

第一章 行列式

一、行列式的定义及性质

1. 定义

定义 1.1.1 (n 阶行列式) n 阶行列式是由 n^2 个数 $a_{ij}(i, j=1, 2, \dots, n)$ 排成 n 行、 n 列的算式

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad (1.1.7)$$

可简记成 $\det(a_{ij})_{n \times n}$ 或 $\det(a_{ij})$, 并用它来表示一个数. 当 $n=1$ 时, 规定

$$D = |a_{11}| \stackrel{\text{def}}{=} a_{11}$$

(注意不要把 1 阶行列式 $|a_{11}|$ 与 a_{11} 的绝对值相混淆). 当 $n=2, 3, \dots$ 时, 用以下公式递归地定义 n 阶行列式的值为

$$D \stackrel{\text{def}}{=} a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \cdots + a_{1n}A_{1n} = \sum_{j=1}^n a_{1j}A_{1j} \quad (1.1.8)$$

其中, $A_{1j} = (-1)^{1+j}M_{1j}$, 而 M_{1j} 是删去 D 中第 1 行元素和第 j 列元素后由剩余元素按照它们原来的相对次序所形成的 $n-1$ 阶行列式, 即

$$M_{1j} = \begin{vmatrix} a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & \cdots & a_{3,j-1} & a_{3,j+1} & \cdots & a_{3n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

定义 1.1.2 (余子式与代数余子式) 在 n 阶行列式 $D = \det(a_{ij})$ 中, 称删去 a_{ij} 所在的第 i 行元素和第 j 列元素后由剩余元素按照它们原来的相对次序所形

成的 $n-1$ 阶行列式为 a_{ij} 的余子式, 记为 M_{ij} , 而称

$$A_{ij} = (-1)^{i+j}M_{ij}$$

为 a_{ij} 的代数余子式.

性质 1.1.3 行列式 D 等于它的任一行各元素分别与其对应的代数余子式的乘积之和, 即

$$D = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \cdots + a_{in}A_{in} = \sum_{j=1}^n a_{ij}A_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, n. \quad (1.1.10)$$

并称 (1.1.10) 式为行列式按第 i 行展开的公式.

2. 性质

性质 1.1.1 行列式与它的转置行列式相等, 即 $D = D^T$.

性质 1.1.2 互换行列式两列的位置, 行列式的值反号.

性质 1.1.4 若行列式某行的各元素有公因子 k , 则可将 k 提到行列式符号外边来(或者说, 用一个数 k 去乘行列式, 就等于用 k 去乘行列式某行的每个元素), 即

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = k \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}. \quad (1.1.12)$$

性质 1.1.5 若行列式某行的每个元素都是两个数的和, 则可将此行列式写成两个行列式的和:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + b_{i1} & a_{i2} + b_{i2} & \cdots & a_{in} + b_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{i1} & b_{i2} & \cdots & b_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}. \quad (1.1.13)$$

以下这个**尤其重要**

性质 1.1.7 把行列式某行的 k 倍加到另一行上去(指某行每个元素乘以常数 k 后加到另一行的对应元素上去), 行列式的值不变, 即

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} + ka_{i1} & a_{j2} + ka_{i2} & \cdots & a_{jn} + ka_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}. \quad (1.1.14)$$

“把行列式第 i 行的 k 倍加到第 j 行上去”也说成“行列式的第 j 行加上第 i 行的 k 倍”, 注意在这个变换中, 只有第 j 行变了, 第 i 行没有改变.

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} A_{kj} = \begin{cases} D, & \text{当 } k = i \text{ 时,} \\ 0, & \text{当 } k \neq i \text{ 时.} \end{cases}$$

二、行列式的计算

1. 化上三角行列式法

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} a_{22} \cdots a_{nn},$$

即下三角形行列式的值等于它的主对角线元素之积.

例 1.2.2 计算行列式

$$D = \begin{vmatrix} 3 & -3 & 7 & 1 \\ 1 & -1 & 3 & 1 \\ 4 & -5 & 10 & 3 \\ 2 & -4 & 5 & 2 \end{vmatrix}.$$

2. 处理绝大多数数字相同的有效方法——通减法，通加法，升阶法

例 1.2.3 计算 n 阶行列式

$$D_n = \begin{vmatrix} a & b & b & \cdots & b \\ b & a & b & \cdots & b \\ b & b & a & \cdots & b \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \cdots & a \end{vmatrix}.$$

3. 范德蒙行列式

例 1.2.5 证明： n ($n \geq 2$) 阶 Vandermonde (范德蒙德) 行列式

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_1^2 & a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1^{n-1} & a_2^{n-1} & \cdots & a_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j), \quad (1.2.1)$$

其中“ \prod ”为连乘号， $\prod_{1 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j)$ 表示所有的形如 $(a_i - a_j)$ ($1 \leq j < i \leq n$) 的因子的乘积。

注意乘积的顺序!

