

一. 矩阵

● 矩阵的计算：

① 加法： $A + B$

② 数乘： cA

③ 乘法： $A * B$

	加法	乘法
结合律	✓	✓
交换律	✓	×
单位元	✓	✓
逆元	✓	?
消去律		×

● 几个概念：

• 数量矩阵（纯量矩阵）：
$$\begin{pmatrix} k & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & k \end{pmatrix}$$

特别地， $k = 1$ 时为单位矩阵

• 转置矩阵 ($A^T = (a'_{ij})_{m \times n}$): $a'_{ij} = a_{ji}$

性质: $(AB)^T = B^T A^T$ $|A^T| = |A|$

• 对称矩阵: $a_{ij} = a_{ji}$ 反对称矩阵: $a_{ij} = -a_{ji}$

● 几个结论：

- 任何 n 阶方阵一定可以唯一地表示为一个对称阵和一个反对称阵的和.
- 对任何 $m \times n$ 矩阵 $A_{m \times n}$, $AA^T, A^T A$ 为对称矩阵

● 矩阵相关

• 方阵的幂 (A^m):

$$\textcircled{1} A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} \lambda & & \\ & \lambda & \\ & & \lambda \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \lambda E + B$$

拆元法

$$A^m = (\lambda E + B)^m \\ = (\lambda E)^m + C_m^1 (\lambda E)^{m-1} B + \dots + C_m^k (\lambda E)^{m-k} B^k + \dots + B^m$$

$$\text{又 } B^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad B^3 = 0$$

$$\text{所以 } A^m = \begin{cases} \lambda^m E + C_m^1 \lambda^{m-1} B + C_m^2 \lambda^{m-2} B^2 & m \geq 2 \\ \dots \end{cases}$$

②

$$\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} \quad \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

$$A = \alpha \beta^T = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & a_1 b_3 \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & a_2 b_3 \\ a_3 b_1 & a_3 b_2 & a_3 b_3 \end{pmatrix}$$

(行与行之间存在比例; 秩为 1)

对上述矩阵 A:

$$\begin{aligned} A^m &= (\alpha \beta^T)(\alpha \beta^T) \dots (\alpha \beta^T) \quad (\text{共 } m \text{ 个相乘}) \\ &= \alpha (\beta^T \alpha)(\beta^T \alpha) \dots (\beta^T \alpha) \beta^T \quad (\text{共 } m-1 \text{ 个相乘}) \\ &= (a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3)^{m-1} \alpha \beta^T \\ &= (a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3)^{m-1} A \\ &= (\text{tr}(A))^{m-1} A \end{aligned}$$

• 方阵的迹(tr(A))

$$\text{对 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ & \dots & \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad \text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$$

性质: $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

• 方阵的多项式

$$f(x) = a_m x^m + \dots + a_0$$

设 A 为 n 阶方阵

$$\text{则 } f(A) = a_m A^m + \dots + a_1 A + a_0 E$$

• 矩阵的共轭

$$A = \begin{pmatrix} i & 1+i \\ 2 & -5i \end{pmatrix} \quad \text{则 } \bar{A} = \begin{pmatrix} -i & 1-i \\ 2 & 5i \end{pmatrix}$$

● 可逆矩阵

• 定义: $AB=BA=E$ 则 $B=A^{-1}$

• 性质: A 可逆 $\Leftrightarrow |A|^{-1} \neq 0$ $|A^{-1}| = |A|^{-1}$

• 消去: 若 A 可逆, 则

$$BA = CA \Rightarrow B = C$$

$$AB = 0 \Rightarrow B = 0$$

$$BA = 0 \Rightarrow B = 0$$

● 伴随矩阵

• 定义: $A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix}$

• 性质: $AA^* = A^*A = |A|E_n$ $|A^*| = |A|^{n-1} (n \geq 2)$

● 一些计算法则

• 求可逆矩阵: $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$ $\rightarrow A$ 可逆 $\Leftrightarrow A^*$ 可逆

• 一些定理:

$$(A^{-1})^{-1} = A$$

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

$$|A^{-1}| = |A|^{-1}$$

● 逆矩阵与伴随矩阵的计算

• 逆矩阵:

$$\begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & A_s \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \dots & \\ & & & A_s^{-1} \end{pmatrix}$$

