec{e}_i))$ 线性无关 $\therefore \vec{x}$ 有零解 $x_1 = x_2 = \dots = x_n = 0 \quad \therefore \vec{x} = \vec{0} \quad \varphi \text{ 是单射}$

2) 证明：“ \Rightarrow ” $\because \varphi$ 是满射 $\therefore \text{Im}(\varphi) = \mathbb{R}^m = \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m \rangle = \langle A \text{ 的列向量} \rangle \quad \therefore \text{rank}(V_C(A)) = m = \text{rank}(V_R(A))$
 $\therefore A$ 是行满秩

\Leftarrow $\because A$ 行满秩 $\therefore \text{rank}(V_C(A)) = \text{rank}(V_R(A)) = m \quad \therefore \text{Im}(\varphi) = \langle V_C(A) \rangle$ 中 A 的列向量的极大线性无关组有 m 个向量，而 \mathbb{R}^m 的极大线性无关组也有 m 个向量 \therefore 对于 \mathbb{R}^m 中任意向量可由 A 的列向量的极大线性无关组线性表示 $\text{RP } \forall \vec{y} \in \mathbb{R}^m, \vec{y} = \sum_{i=1}^m \lambda_i \vec{e}_i$ (不妨设 $A^{(1)}, \dots, A^{(m)}$ 是极大线性无关组).

$\therefore \vec{y} = \sum_{i=1}^m \lambda_i (\varphi(\vec{e}_i)) = \varphi\left(\sum_{i=1}^m \lambda_i \vec{e}_i\right)$. 则 $\vec{x} = \sum_{i=1}^m \lambda_i \vec{e}_i$ 是 \vec{y} 的原象. $\therefore \varphi$ 是满射. (当 $A^{(1)}, \dots, A^{(m)}$ 是极大线性无关组时，也有同样的结论)

4. 证明：~~如果~~ φ 是线性映射 $\Leftrightarrow \forall \vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n, \alpha, \beta \in \mathbb{R}. \varphi(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \begin{pmatrix} t_1(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \\ t_2(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \\ \vdots \\ t_m(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \end{pmatrix} = \alpha(\varphi(\vec{x})) + \beta(\varphi(\vec{y}))$

$$\text{RP 左边} = \begin{pmatrix} t_1(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \\ t_2(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \\ \vdots \\ t_m(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha t_1(\vec{x}) + \beta t_1(\vec{y}) \\ \alpha t_2(\vec{x}) + \beta t_2(\vec{y}) \\ \vdots \\ \alpha t_m(\vec{x}) + \beta t_m(\vec{y}) \end{pmatrix} = \text{右边} \Leftrightarrow t_i \text{ 是 } \mathbb{R}^n \text{ 上的线性映射.}$$

3. $\dim(\text{Im}(\varphi)) = m \Rightarrow \text{Im}(\varphi) = \mathbb{R}^m$

证明： $\text{Im}(\varphi)$ 中极大线性无关组有 m 个向量，而 \mathbb{R}^m 中极大线性无关组有 m 个向量 $\therefore \forall \vec{y} \in \mathbb{R}^m$ 中 $m+1$ 个向量线性相关 $\therefore \forall \vec{y} \in \mathbb{R}^m, \vec{y}$ 与 $\text{Im}(\varphi)$ 中 m 个极大线性无关组中向量线性相关 $\text{RP } \vec{y}$ 可由 $\text{Im}(\varphi)$ 中向量线性表示 $\therefore \mathbb{R}^m \subseteq \text{Im}(\varphi), \therefore \mathbb{R}^m = \text{Im}(\varphi)$

问题一：什么时候可以行、列初等变换同时用，什么时候不能？

行变换不改变行向量生成的空间，但改变了列向量生成的空间；列变换不改变列向量生成的空间。

但改变了行向量生成的空间，它们都不改变行向量和列向量生成的空间的维数。

不能：④求极大线性无关组 ~~②③~~

能：求维数。

初等行变换与矩阵乘法的关系:

A 的第*j*行加*k*倍的第*i*行 \Leftrightarrow 将如下矩阵左乘矩阵 A .

$$j-i \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & k & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ a_{ij} & a_{jj} & \cdots & a_{jn} \\ a_{ii} & a_{ij} & \cdots & a_{in} \\ a_{ni} & a_{nj} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ a_{ij} & a_{jj} & \cdots & a_{jn} \\ ka_{ii} + a_{1j} & ka_{jj} + a_{1j} & \cdots & ka_{jn} + a_{1n} \\ a_{ni} & a_{nj} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

初等行变换改变列向量
生成的空间.