另注：对于有许多元素相等的行列式，一般采用所有行减去或加上同一行；
对

4. 数学归纳法

例 1.2.7 计算 5 阶行列式

$$D_5 = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 2 \end{vmatrix}.$$

5. 其他结论

例 1.2.6 证明：

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & c_{11} & \cdots & c_{1m} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & c_{n1} & \cdots & c_{nm} \\ 0 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1m} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & b_{m1} & \cdots & b_{mm} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{m1} & \cdots & b_{mm} \end{vmatrix}.$$

(1.2.2)

三、克莱姆法则

定理 1.3.1 (Cramer 法则) 对于由 n 个方程、 n 个未知量组成的线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n, \end{cases} \quad (1.3.1)$$

其中 x_1, x_2, \dots, x_n 为未知量; a_{ij} 为第 i 个方程中未知量 x_j 的系数, $i, j=1, 2, \dots, n$; b_1, \dots, b_n 为常数项, 如果它的系数行列式

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \neq 0,$$

则方程组 (1.3.1) 有惟一解

$$x_1 = \frac{D_1}{D}, x_2 = \frac{D_2}{D}, \dots, x_n = \frac{D_n}{D}. \quad (1.3.2)$$

其中, D_j 是将 D 的第 j 列元素 $a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{nj}$ 依次用方程组右端的常数项 b_1, b_2, \dots, b_n 替换后所得到的 n 阶行列式, 即

$$D_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & b_2 & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & b_n & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

对于一个线性方程组, 当它的常数项不全为零时, 称它为非齐次线性方程组; 当它的常数项全为零时, 称它为齐次线性方程组.

对于任意一个齐次线性方程组

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad (1.3.3)$$

$x_1 = 0, x_2 = 0, \dots, x_n = 0$ 一定是它的解, 称这个解为齐次线性方程组 (1.3.3) 的零解 (或称为平凡解). 如果 $x_1 = c_1, x_2 = c_2, \dots, x_n = c_n$ 也是方程组 (1.3.3) 的一个解, 且常数 c_1, c_2, \dots, c_n 不全为零, 则称这个解为方程组 (1.3.3) 的一个非零解 (或称为非平凡解). 齐次线性方程组总有零解, 但不一定有非零解. 如果齐次线性方程组没有非零解, 就说它只有零解.

推论 1.3.1 对于由 n 个方程、 n 个未知量组成的齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = 0, \end{cases} \quad (1.3.4)$$

如果它的系数行列式 $D = \det(a_{ij}) \neq 0$, 则齐次线性方程组 (1.3.4) 只有零解.

推论 1.3.2^① 如果齐次线性方程组 (1.3.4) 有非零解, 则它的系数行列式必为零.

3. 练习

(1) 若 n 阶行列式 $D=0$, 则

- (A) D 中必有一行(列)元素全为零.
- (B) D 中必有两行(列)的元素对应成比例.
- (C) 以 D 为系数行列式的非齐次线性方程组必有惟一解.
- (D) 以 D 为系数行列式的齐次线性方程组必有非零解. []

另论: 行列式为 0 的线性方程组, 只可能无解或有无穷多组解。

推论: 行列式为 0 的其次线性方程组必有无穷多组解。

(2) 设 A_{ij} 为 $D = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 6 & 1 \\ 5 & 6 & 7 & 9 \\ 6 & 8 & 9 & 5 \end{vmatrix}$ 的 (i, j) 元素的代数余子式, 则 $A_{31} + 2A_{32} + 3A_{33} + 4A_{34} =$

- (A) 0. (B) 1. (C) -1. (D) 16. []

3. 设 M_{ij} 为行列式 $\begin{vmatrix} 1 & 8 & 9 & 8 \\ 3 & 5 & 7 & 2 \\ 5 & 4 & 3 & 5 \\ 5 & 6 & 5 & 4 \end{vmatrix}$ 的 (i, j) 元素的余子式, 试计算 $M_{13} + 2M_{23} + 5M_{33}$.

(2) $\sqrt{\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ a & b & c \\ a^3 & b^3 & c^3 \end{vmatrix}} = (a+b+c)(b-a)(c-a)(c-b);$

第二章 矩阵

1. 矩阵的运算

矩阵的数乘运算满足下列运算规律(其中 A, B 为任意 $m \times n$ 矩阵, k, l 为任意常数):

- (1) $1A = A$;
- (2) $k(lA) = (kl)A$; (结合律)
- (3) $(k+l)A = kA + lA$; (分配律)
- (4) $k(A+B) = kA + kB$. (分配律)

定义 2.1.5 (矩阵乘法) 设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$, 规定 A 与 B 的乘积为矩阵 $C = (c_{ij})_{m \times n}$, 记为 $AB = C$, 其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}, \quad i = 1, 2, \cdots, m; j = 1, 2, \cdots, n. \quad (2.1.5)$$

即 AB 的 (i, j) 元素为 A 的第 i 行各元素分别与 B 的第 j 列对应元素的乘积之和.

例 2.1.7 (线性方程组与矩阵) 在中学代数中讨论过 2 元及 3 元线性方程组, 但在自然科学和工程技术中所遇到的线性方程组, 其未知量个数可能更多, 而且方程个数与未知量个数也不一定相等. 因此需要讨论一般的线性方程组. 由 m 个方程、 n 个未知量组成的线性方程组(称为一个 $m \times n$ 线性方程组)的一般形式是

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m. \end{cases} \quad (2.1.15)$$

利用矩阵相等和矩阵乘法的定义, 可将方程组(2.1.15)简写成矩阵形式

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

或 $Ax = b$, (2.1.16)

其中, 矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 并称 A 为方程组(2.1.15)的系数矩阵, x, b 分别是由未知量和方程组右端的常数项组成的列向量:

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}.$$

例 2.1.6 (线性变换与矩阵) 设有由变量 x_1, x_2, \dots, x_n 到变量 y_1, y_2, \dots, y_m 的变换

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n, \\ \dots\dots\dots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n, \end{cases} \quad (2.1.11)$$

其中 $a_{ij} (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 为常数. 由矩阵相等和矩阵乘法的定义, 可将变换 (2.1.11) 写成矩阵形式

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

或

$$\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}, \quad (2.1.12)$$

其中, 矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$, \mathbf{x}, \mathbf{y} 分别为 n 维列向量和 m 维列向量:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}.$$

矩阵的转置满足下列运算规律:

- (1) $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$;
- (2) $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$;
- (3) $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$ (k 为数);
- (4) $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T\mathbf{A}^T$.

