

第三章 向量组的线性相关性

本章引入n维向量的概念, 讨论向量组的线性相关性, 建立向量组的极大无关组和秩的概念, 并给出矩阵秩的概念及其与向量组秩的关系.

§ 1 n维向量及其运算

定义3.1 由n个数 a_1, a_2, \dots, a_n 组成的一个有序数组称为n维向量, 记为

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n) \text{ 或 } \alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_n \end{pmatrix}.$$

行向量

列向量

可以看作
 $n \times 1$
的矩阵

可以看作 $1 \times n$ 的矩阵

列向量也可写成: $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$.

组成向量的数称为向量的分量, a_i 称为向量 α 的第 i 个分量. 分量全是实数的向量称为实向量, 分量为复数的向量称为复向量. 本课程中一般只讨论实向量.

如果向量的分量全是零(数字0), 称其为零向量, 记为:
 $0 = (0, 0, \dots, 0)^T$.

在几何学中, 我们把三维向量全体组成的集合

$$\mathbb{R}^3 = \{(x, y, z)^T \mid x, y, z \in \mathbb{R}\}$$

称为三维向量空间.

类似地, 我们把 n 维向量全体组成的集合

$$\mathbb{R}^n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n)^T \mid x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}\}$$

称为 n 维向量空间.

另有“ $n-1$ 维超平面”的定义, 参见教材P56.

行向量可以看成只有一行的矩阵，列向量可以看成只有一列的矩阵。于是向量的相等、加减法、数与向量的乘积都按矩阵运算规则进行运算。

定义3.2 设 $\alpha=(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $\beta=(b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ 是两个 n 维向量, k 是实数, 则

(1) $\alpha = \beta$ 当且仅当 $a_i = b_i$, $(i=1, 2, \dots, n)$; (向量相等)

(2) $\alpha + \beta = (a_1 + b_1, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n)^T$; (向量的加法运算)

(3) $k\alpha = (ka_1, ka_2, \dots, ka_n)^T$; (向量的数乘运算)

(4) $-\alpha = (-a_1, -a_2, \dots, -a_n)^T$; (负向量)

(5) $\alpha - \beta = \alpha + (-\beta) = (a_1 - b_1, a_2 - b_2, \dots, a_n - b_n)^T$. (向量的减法运算)

向量的加法和数乘运算称为向量的线性运算。

对于任意的 n 维向量 α, β, γ 和任意实数 k, l , 容易验证向量的线性运算满足以下运算规律:

关于加法

(i) $\alpha + \beta = \beta + \alpha$; (加法交换律)

(ii) $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$; (加法结合律)

(iii) $\alpha + \mathbf{0} = \alpha$; (关于零向量的加法)

(iv) $\alpha + (-\alpha) = \mathbf{0}$; (关于负向量的加法)

关于数乘

(v) $1\alpha = \alpha$; (数字1与向量的乘积)

(vi) $(kl)\alpha = k(l\alpha)$; (数乘向量时, 数的结合律)

(vii) $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$; (数乘向量时, 数的分配律)

(viii) $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$. (数乘向量时, 向量的分配律)

所有 n 维列(行)向量的全体, 对其上所定义的加法和数乘两种运算, 构成了一个 n 维线性空间, 或称向量空间.

在解析几何中,曾引进向量的数量积

$$x \cdot y = |x||y|\cos\theta,$$

且在直角坐标系中,有

$$(x_1, x_2, x_3) \cdot (y_1, y_2, y_3) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$$

但是n维向量没有3维向量那样直观的长度和夹角的概念. 我们可以按数量积的直角坐标计算公式来推广,先定义n维向量内积的概念,反过来定义n维向量的长度和夹角.

定义3.3 设有n维(实)向量 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, 令

$$[\alpha, \beta] = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n,$$

称 $[\alpha, \beta]$ 为向量 α 与 β 的内积.

注:内积是两个向量之间的一种运算,其结果是一个数.

内积也可以用矩阵运算表示, 当 α 与 β 都是列向量时, 有

$$[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha.$$

(实向量之间的)内积具有下列性质(其中 α, β, γ 为 n 维(实)向量, k 为实数):

(1) $[\alpha, \beta] = [\beta, \alpha];$

(对称性)

(2) $[\alpha + \beta, \gamma] = [\alpha, \gamma] + [\beta, \gamma];$

(3) $[k\alpha, \beta] = k[\alpha, \beta];$

(线性性)

(4) $[\alpha, \alpha] \geq 0$, 而且, 仅当 $\alpha=0$ 时, $[\alpha, \alpha]=0$. (正定性)

或称
非负
性

利用这些性质还可以证明Schwarz(施瓦兹)不等式:

$$[\alpha, \beta]^2 \leq [\alpha, \alpha] [\beta, \beta].$$

关于 Schwarz(施瓦兹)不等式:

$$[\alpha, \beta]^2 \leq [\alpha, \alpha] [\beta, \beta].$$

注: 上述 Schwarz 不等式是一个经典的、实用的不等式.

思考题: 考虑 Schwarz 不等式为何成立.

下面定义n维向量的长度和夹角.

定义3.4 设n维向量 $\alpha=(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, 称非负实数

$$\sqrt{[\alpha, \alpha]} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$$

为向量 α 的 **长度** (或 **范数**), 记为 $|\alpha|$ (或 $\|\alpha\|$).

当 $|\alpha|=1$ 时, 称 α 为 **单位向量**.

当 $\alpha \neq 0$ 时, $\frac{1}{|\alpha|} \alpha$ 是与 α 同方向的单位向量.

由Schwarz不等式可得: $|[\alpha, \beta]| \leq |\alpha| |\beta|$.

Schwartz不等式的另一形式

所以, 对任意非零向量 α 和 β 都有

$$\left| \frac{[\alpha, \beta]}{|\alpha| |\beta|} \right| \leq 1$$

定义3.5 对任意非零向量 α, β , 称

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{[\alpha, \beta]}{|\alpha| |\beta|}, \quad 0 \leq \langle \alpha, \beta \rangle \leq \pi$$

为向量 α 和 β 的夹角.

$$\text{可见, } \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{\pi}{2} \Leftrightarrow [\alpha, \beta] = 0,$$

于是有

定义3.6 若 $[\alpha, \beta] = 0$, 则称向量 α 与 β 正交.

注: 由定义3.5可知, 向量 α 与 β 的内积 $[\alpha, \beta]$ 也可以表示成:

$$[\alpha, \beta] = |\alpha| |\beta| \cos \langle \alpha, \beta \rangle.$$

§ 2 向量组的线性相关性

对于形如

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

的 $m \times n$ 阶矩阵 A , 其若干个同维数的列向量(或行向量)组成的集合叫做**向量组**.