A 的第*j*列加*k*倍的第*i*列 \Leftrightarrow 将如下矩阵右乘矩阵 A

$$j-i \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ a_{ij} & a_{jj} & \cdots & a_{jn} \\ a_{ii} & a_{ij} & \cdots & a_{in} \\ a_{ni} & a_{nj} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & k & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ a_{ij} & a_{jj} & \cdots & a_{jn} \\ a_{ii} & a_{ij} & \cdots & a_{in} \\ a_{ni} & a_{nj} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

类似的, A 的第*i*行与*j*行互换 \Leftrightarrow 将矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$ 左乘矩阵 A ; A 的第*i*列与*j*列互换 \Leftrightarrow 将矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$

左乘矩阵 A ; A 的第*i*列与第*j*列互换 \Leftrightarrow 将矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$ 右乘矩阵 A ; A 的第*i*列乘 k \Leftrightarrow 将矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & k & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$ 右乘矩阵 A .

矩阵乘法:

$$\text{映射 } \varphi \text{ 在标准基下的矩阵为 } A_\varphi = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{1n} \\ \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{mn} \end{pmatrix} \text{ 在 } \mathbb{R}^n \text{ 中的标准基 } \vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n. \quad \text{为什么?}$$

问映射 φ 将 A_φ 的行向量映射成什么? 对于 \mathbb{R}^n 中向量 $(\begin{matrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{matrix})$, 它在标准基 $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$ 下的坐标为 b_1, \dots, b_n ,
而它在以 A_φ 的行向量为基底下的坐标为什么? $\varphi(\vec{b})$ 在以 A_φ 的列向量为基底下的坐标是?

$\varphi(\vec{b}) = b_1 \varphi(\vec{e}_1) + b_2 \varphi(\vec{e}_2) + \dots + b_n \varphi(\vec{e}_n) = b_1 A_\varphi^{(1)} + b_2 A_\varphi^{(2)} + \dots + b_n A_\varphi^{(n)}$ 故 $\varphi(\vec{b})$ 在 A_φ 的列向量为基底下的坐标是 b_1, \dots, b_n . 若 $A_\varphi^{(i)}$ 与某些 $A_\varphi^{(i)}, A_\varphi^{(i)}$ 线性相关且 $A_\varphi^{(i)}, A_\varphi^{(i)}$ 线性无关, 则 $\varphi(\vec{b})$ 在 $A_\varphi^{(i)}$ 上的坐标是 (\vec{b}) 在 $A_\varphi^{(i)}$ 上的坐标. 若 $A_\varphi^{(i)}$ 上的坐标是线性无关组, 则 $\varphi(\vec{b})$ 在 $A_\varphi^{(i)}$ 上的坐标是线性无关组, 则对任一向量在 \mathbb{R}^n 中都成立. 即 $\varphi(\vec{b})$ 在 $A_\varphi^{(i)}$ 上的坐标是线性无关组. $b_1, A_\varphi^{(1)}, \dots, b_n, A_\varphi^{(n)}$ 有同样的线性关系. 若 $A_\varphi^{(1)} = \sum_{j=1}^k a_{1j} A_\varphi^{(j)}$ 则 $b_1 - \sum_{j=1}^k a_{1j} b_{(j)}$. 若 $A_\varphi^{(1)} = \sum_{j=1}^k a_{1j} A_\varphi^{(j)}$ 则 $b_1 A_\varphi^{(1)} = \sum_{j=1}^k b_1 a_{1j} A_\varphi^{(j)}$. 若去掉 A 的列向量的极大线性无关组以外的向量后, 则可找到对 $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$, $\varphi(\vec{x})$ 关于 $A_\varphi^{(i)}, A_\varphi^{(i)}$ (不妨设它们是极大线性无关组) 的坐标表示, 又: $A_\varphi^{(i)}, A_\varphi^{(i)}$ 线性无关, 故坐标表示是唯一的 (设 $U_1 = \langle A_\varphi^{(1)} \rangle, U_1' = \langle A_\varphi^{(i)}, A_\varphi^{(i)} \rangle$. 则 $U_1 \cap U_1' = \{\vec{0}\}$). 因为若 $\vec{u} = \sum_{j=1}^k a_{1j} A_\varphi^{(j)}$ 则只有 $a_1 = \dots = a_k = 0$, $\vec{u} = \vec{0}$).