例 2.1.9 设

$$\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A} = \boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\beta}^T,$$

求 $\mathbf{A}^n (n=2, 3, \dots)$.

解法 2 注意到

$$\beta^T \alpha = [3 \quad 1 \quad 1] \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = -3 + 2 + 3 = 2,$$

利用矩阵乘法满足结合律,得

$$\begin{aligned} A^n &= (\alpha\beta^T)(\alpha\beta^T)\cdots(\alpha\beta^T) = \alpha(\beta^T\alpha)\cdots(\beta^T\alpha)\beta^T \\ &= \alpha 2^{n-1} \beta^T = 2^{n-1} \alpha\beta^T = 2^{n-1} \begin{bmatrix} -3 & -1 & -1 \\ 6 & 2 & 2 \\ 9 & 3 & 3 \end{bmatrix}, n=2,3,\cdots. \blacksquare \end{aligned}$$

方阵的行列式满足下列运算规律(设 A, B 均为 n 阶方阵, k 为数):

- (1) $\det(A^T) = \det(A)$;
- (2) $\det(kA) = k^n \det(A)$;
- (3) $\det(AB) = \det(A) \cdot \det(B)$.

3. 已知两个线性变换

$$\begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 + y_3, \\ x_2 = 2y_1 - y_2, \\ x_3 = 4y_1 + 5y_3; \end{cases} \quad \begin{cases} y_1 = -3z_1 + z_2, \\ y_2 = 4z_1 - z_2, \\ y_3 = z_1 + z_2. \end{cases}$$

求由它们复合所得到的从 z_1, z_2 到 x_1, x_2, x_3 的线性变换的矩阵.

2. 逆矩阵

定义 2.2.1(逆矩阵) 设 A 为 n 阶方阵, 如果存在 n 阶方阵 B , 使得

$$AB = BA = I, \quad (2.2.1)$$

① 为了书写方便, 本书中常常用“ $P \Leftrightarrow Q$ ”来表示“ P 成立的充要条件是 Q 成立”, 或“ P 成立当且仅当 Q 成立”, 或“ P 与 Q 等价”.

• 50 •

则称方阵 A 是可逆的(或称为非奇异的), 并称方阵 B 为方阵 A 的逆矩阵或逆阵, 记为 A^{-1} , 即 $A^{-1} = B$.

不存在逆阵的方阵也称为奇异矩阵.

定义 2.2.2 (伴随矩阵) 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 $n (n \geq 2)$ 阶方阵, $\det(A)$ 的元素 a_{ij} 的代数余子式为 $A_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$, 则称以 A_{ji} 为 (i, j) 元素的 n 阶方阵为 A 的伴随矩阵, 记为 A^* (或记为 $\text{adj}(A)$), 即

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}.$$

定理 2.2.1 设 A 为 $n (n \geq 2)$ 阶方阵, 则成立

$$AA^* = A^*A = \det(A)I. \quad (2.2.2)$$

定理 2.2.2 (方阵可逆的充要条件) $n (n \geq 2)$ 阶方阵 A 可逆的充要条件是 $\det(A) \neq 0$. 且当 A 可逆时, 有

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)}A^*. \quad (2.2.4)$$

逆矩阵的基本性质 设 A, B 为同阶可逆方阵, 常数 $k \neq 0$, 则有:

- (1) A^{-1} 可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$;
- (2) A^T 可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$;
- (3) kA 可逆, 且 $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$;
- (4) AB 可逆, 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$;
- (5) $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$.

要把这个和转置的记清楚!

此外, 要会推转置, 逆矩阵, 伴随矩阵复合的计算式:

例 2.19 设 A 为 n 阶 ($n \geq 2$) 可逆矩阵, 证明:

- (1) $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$; (2) $(A^T)^* = (A^*)^T$; (3) $(kA)^* = k^{n-1}A^*$ (k 为非零常数).

证 这里主要是利用可逆矩阵 A 的逆矩阵 A^{-1} 与 A 的伴随矩阵 A^* 的关系, 即

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|}A^*; \quad A^* = |A|A^{-1}.$$

$$(1) (A^*)^{-1} = (|A|A^{-1})^{-1} = \frac{1}{|A|}A = |A^{-1}|A = (A^{-1})^*.$$

$$(2) (A^*)^T = (|A|A^{-1})^T = |A|(A^{-1})^T = |A|(A^T)^{-1} = |A^T|(A^T)^{-1} = (A^T)^*.$$

(3) 利用 $A^* = |A|A^{-1}$ 得

$$(kA)^* = |kA|(kA)^{-1} = k^n|A|\frac{1}{k}A^{-1} = k^{n-1}|A|A^{-1} = k^{n-1}A^*.$$

这里需要指出, (2)、(3) 的结论, 当 A 不可逆时也是成立, 这需要用伴随阵的定义来证明.

$$4^\circ (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T;$$

3. 设 A 为 n 阶可逆矩阵 ($n \geq 2$), I 为 n 阶单位矩阵, 则 $((A^*)^*)^{-1} = ($)
- A. $|A|^{n-1}I$ B. $|A|^{1-n}I$ C. $|A|^{n-1}A^*$ D. $|A|^{1-n}A^*$

推论 2.2.1 如果 n ($n \geq 2$) 阶方阵 A 的行列式 $\det(A) \neq 0$, 则

$$\det(A^*) = [\det(A)]^{n-1}. \quad (2.2.3)$$

例 2.2.5 设 n 阶方阵 A 满足 $A^2 + A - 4I = O$, 证明 $A - I$ 可逆, 并求 $(A - I)^{-1}$.