如: $m \times n$ 矩阵 $\mathbf{A}=(a_{ij})$ 对应 n 个 m 维列向量

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \dots, \alpha_n = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix},$$

向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 称为 \mathbf{A} 的列向量组. 即 $\mathbf{A}=(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$.

$m \times n$ 矩阵 $\mathbf{A}=(a_{ij})$ 也对应 m 个 n 维行向量

$$\beta_1=(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n}),$$

$$\beta_2=(a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2n}),$$

$$\dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots$$

$$\beta_m=(a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mn}),$$

向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 称为矩阵 \mathbf{A} 的行向量组, 即 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \dots \\ \beta_m \end{pmatrix}$.

反之，由有限个向量组成的向量组也可构成一个矩阵。

定义3.7 对向量 β 和向量组： $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ，若存在一组数 k_1, k_2, \dots, k_s ，使：

$$\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s, \quad (3.3)$$

则称向量 β 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ **线性表示**，也称向量 β 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的一个 **线性组合**。

注：式(3.3)也可以写成以下矩阵乘积的形式：

$$\beta = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_s \end{pmatrix},$$

$$\text{或 } \beta = (k_1, k_2, \dots, k_s) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \dots \\ \alpha_s \end{pmatrix}.$$

对于线性方程组 $Ax=\beta$, 若记

$$A=(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), \quad x=(x_1, x_2, \dots, x_n)^T,$$

则此方程组也可以用向量形式表示成:

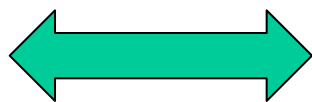
$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = \beta,$$

也即

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta, \quad (3.4)$$

这说明:

线性方程组 $Ax=\beta$
有解.



β 可被系数矩阵 A 的列向量
组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示.

例1 设 $\beta^T=(2,-1,0,1)$, $\alpha_1^T=(1,1,0,0)$, $\alpha_2^T=(0,1,0,-1)$, $\alpha_3^T=(-1,0,0,1)$, 问 β 能否由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示.

解 设 $\beta=k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+k_3\alpha_3$, 即

$$(2, -1, 0, 1) = (k_1 - k_3, k_1 + k_2, 0, -k_2 + k_3).$$

于是有

$$\begin{cases} k_1 - k_3 = 2 \\ k_1 + k_2 = -1 \\ -k_2 + k_3 = 1 \end{cases}$$

解得: $k_1=1, k_2=-2, k_3=-1$. 即 $\beta = \alpha_1 - 2\alpha_2 - \alpha_3$.

所以向量 β 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示.

注: 表示式也可写成

$$\beta = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix} \quad \text{即} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

定义3.8 对于向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, 若存在一组不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_s , 使:

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = \mathbf{0},$$

则称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ **线性相关**; 否则, 称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ **线性无关**.

换言之, 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关的充分必要条件是:

只要

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = \mathbf{0},$$

则必有 $k_1 = k_2 = \dots = k_s = 0$ (即 k_1, k_2, \dots, k_s 全为数字零).

可见, 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关的充分必要条件是:
齐次线性方程组

$$x_1\alpha_1+x_2\alpha_2+\dots+x_s\alpha_s=\mathbf{0}$$

有非零解.

向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关的充分必要条件是: 齐次线性
方程组

$$x_1\alpha_1+x_2\alpha_2+\dots+x_s\alpha_s=\mathbf{0}$$

只有零解.

另外, 显然地,

仅由一个向量 α 组成的向量组线性相关 $\Leftrightarrow \alpha=\mathbf{0}$.

例2 讨论向量组

$$\alpha_1^T=(1, 1, 0, 0), \alpha_2^T=(0, 1, 0, -1), \alpha_3^T=(-1, 0, 0, 1)$$

的线性相关性.

解 设 $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+k_3\alpha_3=\mathbf{0}$, 即

$$(k_1-k_3, k_1+k_2, 0, -k_2+k_3) = (0, 0, 0, 0),$$

也即

$$\begin{cases} k_1 - k_3 = 0 \\ k_1 + k_2 = 0 \\ -k_2 + k_3 = 0 \end{cases}$$

解得: $k_1=k_2=k_3=0$.

所以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关.

例3 讨论向量组

$$\alpha_1^T=(1, 1, 2), \alpha_2^T=(0, 1, -1), \alpha_3^T=(2, 3, 3)$$

的线性相关性.

解 设 $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+k_3\alpha_3=\mathbf{0}$, 即

$$(k_1+2k_3, k_1+k_2+3k_3, 2k_1-k_2+3k_3) = (0, 0, 0),$$

也即

$$\begin{cases} k_1+2k_3 = 0 \\ k_1+k_2+3k_3 = 0 \\ 2k_1-k_2+3k_3 = 0 \end{cases}$$

解得: $k_1=2k_2=-2k_3$.

此时有多个(非零)解. 比如, 可取 $k_1=2, k_2=1, k_3=-1$, 则有

$$2\alpha_1+\alpha_2-\alpha_3=\mathbf{0}.$$

所以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性相关.

例4 讨论n维向量组

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \quad \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

的线性相关性. (称此向量组为**n 维标准单位向量组**)

解 设 $k_1\mathbf{e}_1+k_2\mathbf{e}_2+\dots+k_n\mathbf{e}_n=\mathbf{0}$, 即
 $(k_1, k_2, \dots, k_n) = \mathbf{0}$.

所以得到 $k_1=k_2=\dots=k_n=0$.

因此, 向量组 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 线性无关.

注: n维标准单位向量组 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 是线性无关的, 而且任意n维向量 $\alpha=(a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 都可被 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ 线性表示, 即有

$$\alpha = a_1\mathbf{e}_1 + a_2\mathbf{e}_2 + \dots + a_n\mathbf{e}_n.$$

例5 已知向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 向量 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 满足条件

$$\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2, \quad \beta_2 = \alpha_2 + \alpha_3, \quad \beta_3 = \alpha_3 + \alpha_1.$$

讨论向量组 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 的线性相关性.

解 设 $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + k_3\beta_3 = \mathbf{0}$, 即

$$k_1(\alpha_1 + \alpha_2) + k_2(\alpha_2 + \alpha_3) + k_3(\alpha_3 + \alpha_1) = \mathbf{0}.$$

也即 $(k_1 + k_3)\alpha_1 + (k_1 + k_2)\alpha_2 + (k_2 + k_3)\alpha_3 = \mathbf{0}.$

由于向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 故由上式得到

$$\begin{cases} k_1 + k_3 = 0 \\ k_1 + k_2 = 0 \\ k_2 + k_3 = 0 \end{cases}$$

解得: $k_1 = k_2 = k_3 = 0.$

所以向量组 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 线性无关.