$\therefore \varphi(\vec{x}) = u_1 + u_2$ 分解唯一, $u_1 \in U_1, u_2 \in U_1'$, 依次类推. $\varphi(\vec{x}) = u_1 + \dots + u_k$ 分解都唯一, $u_i \in \langle A_\varphi^{(i)}, \dots, A_\varphi^{(i)} \rangle$

$\therefore \varphi(\vec{x})$ 只将 \mathbb{R}^n 中元素映射到 \mathbb{R}^m 中某子空间中的向量, 阶维. 且将那些 在第*i*列上为零的向量 映射到向量 $\vec{x} = (\begin{matrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{matrix})$ 满足某些线性分量满足某些线性关系的向量映射成 $\vec{0} \in \mathbb{R}^m$, $\varphi(\vec{x}) = A_\varphi \vec{x}$ 在 \mathbb{R}^m 中的标准基下的坐标为 $A_\varphi \vec{x}$. $AB = (\varphi_A(b_1), \dots, \varphi_A(b_m)) = (\varphi_A(b_1^{(1)}), \dots, \varphi_A(b_m^{(1)}))$ 将 B 的列向量变成 \mathbb{R}^m 某子空间的向量 关于 \mathbb{R}^m 的标准基下 坐标按照列排列.

若矩阵A的第j行关于前面的行有某些线性关系, 那么 $A_{ij} = 0$ 而第i,...,k行是关于j行的量的线性极大线性无关组, 则称等价于 $(\leftarrow A_{ij} + \sum_{p=1}^k k_{ip} A_{ip} = 0)$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & i_1 & i_2 & \dots & i_k & j & \dots & n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & k_{i1} & k_{i2} & \dots & k_{ik} & 0 & \dots & 0 \\ n & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kn} \\ 0 & \dots & ? \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \rightarrow (\text{即第j行为零其余行不变})$$

依次类推 $A = \begin{pmatrix} 1 & k_{11} & k_{12} & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \dots \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 \\ a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kn} \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} (\text{即第i,...,k行不被其余行影响})$

若 $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, A, B 的秩为 n , 则 A, B 可由初等变换变成单位矩阵 $\text{diag}(1, \dots, 1)$, 同样可由初等变换得到 $\therefore A, B$ 可写成某些初等矩阵的乘积, 若 $C = AB$, C 的行空间与 B 的行空间相同, C 的列空间与 A 的列空间相同, 若 $D = BA$, 则 D 不一定与 C 相同.

$\varphi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, $\psi: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\vartheta: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^s$ 分别对应在标准基下的矩阵 A, B, C .

$$\text{rank}(ABC) = \dim(\text{Im}(\varphi \circ \psi \circ \vartheta))$$

$$= \dim(\text{Im}(\varphi) / \text{Im}(\vartheta \circ \vartheta))$$

$$= \dim(\text{Im}(\vartheta \circ \vartheta)) - \dim(\text{ker}(\vartheta) / \text{Im}(\vartheta \circ \vartheta))$$

$$\geq \text{rank}(BC) - \dim(\text{ker}(\vartheta) / \text{Im}(\vartheta))$$

$$= \text{rank}(BC) - \dim(\text{Im}(\psi)) + \dim(\text{Im}(\vartheta) / \text{Im}(\vartheta))$$

$$= \text{rank}(BC) - \dim(\text{Im}(\psi)) + \dim(\text{Im}(\varphi \circ \vartheta))$$

$$= \text{rank}(BC) - \text{rank}(B) + \text{rank}(A)$$

$$\therefore \text{rank}(ABC) + \text{rank}(B) = \text{rank}(BC) + \text{rank}(AB)$$