解 因为

$$O = A^2 + A - 4I = (A - I)(A + 2I) - 2I,$$

故有

$$(A - I)(A + 2I) = 2I,$$

即

$$(A - I) \left[\frac{1}{2}(A + 2I) \right] = I.$$

由推论 2.2.2 即知 $A - I$ 可逆, 且 $(A - I)^{-1} = \frac{1}{2}(A + 2I)$. \blacksquare

(1) 若 2 阶方阵 $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ 的行列式 $\det(A) = ad - bc \neq 0$, 证明:

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}.$$

10. 设 3 阶矩阵 A, B 满足 $2A^{-1}B = B - 4I$, 其中 I 是 3 阶单位矩阵.

(1) 证明: $A - 2I$ 可逆; (2) 若 $B = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$, 求矩阵 A .

3. 分块矩阵

3. 分块矩阵的乘法

设 A, B 为可相乘的矩阵, 分块成

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{sr} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{r1} & B_{r2} & \cdots & B_{rt} \end{bmatrix},$$

其中 $A_{i1}, A_{i2}, \dots, A_{ir}$ 的列数分别等于 $B_{1j}, B_{2j}, \dots, B_{rj}$ 的行数 ($i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t$), 则有

$$AB = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{s1} & C_{s2} & \cdots & C_{st} \end{bmatrix},$$

其中

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^r A_{ik} B_{kj}, \quad i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t.$$

一般地, 有

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{sr} \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{s2}^T \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1r}^T & A_{2r}^T & \cdots & A_{sr}^T \end{bmatrix},$$

即分块矩阵的转置是将它的行列依次互换, 同时将各子块转置.

容易将 (2.3.2) 式推广, 即当方阵 A_1, A_2, \dots, A_m 都可逆时, 就有

$$\begin{bmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_m \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_m^{-1} \end{bmatrix}.$$

例 2.3.3 设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times s}, B = (b_{ij})_{s \times n}$, 若记 B 的第 j 个列向量为

$$B_j = \begin{bmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{sj} \end{bmatrix}, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

则 B 可以写成

$$B = [B_1 \quad B_2 \quad \cdots \quad B_n],$$

称上式为 B 的按列分块表示. 证明: $AB = [AB_1 \quad AB_2 \quad \cdots \quad AB_n]$, 即 AB 的第 j 列等于 $AB_j (j = 1, 2, \dots, n)$.

例 2.3.4 设 $\alpha_j (j=1, 2, 3)$ 均为 3 维列向量, 方阵 $A = [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \alpha_3]$, $B =$
 · 64 ·

$[\alpha_1+2\alpha_2 \ 2\alpha_2+3\alpha_3 \ 3\alpha_3+\alpha_1]$, 已知 $\det(A) = a$, 求 $\det(B)$.

解 由矩阵乘法可得

$$\alpha_1+2\alpha_2 = [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \alpha_3] \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix},$$

同理有

$$2\alpha_2+3\alpha_3 = A \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad 3\alpha_3+\alpha_1 = A \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix},$$

于是再由例 2.3.3 可得

$$B = A \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{bmatrix} = AP, \text{ 其中 } P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{bmatrix},$$

两端取行列式, 得

$$\det(B) = \det(A) \cdot \det(P) = 12a. \quad \blacksquare$$

2. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 均为 3 维列向量, 方阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$, $B = (\alpha_1+2\alpha_2, 2\alpha_2+3\alpha_3, 3\alpha_3+\alpha_1)$, 已知 $\det(A) = a$, 求 $\det(B)$.

(4) 设 A 为 3 阶矩阵, 可逆矩阵 P 按列分块为 $P = [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \alpha_3]$, 且有 $P^{-1}AP =$

$$\begin{bmatrix} 0 & & \\ & 1 & \\ & & 2 \end{bmatrix}, \text{ 则 } A(\alpha_1+2\alpha_2+3\alpha_3) =$$

(A) $\alpha_1+2\alpha_2$. (B) $2\alpha_2+3\alpha_3$. (C) $2\alpha_2+6\alpha_3$. (D) $2\alpha_2+4\alpha_3$. []

注意这两种的区别与联系!

4. 初等变换及初等矩阵

定义 2.4.1 (初等变换) 对矩阵施行的下列 3 种变换：

- (1) 交换第 i 行与第 j 行的位置 (记为 r_{ij})；
- (2) 用非零数 k 乘矩阵的第 i 行 (记为 $r_i(k)$)；
- (3) 把矩阵第 i 行的 k 倍加到第 j 行上去 (记为 $r_{ij}(k)$)

分别称为矩阵的第 1 种、第 2 种和第 3 种初等行变换, 统称为矩阵的初等行变换. 如果将上面的“行”都换成“列”, 就是矩阵初等列变换的定义 (对应地, 分别将初等行变换记号中的字母“ r ”换成字母“ c ”, 就是 3 种初等列变换的记号). 矩阵的初等行变换和初等列变换统称为矩阵的初等变换.

定义 2.4.2 (矩阵等价) 如果矩阵 A 经若干次初等行(列)变换变成了矩阵 B , 则称 A 与 B 行(列)等价, 或 A 行(列)等价于 B , 记为 $A \cong B$. 矩阵行等价和矩阵列等价统称为矩阵等价.

定义 2.4.3 (初等矩阵) 对单位矩阵只作 1 次初等变换所得到的矩阵, 称为初等矩阵, 或初等方阵.