定义3.9 一组两两正交的非零向量称为**正交向量组**.

由单位向量构成的正交向量组称为**规范正交向量组**.

注: n 维标准单位向量组 e_1, e_2, \dots, e_n 就是一个规范正交向量组.

定理3.1 正交向量组必线性无关.

证明: 设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是正交向量组, 有一组数 k_1, k_2, \dots, k_m 使

$$k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_i\beta_i + \dots + k_m\beta_m = \mathbf{0}.$$

用(向量组中的每个向量) β_i 与上式两边做内积, 得

$$k_i [\beta_i, \beta_i] = 0, i = 1, 2, \dots, m.$$

由于 $\beta_i \neq \mathbf{0}$, 所以 $[\beta_i, \beta_i] > 0$, 因此, $k_i = 0$ ($i = 1, 2, \dots, m$).

所以, 向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性无关. 证毕.

注: 线性无关的向量组未必是正交向量组.

定理3.2 若向量组有一个部分组线性相关, 则此向量组线性相关.

证明 不妨设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \dots, \alpha_s$ 中的一个部分组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关.

则存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_r , 使:

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r = \mathbf{0}.$$

所以有: $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r + 0\alpha_{r+1} + \dots + 0\alpha_s = \mathbf{0}.$

而 $k_1, k_2, \dots, k_r, 0, \dots, 0$ 不全为零, 所以 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关.
证毕.

推论1 含有零向量的向量组必线性相关.

推论2 线性无关向量组的任一部分组也线性无关.

定理3.3 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ($s \geq 2$)线性相关的充分必要条件是: 其中至少有一个向量可被其余向量线性表示.

证明 必要性: 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关, 则存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_s , 使: $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = \mathbf{0}$.
不妨设 $k_1 \neq 0$, 则有: $\alpha_1 = -\frac{k_2}{k_1}\alpha_2 - \frac{k_3}{k_1}\alpha_3 - \dots - \frac{k_s}{k_1}\alpha_s$

充分性: 不妨设 α_1 可由 $\alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表示, 即存在一组数 k_2, \dots, k_s 使: $\alpha_1 = k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s$, 于是有

$$-\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = \mathbf{0},$$

这里 $-1, k_2, \dots, k_s$ 不全为零, 所以 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关. 证毕.



两个向量线性相关的几何意义是这两向量共线;

三个向量线性相关的几何意义是这三向量共面;

n 个向量线性相关的几何意义是它们在一个 $n-1$ 维空间.

定理3.4 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关, 而向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 线性相关, 则向量 β 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表示, 且表示式唯一.

[返回定理3.7](#)

证明: 由已知条件, 存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_r, l , 使

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r + l\beta = 0. \quad (*1)$$

首先说明必有 $l \neq 0$. 否则, 若 $l = 0$, 则由(*1)式可得

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_r\alpha_r = 0, \quad (*2)$$

由于向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关, 故由(*2)式可得

$$k_1 = k_2 = \dots = k_r = 0, \quad (*3)$$

(*3)式联合假设条件 $l = 0$ 会得出: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 线性无关.

这与题设条件矛盾. 所以必有 $l \neq 0$. 于是可得

$$\beta = -\frac{k_1}{l}\alpha_1 - \frac{k_2}{l}\alpha_2 - \dots - \frac{k_r}{l}\alpha_r, \quad \text{即: } \beta \text{ 可由 } \alpha_1, \dots, \alpha_r \text{ 线性表示.}$$

又, 若 β 有关于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 的两组线性表示式, 即

若有:
$$\beta = t_1\alpha_1 + t_2\alpha_2 + \dots + t_r\alpha_r,$$

以及
$$\beta = l_1\alpha_1 + l_2\alpha_2 + \dots + l_r\alpha_r,$$

二者相减可得:

$$(t_1 - l_1)\alpha_1 + (t_2 - l_2)\alpha_2 + \dots + (t_r - l_r)\alpha_r = \mathbf{0},$$

由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 的线性无关性可得:

$$t_1 - l_1 = t_2 - l_2 = \dots = t_r - l_r = 0,$$

也即

$$t_1 = l_1, t_2 = l_2, \dots, t_r = l_r.$$

因此, (β 关于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 的)表示式是唯一的.

证毕.

设

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ \dots \\ a_{1n} \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \\ \dots \\ a_{2n} \end{pmatrix}, \dots, \alpha_s = \begin{pmatrix} a_{s1} \\ a_{s2} \\ \dots \\ a_{sn} \end{pmatrix},$$
$$\beta_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ \dots \\ a_{1n} \\ b_1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \\ \dots \\ a_{2n} \\ b_2 \end{pmatrix}, \dots, \beta_s = \begin{pmatrix} a_{s1} \\ a_{s2} \\ \dots \\ a_{sn} \\ b_s \end{pmatrix},$$

向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 称为向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的**加长向量组**.

注：以上定义中只叙述了在最后分量位置之后添加一个新分量的情形。但是，实际上也可以(在任何相对应的位置)添加多个分量，所得到的新的向量组都称为原向量组的**加长向量组**.

定理3.5 线性无关向量组的加长向量组也线性无关.

证明: 以下只证在每一向量的最后加长一个分量的情况, 其它加长情况的证明也是类似的. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 其加长向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 满足条件

$$\beta_1^T = (\alpha_1^T, b_1), \beta_2^T = (\alpha_2^T, b_2), \dots, \beta_s^T = (\alpha_s^T, b_s),$$

并考虑 $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_s\beta_s = \mathbf{0}$, 即

$$k_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ \dots \\ a_{1n} \\ b_1 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \\ \dots \\ a_{2n} \\ b_2 \end{pmatrix} + \dots + k_s \begin{pmatrix} a_{s1} \\ a_{s2} \\ \dots \\ a_{sn} \\ b_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

或也可写成:

$$k_1 \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ b_1 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} \alpha_2 \\ b_2 \end{pmatrix} + \dots + k_s \begin{pmatrix} \alpha_s \\ b_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ 0 \end{pmatrix}$$

这是零向量

这是数字0

从而(观察上述方程组的前 n 行)可得:

$$k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+\dots+k_s\alpha_s=\mathbf{0}.$$

再由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的线性无关性, 可得

$$k_1=k_2=\dots=k_s=0.$$

所以 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 线性无关. 证毕.

§ 3 向量组的秩

设有两个向量组分别为:

(I): $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$; (II): $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$.