其中, 2 阶的较特殊:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 7 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \quad A^{-1} = \begin{pmatrix} 4 & -7 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

• 伴随矩阵:

$$\begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & A_n \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} A_1^*|A_2|\dots|A_n| & & & \\ & A_2^*|A_1||A_3|\dots|A_n| & & \\ & & \dots & \\ & & & A_n^*|A_1|\dots|A_{n-1}| \end{pmatrix}$$

其中, 特别地,

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

● 线性方程组

• 矩阵解方程组

①通过初等行变换将系数/增广矩阵化为行阶梯形矩阵

②再将行阶梯形化回方程组, 解方程组

(定理: 任何矩阵都可经过初等行变换化为(规范)行阶梯形矩阵, 但不唯一(唯一))

• 规范行阶梯阵:

①主元全为 1

②主元所在列其他元素全为 0

• 标准形矩阵

$$\text{形如: } \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

(定理: 任何矩阵可以经过初等行列变换化作标准形矩阵)

• 自由未知量/主未知量

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 7 & 3 \\ 0 & 0 & 5 & 0 & 9 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

其中, 自由未知量: x_2 ; 其余的为主未知量

- 非齐次线性方程组

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

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

可表示为: $AX = B$

- 克莱姆法则: $x_j = \frac{D_j}{D}$

- 解:

系数行列式 $|A| = 0$: 有唯一解

系数行列式 $|A| \neq 0$: 有两解或无解

- 有解: $r(\tilde{A}) = r(A)$

- 有唯一解:

- (1) 无自由未知量

- 有无穷多解:

- (1) 有自由未知量

- 无解: $r(\tilde{A}) = r(A) + 1$

- 齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = 0 \end{cases}$$

- 解: 总是有解

- 仅有零解:

- (1) $|D| \neq 0$

- (2) $r(A) = n$

- 有非零解 (无穷):

- (1) $|D| = 0$

- (2) $r(A) < n$

● 分块矩阵

• 初等变换

- (1) 交换分块矩阵的两行（列）
- (2) 将分块矩阵的某一行（列）的各个元素乘以同一个可逆矩阵 P
- (3) 将分块矩阵的某一行（列）的各个元素乘以同一个可逆矩阵 Q 后，加到另一行的对应矩阵上去

• 线性方程组视角：

令 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$ 都是 $AX = 0$ 的解，那么矩阵 $B = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k)$ 满足： $AB = 0$
反之，若 $AB = 0$ ，则矩阵 B 的列都是 $AX = 0$ 的解

● 矩阵等价

• 定义：

给定矩阵 $A_{m \times n}$ ，如果矩阵 B 可以由 A 经过有限次行列变换得到，那么说 B 和 A 等价，记作 $B \sim A$

此外， B 可以表示为 $B = PAQ$ ，其中 P, Q 为可逆矩阵

• 等价关系

- 自反性：矩阵自己与自己等价
- 对称性： $A \sim B$ 则 $B \sim A$
- 传递性： $A \sim B$ 且 $B \sim C$ 则 $A \sim C$

• 一些推论

- 若 A 为可逆矩阵，则存在初等矩阵 R_1, R_2, \dots, R_s ，使得 $R_1 R_2 \dots R_s A = E$ ，这样， $A = R_s^{-1} R_{s-1}^{-1} \dots R_1^{-1}$ ；
- 设 A 为 $m \times n$ 矩阵， P 为 m 阶可逆矩阵， Q 为 n 阶可逆矩阵，则 PA, AQ, PAQ 具有相同的标准形

• 浪费空间记录行列变换（若记录行（列）变换，则在 A 右（下）侧接一 E ）

- 求逆矩阵： $(A \ E) \rightarrow (E \ P)$ 则 $P = A^{-1}$
- 解方程组：

$$Ax = B \Rightarrow x = A^{-1}B \quad (A \ B) \rightarrow (E \ A^{-1}B)$$

$$xA = B \Rightarrow x = BA^{-1} \quad \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E \\ BA^{-1} \end{pmatrix}$$

● 矩阵的秩

▪ 定义：

设 A 是 $m \times n$ 阵，若存在一个 r 阶子式不为 0，而矩阵 A 的全部 $r+1$ 阶子式都为 0，则称矩阵 A 的秩为 r ，记作 $r(A)=r$