因为初等行(列)变换只有 3 种, 所以初等矩阵也只有 3 种, 它们是:

(1) 互换单位矩阵 I 的第 i 行与第 j 行 (或互换 I 的第 i 列与第 j 列) 得初等矩阵 (其中未写出的元素都是零, 以下都如此)

$$P_{ij} = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & & \\ & & 1 & & & & & & \\ & & & 0 & \cdots & & 1 & & \\ & & & & 1 & & & & \\ & & & \vdots & & \ddots & \vdots & & \\ & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & \ddots & \\ & & & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & & & \ddots & \\ & & & & & & & & & & & 1 \end{bmatrix} \begin{matrix} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \\ \leftarrow \text{第 } j \text{ 行} \\ \\ \\ \end{matrix} ; \\
 \begin{matrix} \uparrow \\ \uparrow \end{matrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 列} \\ \text{第 } j \text{ 列} \end{matrix}$$

(2) 用非零数 k 乘 I 的第 i 行(或用非零数 k 乘 I 的第 i 列)得初等矩阵

$$P_i(k) = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & k & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行;} \\ \\ \\ \uparrow \\ \text{第 } i \text{ 列} \end{array}$$

(3) 把 I 的第 i 行的 k 倍加到第 j 行上去(或把 I 的第 j 列的 k 倍加到第 i 列上去)得初等矩阵

$$P_j(k) = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & k & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \\ \leftarrow \text{第 } j \text{ 行} \\ \\ \\ \uparrow \quad \uparrow \\ \text{第 } i \text{ 列} \quad \text{第 } j \text{ 列} \end{array}$$

初等矩阵都是可逆的,且易验证

$$(P_{ij})^{-1} = P_{ij}, \quad (P_i(k))^{-1} = P_i\left(\frac{1}{k}\right), \quad (P_j(k))^{-1} = P_j(-k),$$

用矩阵乘法表示 初等行变换	用矩阵乘法表示 初等列变换
$A \xrightarrow{r_{ij}} B, \text{ 则 } B = P_{ij} A$	$A \xrightarrow{c_{ij}} B, \text{ 则 } B = A P_{ij}$
$A \xrightarrow{r_i(k)} B, \text{ 则 } B = P_i(k) A$	$A \xrightarrow{c_i(k)} B, \text{ 则 } B = A P_i(k)$
$A \xrightarrow{r_{ij}(k)} B, \text{ 则 } B = P_{ij}(k) A$	$A \xrightarrow{c_{ij}(k)} B, \text{ 则 } B = A P_{ij}(k)$

考试时有时会考初等矩阵相关的问题：

4. $\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}^{2018} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}^{2019} = (\quad)$

A. $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix}$ B. $\begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 6 & 5 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix}$ C. $\begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 6 & 5 & 4 \\ 9 & 8 & 7 \end{bmatrix}$ D. $\begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 4 & 5 & 6 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$

如果矩阵某一行的元素不全为零,则称该行为矩阵的非零行,否则称为零行.并称非零行中左起第1个非零元素为该行的首非零元.

定义 2.4.4(阶梯形矩阵) 如果一个矩阵满足下列两个条件,则称它为行阶梯形矩阵,简称为阶梯形矩阵:

(1) 如果存在零行,则零行都在非零行的下边;

(2) 在任意两个相邻的非零行中,下一行的首非零元都在上一行的首非零元的右边,即从上到下,各非零行的首非零元的列标随着行标的递增而严格增大.

如果一个矩阵满足下列两个条件,则称它为简化行阶梯形矩阵(或行最简形):

(1) 是阶梯形矩阵;

(2) 每个首非零元都是1,并且在每个首非零元所在的列中,除首非零元1以外的其他元素全都为零.

5. 矩阵的秩

定义 2.5.2(矩阵的秩) 如果矩阵 $A = O$,则称 A 的秩为零.如果 $A \neq O$,则称 A 中非零子式的最高阶数为 A 的秩,记为 $r(A)$,或秩(A).

上面的讨论表明,矩阵经初等变换后,秩不改变,或者说,等价的矩阵有相同的秩.这就提供了求矩阵秩的一般方法:用初等变换将矩阵化成阶梯形矩阵,则阶梯形矩阵中非零行的个数即是所求矩阵的秩.

例 2.5.3 设 $r(A_{m \times n}) = r$. 证明: 存在列满秩矩阵 $G_{m \times r}$ 和行满秩矩阵 $H_{r \times n}$, 使 $A = GH$, 其中 $r(G) = r(H) = r$.

证 由定理 2.5.2 知存在可逆矩阵 P, Q , 使

$$PAQ = \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}_{m \times n} = \begin{bmatrix} I_r \\ O \end{bmatrix}_{m \times r} [I_r \quad O]_{r \times n}.$$

用 P^{-1} 左乘上式两端, 用 Q^{-1} 右乘上式两端, 得

$$A = P^{-1} \begin{bmatrix} I_r \\ O \end{bmatrix} [I_r \quad O] Q^{-1} = GH,$$

其中 $G = P^{-1} \begin{bmatrix} I_r \\ O \end{bmatrix}$ 是 $m \times r$ 矩阵, 且显然有 $r(G) = r$, $H = [I_r \quad O] Q^{-1}$ 是 $r \times n$ 矩阵, 且显然有 $r(H) = r$.

通常称 $A = GH$ 是 A 的一个满秩分解. \blacksquare

定理 2.5.2 设 $r(A_{m \times n}) = r > 0$, 则必存在 m 阶可逆方阵 P 和 n 阶可逆方阵 Q , 使

$$PAQ = \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}_{m \times n}, \quad (2.5.1)$$

其中 I_r 为 r 阶单位矩阵, 并称 (2.5.1) 式右端的矩阵为矩阵 A 的秩标准形.

5. 证明: 同型矩阵 $A_{m \times n}$ 与 $B_{m \times n}$ 等价 $\Leftrightarrow r(A) = r(B)$.