定义3.10 若向量组(I)中的每个向量都可以由向量组(II)线性表示, 则称**向量组(I)可由向量组(II)线性表示**;

若向量组(I)和向量组(II)可以互相线性表示, 则称**向量组(I)和向量组(II)等价**.

向量组间的“等价”关系具有下列性质:

(i)反身性: 任何向量组都与自身等价;

(ii)对称性: 若(I)与(II)等价, 则(II)与(I)也等价;

(iii)传递性: 若(I)与(II)等价, (II)与(III)等价, 则(I)与(III)也等价.

若把向量组(I)记作: $\mathbf{A}=(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$,

把向量组(II)记作: $\mathbf{B}=(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$,

向量组(II)可由向量组(I)线性表示, 就是对每个向量 β_j ($j=1, 2, \dots, s$), 存在数 $c_{1j}, c_{2j}, \dots, c_{rj}$, 使得

$$\beta_j = c_{1j} \alpha_1 + c_{2j} \alpha_2 + \dots + c_{rj} \alpha_r = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) \begin{pmatrix} c_{1j} \\ c_{2j} \\ \dots \\ c_{rj} \end{pmatrix},$$

从而可得

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) \begin{pmatrix} c_{11} & c_{21} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ c_{r1} & c_{r2} & \dots & c_{rs} \end{pmatrix},$$

可记作矩阵 \mathbf{C}

可见, 矩阵 \mathbf{B} (即列向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$)可由矩阵 \mathbf{A} (即列向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$)线性表示的充分必要条件是:

存在 $r \times s$ 矩阵 \mathbf{C} , 使

$$\mathbf{B} = \mathbf{A}\mathbf{C},$$

\mathbf{C} 是这一线性表示的系数矩阵.

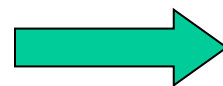
或也可写成

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)\mathbf{C}.$$

注: 此时, 矩阵 \mathbf{B} 的行向量组也可由矩阵 \mathbf{C} 的行向量组线性表示, 这一线性表示的系数矩阵是 \mathbf{A} .

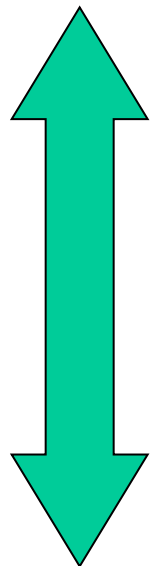
思考: 对于两个同阶矩阵 A, B, \dots

矩阵 A 经过初等行变换变成矩阵 B



A 与 B 等价

由于初等变换可逆



矩阵 B 的每个行向量可由 A 的行向量组线性表示

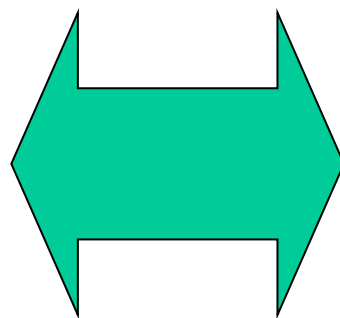


矩阵 A 的每个行向量可由 B 的行向量组线性表示

此处箭头是单向的



A 的行向量组与 B 的行向量组等价



结论: 如果 A 与 B 的行向量组等价, 则矩阵 A 与 B 必等价.

(同理可证) 如果 A 与 B 的列向量组等价, 则矩阵 A 与 B 必等价.

注意: 上述命题的逆命题不成立, 即.....

思考: 对于两个同阶矩阵A, B

当矩阵A与B等价时, A的行向量组与B的行向量组未必等价! A的列向量组与B的列向量组未必等价!

原因: 考虑“矩阵等价”的定义, 见P43: 定义2.4.

反例: 考虑以下两个矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

对A做初等列变换(互换两列)得到B, 因此A与B等价, 然而... A的行向量(1, 0)不能被B的行向量组: (0, 1), (0, 1) 线性表示, (另可见: B的行向量(0, 1)也不能被A的行向量组(1, 0), (1, 0) 线性表示). 故此A的行向量组与B的行向量组不等价.

类似地, 也可以构造两个矩阵等价但其列向量组之间不等价的算例.(自修)

关于行向量的初等变换与行向量组之间的线性表示

矩阵A经过初等行变换
变成矩阵B.



矩阵B的每个行向量可由
A的行向量组线性表示.

情形1:

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_j \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} B = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_j \\ \dots \\ \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix}.$$

矩阵A可看作行向量组(I):

$$\alpha_1, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_j, \dots, \alpha_n.$$

矩阵B可看作行向量组(II):

$$\alpha_1, \dots, \alpha_j, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_n.$$

显然此时向量组(II)可被向量组(I)线性表示.

反之, 若组(II)和组(I)如上所示, 则以上初等行变换必可行.

关于行向量的初等变换与行向量组之间的线性表示(续)

情形2:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \xrightarrow[k \neq 0]{k \times r_i} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ k\alpha_i \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix}.$$

矩阵 \mathbf{A} 可看作行向量组(I): 矩阵 \mathbf{B} 可看作行向量组(II):

$$\alpha_1, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_n.$$

$$\alpha_1, \dots, k\alpha_i, \dots, \alpha_n.$$

此时, 易见向量组(II)可被向量组(I)线性表示. 这是因为

$$k\alpha_i = 0\alpha_1 + \dots + 0\alpha_{i-1} + k\alpha_i + 0\alpha_{i+1} + \dots + 0\alpha_n.$$

而向量组(II)中的其余向量 α_k ($k=1, \dots, i-1, i+1, \dots, n$)显然也可被向量组(I)线性表示.

反之, 若组(II)和组(I)如上所示, 则以上初等行变换必可行.

关于行向量的初等变换与行向量组之间的线性表示(续)

情形3:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_j \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r_j + k r_i} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_j + k \alpha_i \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix}.$$



矩阵 \mathbf{A} 可看作行向量组(I): 矩阵 \mathbf{B} 可看作行向量组(II):

$\alpha_1, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_j, \dots, \alpha_n.$

$\alpha_1, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_j + k \alpha_i, \dots, \alpha_n.$

此时, 可见向量组(II)可被向量组(I)线性表示. 这是因为

$$\alpha_j + k \alpha_i = 0 \alpha_1 + \dots + k \alpha_i + \dots + 1 \alpha_j + \dots + 0 \alpha_n.$$

而组(II)中的其余向量 α_k ($k \neq j$)显然也可被组(I)线性表示.

反之, 若组(II)和组(I)如上所示, 则以上初等行变换必可行.