4. 设矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & a-3 & -2 & b \\ 3 & 2 & 1 & a & -1 \end{bmatrix}$, 试讨论矩阵 A 的秩.

5. 设矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & -1 & -2 \\ 4 & 1 & 2 & 1 \\ 2 & 5 & \mu & \lambda \end{bmatrix}$, 讨论矩阵 A 的秩.

8. 设线性方程组 $Ax=b$ 的增广矩阵为

$$\bar{A}=[A \mid b]=\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & 4 \\ -1 & \lambda & 1 & \lambda^2 \\ 1 & -1 & 2 & -4 \end{array}\right],$$

求 $r(A)$ 及 $r(\bar{A})$.

第三章 空间解析几何

1. 向量及其运算

定理 3.1.1 两个向量 a 与 b 共线的充要条件是存在不全为零的常数 k_1 和 k_2 , 使得

$$k_1 a + k_2 b = 0.$$

推论 3.1.1 在一条直线上取定一个非零向量 e_1 , 则该直线上任一向量 a 必可由 e_1 唯一地表示为 $a = x e_1$, 其中 x 为一个常数.

定理 3.1.1 和推论 3.1.1 的证明留给读者完成.

定理 3.1.2 3 个向量 a, b, c 共面的充要条件是存在不全为零的常数 k_1, k_2, k_3 , 使得

$$k_1 a + k_2 b + k_3 c = 0. \quad (3.1.3)$$

在直角坐标系 $\{O; i, j, k\}$ 中, 一个向量 $a = xi + yj + zk$ 分别与 3 个基向量 i, j, k 的夹角 (即分别与 x 轴、 y 轴、 z 轴正向之间的夹角) α, β, γ 称为向量 a 的方向角, 方向角的余弦 $\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma$ 称为向量 a 的方向余弦. 显然, 方向余弦完全确定了向量的方向. 从图 3.1.16 可以看出

$$\begin{cases} \cos \alpha = \frac{x}{\|a\|} = \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}}, \\ \cos \beta = \frac{y}{\|a\|} = \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}}, \\ \cos \gamma = \frac{z}{\|a\|} = \frac{z}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}}. \end{cases} \quad (3.1.14)$$

这就是方向余弦的坐标表达式.

对于 3 个向量 $\mathbf{a}=(x_1, y_1, z_1), \mathbf{b}=(x_2, y_2, z_2), \mathbf{c}=(x_3, y_3, z_3)$, 由定理 3.1.2, 有

$\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}$ 共面 \Leftrightarrow 存在不全为零的常数 k_1, k_2, k_3 , 使得 $k_1\mathbf{a}+k_2\mathbf{b}+k_3\mathbf{c}=\mathbf{0}$

\Leftrightarrow 存在不全为零的常数 k_1, k_2, k_3 , 使得

$$\begin{cases} x_1k_1 + x_2k_2 + x_3k_3 = 0, \\ y_1k_1 + y_2k_2 + y_3k_3 = 0, \\ z_1k_1 + z_2k_2 + z_3k_3 = 0. \end{cases}$$

· 100 ·

上面的方程组可看成是以 k_1, k_2, k_3 为未知量的 3×3 齐次线性方程组, 它有非零解, 故由 Cramer 法则的推论, 得

$$\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c} \text{ 共面} \Leftrightarrow \begin{vmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \\ z_1 & z_2 & z_3 \end{vmatrix} = 0.$$

定义 3.1.3 (正交射影向量和正交射影) 设向量 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 的夹角为 θ , 定义向量

$$\text{Proj}_a \mathbf{b} = \|\mathbf{b}\| \cos \theta \mathbf{a}^\circ \quad (3.1.19)$$

为向量 \mathbf{b} 在向量 \mathbf{a} 上的正交射影向量, 简称为射影向量. 定义数值

$$(\mathbf{b})_a = \|\mathbf{b}\| \cos \theta \quad (3.1.20)$$

为 \mathbf{b} 在 \mathbf{a} 上的正交射影 (或代数射影), 简称为射影.

定义 3.2.1 (数量积) 设向量 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 的夹角为 θ , 规定 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 的数量积是一个数量, 记为 $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}$, 定义为

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\| \cos \theta. \quad (3.2.2)$$

由射影的定义 ((3.1.20) 式), \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 的数量积也可以写成

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \|\mathbf{a}\| (\mathbf{b})_a = \|\mathbf{b}\| (\mathbf{a})_b. \quad (3.2.3)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} &= (a_x \mathbf{i} + a_y \mathbf{j} + a_z \mathbf{k}) \cdot (b_x \mathbf{i} + b_y \mathbf{j} + b_z \mathbf{k}) \\ &= a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z. \end{aligned} \quad (3.2.5)$$

写成坐标形式就是

$$(a_x, a_y, a_z) \cdot (b_x, b_y, b_z) = a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z. \quad (3.2.6)$$

定义 3.2.2 (向量积) 规定两个向量 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 的向量积是一个向量, 记为 $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$, $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 的方向与 \mathbf{a}, \mathbf{b} 都垂直, 且使 $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 符合右手法则 (如图 3.2.3 所示), $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 的模等于以 \mathbf{a}, \mathbf{b} 为邻边的平行四边形的面积, 即 $\|\mathbf{a} \times \mathbf{b}\| = \|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\| \sin(\mathbf{a}, \mathbf{b})$.

向量积又叫外积或叉积.