前面章节的讨论中已经得到结论:

1. 正交向量组必线性无关.
2. 线性无关向量组未必是正交向量组.

但是.....

定理3.6 如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 则有规范正交向量组 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m$ 与之等价.

证 先正交化, 即由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 构造(线性表示)一个正交向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$. 具体做法如下: 令

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

再令 $[\beta_1, \beta_2] = 0,$

(然后, 可先令) $\beta_2 = \alpha_2 + k_{21}\beta_1,$

$$\text{可得 } k_{21} = -\frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]}.$$

即得:

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1,$$

再令:

(然后, 可先令) $\beta_3 = \alpha_3 + k_{31}\beta_1 + k_{32}\beta_2,$

$$[\beta_1, \beta_3] = 0, [\beta_1, \beta_2] = 0,$$

$$[\beta_2, \beta_3] = 0,$$

可得:

$$k_{31} = -\frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]}, \quad k_{32} = -\frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]},$$

即得:
$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2,$$

类似地继续做下去

$$\beta_m = \alpha_m - \frac{[\beta_1, \alpha_m]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_m]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 - \dots - \frac{[\beta_{m-1}, \alpha_m]}{[\beta_{m-1}, \beta_{m-1}]} \beta_{m-1}$$

以上过程中, 实质可表达为

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 + k_{21} \beta_1,$$

$$\beta_3 = \alpha_3 + k_{31} \beta_1 + k_{32} \beta_2,$$

.....

$$\beta_m = \alpha_m + k_{m1} \beta_1 + \dots + k_{m,m-1} \beta_{m-1}.$$

同时, 此过程也可以看作:

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 - k_{21} \beta_1 = \alpha_2,$$

$$\beta_3 - k_{31} \beta_1 - k_{32} \beta_2 = \alpha_3,$$

.....

$$\beta_m - k_{m1} \beta_1 - \dots - k_{m,m-1} \beta_{m-1} = \alpha_m.$$

可见: 向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 等价.

由刚才的计算过程可知：向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 中的任意两个不同的向量 $\beta_i, \beta_j (i \neq j)$ 满足关系： $[\beta_i, \beta_j]=0$.

综上所述可得：向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 等价的正交向量组.

但须注意：此时的向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 也未必是单位向量组.

再将 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 单位化, 取

$$\varepsilon_1 = \frac{1}{|\beta_1|} \beta_1, \quad \varepsilon_2 = \frac{1}{|\beta_2|} \beta_2, \quad \dots, \quad \varepsilon_m = \frac{1}{|\beta_m|} \beta_m,$$

则 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m$ 是规范正交向量组, 且与向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 等价. 证毕.

上述由线性无关向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 得到正交向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 的方法称为Schmidt(施密特)正交化过程.

例6 求与向量组 $\alpha_1=(1, 1, 1)^T$, $\alpha_2=(1, 2, 3)^T$, $\alpha_3=(2, -1, 2)^T$ 等价的一个规范正交向量组.

解 先将向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 正交化, 令

$$\beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 1)^T,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\beta_1, \alpha_2]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{6}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \beta_3 &= \alpha_3 - \frac{[\beta_1, \alpha_3]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\beta_2, \alpha_3]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 \\ &= \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} - \frac{3}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{0}{2} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

再将向量组 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 规范化, 即取

$$\varepsilon_1 = \frac{1}{|\beta_1|} \beta_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{3} \end{pmatrix},$$

$$\varepsilon_2 = \frac{1}{|\beta_2|} \beta_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix},$$

$$\varepsilon_3 = \frac{1}{|\beta_3|} \beta_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{6} \\ -2/\sqrt{6} \\ 1/\sqrt{6} \end{pmatrix}.$$

$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 就是与向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 等价的规范正交向量组.

定义3.11 若实方阵 A 满足 $AA^T=E$, 则称 A 是正交矩阵.

设 $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$, 即: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 A 的行向量组.

那么, $AA^T = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix} (\alpha_1^T \quad \alpha_2^T \quad \dots \quad \alpha_n^T)$

$$= \begin{pmatrix} \alpha_1 \alpha_1^T & \alpha_1 \alpha_2^T & \dots & \alpha_1 \alpha_n^T \\ \alpha_2 \alpha_1^T & \alpha_2 \alpha_2^T & \dots & \alpha_2 \alpha_n^T \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \alpha_n \alpha_1^T & \alpha_n \alpha_2^T & \dots & \alpha_n \alpha_n^T \end{pmatrix},$$

于是可见: $AA^T=E$

当且仅当

$$\alpha_i \alpha_j^T = \begin{cases} 0, & i \neq j \text{ 时,} \\ 1, & i = j \text{ 时.} \end{cases}$$

可见:

n 阶实矩阵 A
为正交矩阵.



A 的行向量组是一组规范正交向量组.

另一方面, 若记 $A=(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$, 即 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是 A 的列向量组, 则有

$$A^T A = \begin{pmatrix} \beta_1^T \\ \beta_2^T \\ \vdots \\ \beta_n^T \end{pmatrix} (\beta_1 \quad \beta_2 \quad \dots \quad \beta_n)$$

$$= \begin{pmatrix} \beta_1^T \beta_1 & \beta_1^T \beta_2 & \dots & \beta_1^T \beta_n \\ \beta_2^T \beta_1 & \beta_2^T \beta_2 & \dots & \beta_2^T \beta_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \beta_n^T \beta_1 & \beta_n^T \beta_2 & \dots & \beta_n^T \beta_n \end{pmatrix},$$

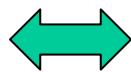
于是可见: $A^T A = E$

当且仅当

$$\beta_i^T \beta_j = \begin{cases} 0, & i \neq j \text{ 时,} \\ 1, & i = j \text{ 时.} \end{cases}$$

可见:

n 阶实矩阵 A
为正交矩阵.



A 的列向量组是一组规范正交向量组.

綜上可知, n 阶实矩阵 A 是正交矩阵

$\Leftrightarrow A$ 的行向量组是规范正交向量组.

$\Leftrightarrow A$ 的列向量组是规范正交向量组.

例如, 下列矩阵都是正交矩阵:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

思考题: 请写出几个正交矩阵.

定义3.12 若向量组T中的某个部分组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 满足:

(i) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关;

(ii) 取向量组T中的任意向量 β , 都有 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 线性相关.

则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是此向量组T的一个极大线性无关向量组, 简称为极大无关组.

例7 求向量组

$$\alpha_1=(1, 0, 0)^T, \alpha_2=(0, 1, 0)^T, \alpha_3=(0, 0, 1)^T, \alpha_4=(1, 1, 1)^T$$

的一个极大线性无关组.