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{i} & \mathbf{j} & \mathbf{k} \\ a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \end{vmatrix}$$

定义 3.2.3(混合积) 规定 3 个向量 $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}$ 的混合积是一个数, 它等于 \mathbf{a} 与 \mathbf{b} 先作向量积, 然后再用 $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ 与 \mathbf{c} 作数量积所得到的数, 记成 $[\mathbf{a} \ \mathbf{b} \ \mathbf{c}]$, 即 $[\mathbf{a} \ \mathbf{b} \ \mathbf{c}] = (\mathbf{a} \times \mathbf{b}) \cdot \mathbf{c}$.

$$[\mathbf{a} \ \mathbf{b} \ \mathbf{c}] = (\mathbf{a} \times \mathbf{b}) \cdot \mathbf{c}$$

$$= \begin{vmatrix} a_y & a_z \\ b_y & b_z \end{vmatrix} c_x + \begin{vmatrix} a_z & a_x \\ b_z & b_x \end{vmatrix} c_y + \begin{vmatrix} a_x & a_y \\ b_x & b_y \end{vmatrix} c_z = \begin{vmatrix} a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \\ c_x & c_y & c_z \end{vmatrix}$$

(1) $(\mathbf{a} \times \mathbf{b}) \cdot \mathbf{c} = (\mathbf{b} \times \mathbf{c}) \cdot \mathbf{a} = (\mathbf{c} \times \mathbf{a}) \cdot \mathbf{b}$, 即 $[\mathbf{a} \ \mathbf{b} \ \mathbf{c}] = [\mathbf{b} \ \mathbf{c} \ \mathbf{a}] = [\mathbf{c} \ \mathbf{a} \ \mathbf{b}]$;

(2) 互换混合积中任意两个向量的位置, 则混合积变号. 例如,

$$[\mathbf{b} \ \mathbf{a} \ \mathbf{c}] = -[\mathbf{a} \ \mathbf{b} \ \mathbf{c}].$$