解 由于 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关, 而且 $\alpha_4=\alpha_1+\alpha_2+\alpha_3$,

所以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 就是一个极大线性无关组.

注: 此题的解是不唯一的.

由于 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$ 也线性无关, 而且 $\alpha_3=\alpha_4-\alpha_1-\alpha_2$,

所以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$ 也是一个极大线性无关组.

类似地, $\alpha_1, \alpha_3, \alpha_4$ 和 $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 都是极大线性无关组.

可见, 一个向量组的极大线性无关组一般是不唯一的.

定理3.7 向量组与它的任一极大线性无关组等价.

证明思路: 对于向量组(I): $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}, \dots, \alpha_s$,
任取它的一个极大线性无关组, 不妨(做适当排序, 将这些向量放在前面)设为向量组(II): $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$.

以下往证向量组(I)与向量组(II)是等价的. 由于向量组(II)显然可以被向量组(I)线性表示, 因此以下只需证明向量 $\alpha_{r+1}, \dots, \alpha_s$ 均可以被向量组(II)线性表示.

任取 α_j ($j = r+1, \dots, s$), 由向量组(II)的极大无关性, 向量组

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_j$$

是线性相关的. 由定理3.4知, α_j 可被向量组(II)线性表示.

定理3.4?

证毕.

推论 向量组中任意两个极大线性无关组等价.

定理3.8 若某个列向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关, 则当

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)A = \mathbf{O} \quad (\mathbf{O} \text{ 为零矩阵})$$

时(其中 A 是矩阵), 有 $A = \mathbf{O}$.

证明 设 $A = (a_{ij})_{r \times s}$, 则 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)A = \mathbf{O}$ 可写为

$$(\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \dots \quad \alpha_r) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2s} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{r1} & a_{r2} & \dots & a_{rs} \end{pmatrix} = \mathbf{O},$$

也即

$$\left(\sum_{k=1}^r a_{k1} \alpha_k, \quad \sum_{k=1}^r a_{k2} \alpha_k, \quad \dots \quad \sum_{k=1}^r a_{ks} \alpha_k \right) = \mathbf{O} = (\mathbf{0}, \mathbf{0}, \dots, \mathbf{0}).$$

于是

$$\sum_{k=1}^r a_{kj} \alpha_k = \mathbf{0},$$
$$(j = 1, 2, \dots, s)$$

由于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关,
得 $a_{kj} = 0$, (对于所有的 k, j)
故可得 $A = \mathbf{O}$. 证毕.

定理3.9 等价的线性无关向量组含有相同个数的向量.

证明 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 和 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 等价且都线性无关, 则存在 $s \times r$ 矩阵 A 和 $r \times s$ 矩阵 B , 使

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)A,$$

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)B,$$

于是有

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)BA,$$

即 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)E_r = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)BA$, 即得

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)(E_r - BA) = O.$$

由定理3.8可得 $E_r - BA = O$, 也即 $BA = E_r$;

同理(请思考原因)还可得: $AB = E_s$.

所以, A, B 是方阵 (详见教材P41 例2.9), 即 $r = s$. 证毕.

推论 一个向量组的(所有)极大线性无关组所含向量的个数是唯一的.

定义3.13 一个向量组的(每个)极大线性无关组所含向量的个数, 称为**向量组的秩**.

向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的秩记为: $R\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}$, 或记为: $\text{rank}\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}$.

若一向量组的所有向量都是零向量, 规定其秩为0.

易知, 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关 $\Leftrightarrow R\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}=s$.

例7中向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的秩 $R\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4\}=3$.

例7

定理3.10 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表示, 则

$$R\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\} \leq R\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t\}.$$

证明 记 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的极大线性无关组为: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$,

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 的极大线性无关组为: $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$,

则向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$ 线性表示. 于是, 考虑合并的新向量组 **T**: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$,

易知: $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$ 是新向量组**T**的极大线性无关组. (因此 $R\{T\}=q$.)

思考: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 是否是**T**的极大无关组?

再由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 线性无关, 可知 $p \leq q$.

(否则, 若 $p > q$, 则得 $R\{T\} \geq p > q$, 这与刚才结论 $R\{T\}=q$ 矛盾.)

证毕.

推论1 等价的向量组具有相等的秩.

推论2 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 线性无关, 且可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$ 线性表示, 则必有 $p \leq q$.

推论3 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_q$ 线性表示, 且 $p > q$, 则向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$ 必然线性相关.

注: 推论2的逆否命题.

推论4 任意 $n+1$ 个 n 维向量必然线性相关.

证明思路: 对于任意 $n+1$ 个 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n+1}$, 考虑(n 维)标准单位向量 e_1, e_2, \dots, e_n , (共 n 个)....., 再根据推论3,

注: 推论4还可改为

“任意不少于 $n+1$ 个的 n 维向量必然线性相关.”

§ 4 矩阵的秩

第二章指出, 任意矩阵都与标准形 $\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 等价, r 就是矩阵 A 的秩. 但由于 r 的唯一性没有证明, 因此以下用另一种说法给出矩阵秩的定义.

定义3.14 在一个 $m \times n$ 矩阵 A 中，任选 k 个行与 k 个列 ($k \leq m, k \leq n$)，位于这些行、列交叉处的 k^2 个元素，按原相互位置关系所形成的 k 阶行列式称为 A 的一个 k 阶子式。

例：对于下面的 6×5 的矩阵 A ,

$$A = \begin{pmatrix} * & * & * & * & * \\ a_{21} & * & a_{23} & a_{24} & * \\ a_{31} & * & a_{33} & a_{34} & * \\ * & * & * & * & * \\ a_{51} & * & a_{53} & a_{54} & * \\ * & * & * & * & * \end{pmatrix}$$

其中蓝色元素对应的行列式：

$$\begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{33} & a_{34} \\ a_{51} & a_{53} & a_{54} \end{vmatrix}$$

就是 A 的一个3阶子式。

一个 $m \times n$ 矩阵的 k 阶子式共有 $C_m^k \cdot C_n^k$ 个。

定义3.15 设在矩阵 A 中(至少)有一个不等于0的 r 阶子式 D , 且 A 的所有 $r+1$ 阶子式(如果存在的话)全等于0, 那么 D 称为矩阵 A 的**最高阶非零子式**, r 称为**矩阵 A 的秩**, 记为 **$R(A)$** . 并且规定**零矩阵的秩等于0**.

由于 $R(A)$ 就是 A 的最高阶非零子式 D 的阶数, 所以

若 A 有某个 s 阶子式不等于0, 则 $R(A) \geq s$;

若 A 的所有 t 阶子式全等于0, 则 $R(A) < t$;

对任意 $m \times n$ 矩阵 A 都有: $0 \leq R(A) \leq \min\{m, n\}$;

A^T 的各阶子式与 A 的各阶子式对应相等; (因为行列式转置值不变)

对任意矩阵 A 都有: $R(A^T) = R(A)$.

对 n 阶方阵 A , 由于只有一个 n 阶子式 $|A|$, 所以

$$|A| \neq 0 \Leftrightarrow R(A) = n;$$

$$|A| = 0 \Leftrightarrow R(A) < n.$$

即: n 阶方阵 A 可逆 $\Leftrightarrow R(A) = n$.

所以, 可逆矩阵(非奇异矩阵)也称为满秩矩阵;

不可逆矩阵(奇异矩阵)也称为降秩矩阵.

例8 求下列矩阵的秩.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ 2 & 1 & -1 \\ 3 & -1 & 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 & 4 & 1 \\ 0 & 3 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

解 由于 $|\mathbf{A}|=0$, 但 $\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} \neq 0$, 所以, $R(\mathbf{A})=2$.

由于 \mathbf{B} 的所有四阶子式全为0, 但 $\begin{vmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 4 \end{vmatrix} \neq 0$,

所以, $R(\mathbf{B})=3$. 可见(行)阶梯矩阵的秩等于其非零行的行数.

思考: 能否将矩阵 \mathbf{A} 都“变换”为行阶梯形 \mathbf{B} , 来判断 \mathbf{A} 的秩?

定理3.11 初等变换不改变矩阵的秩.

证明 首先证明对矩阵做一次初等行变换不改变矩阵的秩. 设 $R(A)=r$, 且 D 是 A 的某个 r 阶非零子式.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

假设红色分
块子阵的行
列式就是 D

如果 $A \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} B$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

情形(a1)
第i行与
第j行均
在D中

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

情形(a2)
第i行或
第j行只
有一个
在D中

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

或 $A \xrightarrow{kr_i, k \neq 0.} B$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

情形(b1) 第i行在D中,
B有r阶子式D₁,使D₁=kD

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{ir} & \cdots & ka_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

情形(b2) 第i行不在D中,
B有r阶子式D₁,使D₁=D

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{ir} & \cdots & ka_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

可见, 如果 $A \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} B$ 或 $A \xrightarrow{kr_i, k \neq 0} B$,

在 B 中一定能找到与 D 对应的 r 阶子式 D_1 满足 $D_1 = D$ 或 $D_1 = -D$ 或 $D_1 = kD$, ($k \neq 0$), 所以 $D_1 \neq 0$, 故此时 $R(B) \geq r$.

如果 $A \xrightarrow{r_i + kr_j} B$,

若 A 的第 j 行在 D 中但第 i 行不在 D 中, 则 D 也是 B 的 r 阶非零子式, 故此时 $R(B) \geq r$.

情形(c1) 第 j 行在 D 中, 第 i 行不在 D 中. 此时 B 有 r 阶子式 D_1 , 使 $D_1 = D$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{ir} + ka_{jr} & \cdots & a_{in} + ka_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

若A的第i行和第j行均在D中，则B中对应D的r阶子式

$D_1=D \neq 0$ ，所以此时 $R(B) \geq r$ 。

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{ir} + ka_{jr} & \cdots & a_{in} + ka_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

情形(c2) 第i行和第j行均在D中，
此时B有r阶子式 D_1 ，使 $D_1=D$

若A的第i行在D中但第j行不在D中，则B中对应D的r阶子式 $D_1=D+kD_2$ ， D_2 也是B的r阶子式，而 D_1 、 D_2 至少有一个不等于零，所以， $R(\mathbf{B})\geq r$ 。


详见下图：

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{ir} + ka_{jr} & \cdots & a_{in} + ka_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$


情形(c3) 第i行在D中，第j行不在D中，
此时 $D_1=D+kD_2$ ，(只考虑 $k\neq 0$ ，因为 $k=0$ 时 $D_1=D$)

其中行列式 D_1 和 D_2 的取值情况为.....


$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{ir} + ka_{jr} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} + k \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jr} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix}$$



D_1



D



D_2

注: 由于 $D_1 = D + kD_2$, ($D \neq 0, k \neq 0$), 所以 D_1 和 D_2 不能同时为 0.

因此.....

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1r} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \dots & a_{ir} + ka_{jr} & \dots & a_{in} + ka_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{r1} & a_{r2} & \dots & a_{rr} & \dots & a_{rn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jr} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mr} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

当 $D_1 \neq 0$
时, \mathbf{B} 有 r
阶子式
 $D_1 \neq 0$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1r} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \dots & a_{ir} + ka_{jr} & \dots & a_{in} + ka_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{r1} & a_{r2} & \dots & a_{rr} & \dots & a_{rn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jr} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mr} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

当 $D_1 = 0$ 时,
必有 $D_2 \neq 0$,
 \mathbf{B} 有 r 阶子
式(红字部
分对应的
行列式) D_2
不为零.

综上,对 A 作一次初等行变换变成 B 时有 $R(B) \geq R(A)$.

又由于初等变换是可逆的, B 也可以作一次初等行变换变成 A ,所以 $R(A) \geq R(B)$,因此此时必有 $R(B) = R(A)$.

由于对矩阵做一次初等行变换矩阵的秩不变,所以对矩阵做有限次初等行变换后,矩阵的秩也不变.

如果对 A 作一次初等列变换变成 B ,则对 A^T 作一次初等行变换变成 B^T ,所以此时 $R(B^T) = R(A^T)$. 于是对 A 做有限次初等列变换变成 B 后也有

$$R(B) = R(B^T) = R(A^T) = R(A).$$

证毕.

根据前面的思考,由“行列式转置值不变”可得

推论 若 $A \sim B$, 则 $R(A) = R(B)$.

这就给我们提供了求一般矩阵秩的有效方法.



例9 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ -1 & -3 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 & 3 & 2 \\ -1 & -8 & 5 & 6 & 2 \end{pmatrix}$ 的秩.

解

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ -1 & -3 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 & 3 & 2 \\ -1 & -8 & 5 & 6 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & 1 & 4 & 4 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & 4 & 9 & 6 \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & 1 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & -2 & -15 & -18 \\ 0 & 0 & 2 & 15 & 18 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ 0 & -1 & 1 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & -2 & -15 & -18 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

故 $R(A)=3$.

上述结果对分块矩阵也是成立的, 即: 对分块矩阵做分块矩阵的初等变换不改变分块矩阵的秩.