2. 点, 直线与平面

点, 直线, 平面的表示

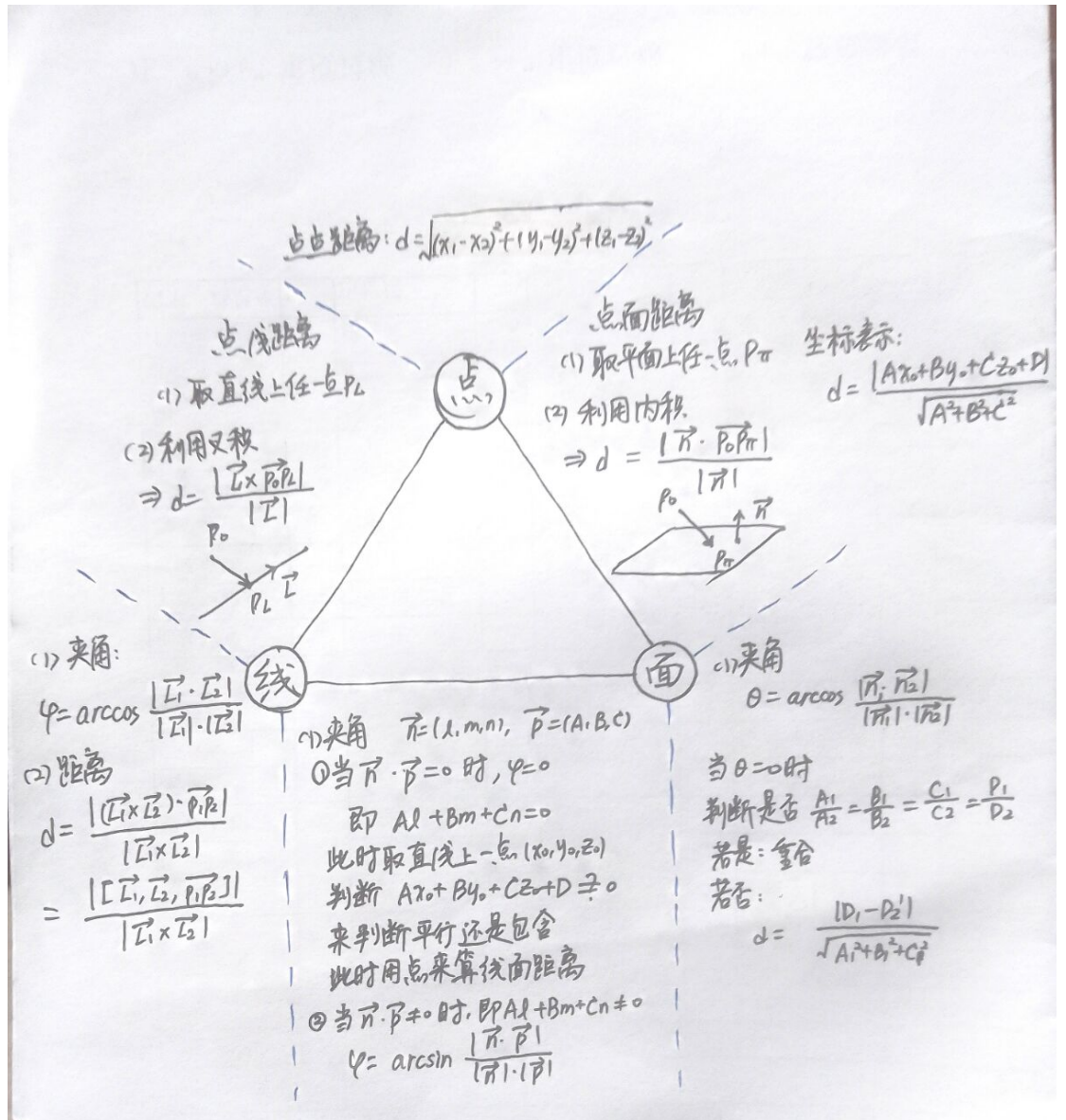
直线

- (1) 点向式: $\vec{r} - \vec{r}_0 = u\vec{a}$
- (2) 对称式: $\frac{x-x_0}{a_1} = \frac{y-y_0}{a_2} = \frac{z-z_0}{a_3}$
- (3) 参数式: $\begin{cases} x = ua_1 + x_0 \\ y = ua_2 + y_0 \\ z = ua_3 + z_0 \end{cases}$
- (4) 两点式: $\vec{r} - \vec{r}_1 = u(\vec{r}_2 - \vec{r}_1) \Leftrightarrow \frac{x-x_1}{x_2-x_1} = \frac{y-y_1}{y_2-y_1} = \frac{z-z_1}{z_2-z_1}$
- (5) 一般式: $\begin{cases} A_1x + B_1y + C_1z + D_1 = 0 \\ A_2x + B_2y + C_2z + D_2 = 0 \end{cases}$ (当不好找直线上的点使用)

平面

- (1) 点法式: $(\vec{r} - \vec{r}_0) \cdot \vec{n} = 0 \Leftrightarrow A(x-x_0) + B(y-y_0) + C(z-z_0) = D$
- (2) 一般式: $Ax + By + Cz + D = 0$
- (3) 截距式: $\frac{x}{a} + \frac{y}{b} + \frac{z}{c} = 1$
- (4) 参数式: $\vec{r} - \vec{r}_0 = u\vec{a} + v\vec{b} \Leftrightarrow \begin{cases} x-x_0 = ua_1 + vb_1 \\ y-y_0 = ua_2 + vb_2 \\ z-z_0 = ua_3 + vb_3 \end{cases}$
- (5) 三点式: 即 $[\vec{r} - \vec{r}_1, \vec{r}_1 - \vec{r}_2, \vec{r}_2 - \vec{r}_3] = 0$

缺谁平行于谁
不缺谁垂直于谁



3. 设有两条直线 $L_1: \begin{cases} x-y=3 \\ 3x-y+z=1 \end{cases}$ 和 $L_2: x+1 = \frac{y-1}{-2} = \frac{z}{2}$, 点 $M(1,0,-1)$.

(1) 求 L_1 的对称式方程; (2) 求点 M 到 L_1 的距离; (3) 研究 L_1 与 L_2 的位置关系.

(6) 过点 $P_0(-3, 5, 9)$, 且与直线 $L_1: \begin{cases} y=3x+5, \\ z=2x-3 \end{cases}$ 及 $L_2: \begin{cases} y=4x-7, \\ z=5x+10 \end{cases}$ 都相交.

4. 求过点 $P_0(-3, 5, 9)$ 且与直线 $L_1: \begin{cases} y=3x+5 \\ z=2x-3 \end{cases}$ 及 $L_2: \begin{cases} y=4x-7 \\ z=5x+10 \end{cases}$ 都相交的直线 L 的方程.

例 3.11 已知两直线的方程为: $L_1: \begin{cases} 2x - 2y - z + 1 = 0 \\ x + 2y - 2z - 4 = 0 \end{cases}$, $L_2: \frac{x-1}{1} = \frac{y+2}{2} = \frac{z}{-1}$.

- (1) 证明二直线异面;
- (2) 求它们之间的距离;
- (3) 求此二直线的公垂线方程(即与它们垂直相交).

解 (1) 化 L_1 为对称式得

$$L_1: \frac{x}{2} = \frac{y-1}{1} = \frac{z+1}{2}, \text{ 因此取点 } M_1(0, 1, -1) \text{ 及方向向量 } L_1 = (2, 1, 2),$$

对 L_2 同样取点 $M_2(1, -2, 0)$ 及方向向量 $L_2 = (1, 2, -1)$ 故

$$\overrightarrow{M_1M_2} \cdot (L_1 \times L_2) = \begin{vmatrix} 1 & -3 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & -1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & -3 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \end{vmatrix} = -14 \neq 0 \text{ 知 } L_1 \text{ 和 } L_2 \text{ 异面.}$$

(2) $L_1 \times L_2 = (-5, 4, 3)$, $\|L_1 \times L_2\| = 5\sqrt{2}$, 所以, 两直线之间的距离为

$$d = \frac{|\overrightarrow{M_1M_2} \cdot (L_1 \times L_2)|}{\|L_1 \times L_2\|} = \frac{14}{5\sqrt{2}}$$

(3) 为求公垂线 L , 易知其方向 $L \parallel L_1 \times L_2 = (-5, 4, 3)$, 但很难找到 L 上一点. 因此, 我们转而考虑建立 L 的一般方程, 即找包含 L 的两张平面. 设 L 已知, 则 L 与 L_1 所决定的平面 π_1 及 L 与 L_2 所决定的平面 π_2 的交线就是 L , 所以只要分别建立 π_1, π_2 的方程即可.

π_1 过 L_1 上点 $M_1(0, 1, -1)$, 法向量 $n_1 = L_1 \times L = (2, 1, 2) \times (-5, 4, 3) = (-5, -16, 13)$, 因此, 得 π_1 的方程为

$$5x + 16y - 13z - 29 = 0;$$

π_2 过 $M_2(1, -2, 0)$, $n_2 = L_2 \times L = (1, 2, -1) \times (-5, 4, 3) = (10, 2, 14) \parallel (5, 1, 7)$, 故 π_2 的方程为 $5x + y + 7z - 3 = 0$, 因此, 所求直线的方程为

$$L: \begin{cases} 5x + 16y - 13z - 29 = 0 \\ 5x + y + 7z - 3 = 0 \end{cases}$$

2. 设 A, B 均为 n 阶方阵, 且满足 $A^2 = I, B^2 = I, |A| + |B| = 0$, 证明: $|A+B| = 0$.