思考: 能否用以上类似的方法确定向量组的秩?

事实上,

定义: 对于 $m \times n$ 矩阵 A ,

A 的行向量组的秩称为 A 的 **行秩**,

A 的列向量组的秩称为 A 的 **列秩**.

基本性质(对于 $m \times n$ 矩阵 A):

A 的行秩 $\leq m$,

A 的列秩 $\leq n$.

进一步地,

定理3.12 对于任意 $m \times n$ 矩阵 A ,

A 的行秩 $= R(A) = A$ 的列秩.

证明: 由于矩阵 A 可经过初等行变换变成行最简形矩阵 B , 由于:

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} \begin{array}{c} \xrightarrow{\text{经过(最多)三类初等行变换}} \\ \xleftarrow{\text{经过(最多)三类初等行变换}} \end{array} B = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$$

可见: 每个 β_i ($i=1, \dots, m$)均可被向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 线性表示, (思考)
因初等变换可逆, 故每个 α_i ($i=1, \dots, m$)也可被向量组 β_1, \dots, β_m 线性表示,
所以 A 的行向量组与 B 的行向量组等价. (故 A 的行秩 $= B$ 的行秩)
又, 易见: 行最简形矩阵 B 的秩等于 B 的行秩. 即 $R(B) = B$ 的行秩.
又(由 A 与 B 的变换关系以及定理3.11知) $R(A) = R(B)$, 因此
 $R(A) = R(B) = B$ 的行秩 $= A$ 的行秩.

由于 A 的列向量组就是 A^T 的行向量组,

而对 A 做初等列变换, 对应于对 A^T 做初等行变换, 故有

$$R(A)=R(A^T)=A^T \text{的行秩}=A \text{的列秩}.$$

证毕.

注: 定理3.12告诉我们, 对于任意 $m \times n$ 的矩阵 A , 其行秩和列秩必相等.

以上理论也给我们提供了求向量组的秩的有效方法. 😊

例10 讨论(列)向量组

$$\alpha_1=(1, 1, 1, 1)^T, \alpha_2=(1, -1, 2, 1)^T,$$

$$\alpha_3=(2, 4, 1, 2)^T, \alpha_4=(3, 1, 4, 3)^T$$

的线性相关性, 并求其秩和一个极大无关组.

解 由于

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & -1 & 4 & 1 \\ 1 & 2 & 1 & 4 \\ 1 & 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

初等
行变换

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & -2 & 2 & -2 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

初等
行变换

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

所以, $R(A)=2$. 于是, $R\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4\}=2$.

因此, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性相关.

又因为

$$(\alpha_1, \alpha_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -2 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

所以有 $R\{\alpha_1, \alpha_2\}=2$, 于是 α_1, α_2 线性无关.

再由 $R\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4\}=2$ 可知:

α_1, α_2 就是向量组的一个极大无关组.

注: 寻找列向量组的极大无关组, 一般要做初等行变换. 请思考原因.

例11 证明: $R(\mathbf{AB}) \leq \min\{R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B})\}$.

证明: 由于

$$\begin{aligned} R(\mathbf{AB}) &= R(\mathbf{AB}, \mathbf{O}) \leq R(\mathbf{AB}, \mathbf{A}), \quad \text{而 } (\mathbf{AB}, \mathbf{A}) \sim (\mathbf{O}, \mathbf{A}), \\ &= R(\mathbf{O}, \mathbf{A}) \\ &= R(\mathbf{A}). \end{aligned} \quad (*1)$$

另一方面, 由于

$$\begin{aligned} R(\mathbf{AB}) &= R\left(\begin{pmatrix} \mathbf{AB} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}\right) \leq R\left(\begin{pmatrix} \mathbf{AB} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}\right), \quad \text{而 } \begin{pmatrix} \mathbf{AB} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} \mathbf{O} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}, \\ &= R\left(\begin{pmatrix} \mathbf{O} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}\right) = R(\mathbf{B}). \end{aligned} \quad (*2)$$

综合(*1)、(*2)式即得: $R(\mathbf{AB}) \leq \min\{R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B})\}$. 证毕.

提示: 此题也可以不用分块矩阵来论证, 比如, 可根据向量组之间的线性表示关系直接论证. 请写出相应的证明.

关于矩阵秩的一些经典结论

命题1(P75: 15): 对于任意的 $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 均有:

$$R(A+B) \leq R(A) + R(B).$$

非常实用, 请认真思考.

命题2(PPT例题): 对于任意的 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, B \in \mathbb{R}^{n \times p}$, 均有:

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

非常实用, 已证明, 还有其他思路可证.

命题3(P76: 19): 对于 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, B \in \mathbb{R}^{n \times p}$, 若 $AB=O$, 则有:

$$R(A) + R(B) \leq n. \quad (\text{这里 } n \text{ 为 } A \text{ 的列数, 也是 } B \text{ 的行数})$$

很实用. (也可在学完第四章以后再证)

命题4(P76: 20): 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, A^* 是 A 的伴随矩阵, 则有:

$$R(A^*) = \begin{cases} n, & R(A) = n, \\ 1, & R(A) = n - 1, \\ 0, & R(A) < n - 1. \end{cases}$$

课后练习

设4维向量组 $\alpha_1 = (1+a, 1, 1, 1)^T$, $\alpha_2 = (2, 2+a, 2, 2)^T$, $\alpha_3 = (3, 3, 3+a, 3)^T$, $\alpha_4 = (4, 4, 4, 4+a)^T$, 问 a 为何值时 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性相关? 当 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性相关时, 求其一个极大线性无关组, 并将其余量用该极大线性无关组线性表出.

解 由于

$$\begin{aligned} |A| &= |\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4| = \begin{vmatrix} 1+a & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2+a & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3+a & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4+a \end{vmatrix} \\ &= (10+a)a^3 \end{aligned}$$

所以, $a=0$ 或 $a=-10$ 时, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性相关.

当 $a=0$ 时, 由于

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

此时 $R(A)=1$, α_1 是一个极大线性无关组.

当 $a=-10$ 时, 由于

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = \begin{pmatrix} -9 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & -8 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & -7 & 4 \\ 1 & 2 & 3 & -6 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & -6 \\ 0 & -10 & 0 & 10 \\ 0 & 0 & -10 & 10 \\ 0 & 20 & 30 & -50 \end{pmatrix}$$

$$A \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & -6 \\ 0 & -10 & 0 & 10 \\ 0 & 0 & -10 & 10 \\ 0 & 20 & 30 & -50 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

可见, 当 $a=-10$ 时, $R(A)=3$, $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是一个极大线性无关组.