▪ 矩阵秩的性质

- ① 唯一性;
- ② $r(A_{m \times n}) \leq \min\{m, n\}$;
- ③ 若矩阵 A 有一个 r 阶子式不为 0，则 $r(A) \geq r$;
- ④ 若矩阵 A 的所有 r 阶子式都为 0，则 $r(A) < r$;
- ⑤ $r(A^T) = r(A)$;
- ⑥ 行阶梯形矩阵的秩等于其非零行的数目;
- ⑦ n 阶可逆矩阵的秩等于 n 。

▪ 行（列）满秩

定理：一个 **列** 满秩矩阵可只做 **行** 变换化为 **标准形**

▪ 关于矩阵的秩的一些小结论

- (1) $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$
- (2) $\max\{r(A), r(B)\} \leq r(A \ B) \leq r(A) + r(B)$
- (3) $r(A + B) \leq r(A) + r(B)$
- (4) $r\begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B)$
- (5) $A: m \times n, B: n \times p, AB = 0$. 则 $r(A) + r(B) \leq n$
- (6) A 为 n 阶方阵, $r(A^*) = \begin{cases} n, r(A) = n \\ 1, r(A) = n - 1 \\ 0, r(A) < n - 1 \end{cases}$
- (7) $r(A) = r(A^T A)$
- (8) 设 A 为 $m \times p$ 阵, B 为 $p \times n$ 阵, 则
$$r(A) + r(B) - p \leq r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$$

二. 行列式

● 行列式的值

$$\begin{aligned}
 \bullet \det(\mathbf{A}) &= \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ & \cdots & \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j_1 j_2 \dots j_n} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n} \\
 &= \sum_{i_1 i_2 \dots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n)} a_{i_1 1} a_{i_2 2} \dots a_{i_n n} \\
 &= \sum_{\substack{j_1 j_2 \dots j_n \\ i_1 i_2 \dots i_n}} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n) \tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{i_1 j_1} a_{i_2 j_2} \dots a_{i_n j_n}
 \end{aligned}$$

• 上（下）三角： $D_1 = a_{11} a_{22} \dots a_{nn}$

$$\text{推论: } \begin{vmatrix} * & & a_{1n} \\ & a_{2, n-1} & \\ & \cdots & \\ a_{n1} & & 0 \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{1n} a_{2, n-1} \dots a_{n1}$$

$$\text{推推论: } \begin{vmatrix} A_{k1} & & 0 \\ & A_{k2} & \\ & & \cdots \\ * & & A_{ks} \end{vmatrix} = |A_{k1}| |A_{k2}| \dots |A_{ks}|$$

• 转置不改变行列式的值

$$\bullet \begin{vmatrix} A_k & 0 \\ C_{nk} & B_n \end{vmatrix} = |A_k| |B_n| \quad \text{推论: } \begin{vmatrix} 0 & A_k \\ B_n & C_{nk} \end{vmatrix} = (-1)^{kn} |A_k| |B_n|$$

● 行列式的初等变换

• 第一类初等变换：交换 i, j 行： $D' = -D$

$$\bullet \text{第二类初等变换: } \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ k a_{i1} & \cdots & k a_{in} \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = k |A|$$

• 第三类初等变换：把 D 的第 j 行的 k 倍加到第 i 行：行列式值不变

● 易混淆概念：

- 元素 a_{ij} 的余子式(M_{ij})：去掉行列式 D 的 i 行 j 列所得
- 元素 a_{ij} 的代数余子式(A_{ij})： $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$
- D 的一个 k 阶子式(M_i)：随机去掉 D 中的 k 行 k 列交点上的 k^2 个元素所得到的 k 阶行列式
- M_i 的余子式(M')： D 划去上述 k 行 k 列
- M_i 的代数余子式： $A_i = (-1)^{(i_1+i_2+\dots+i_k)+(j_1+j_2+\dots+j_k)} M'$

● 行列式的计算

- 行列式的按行（列）展开： $D = a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \dots + a_{nj}A_{nj}$

eg: $D = \begin{vmatrix} 1 & 5 & -1 \\ 2 & 2 & 3 \\ 3 & 0 & -8 \end{vmatrix}$ 求 $A_{11} + A_{12}$:

$$\begin{aligned} A_{11} + A_{12} &= 1 \cdot A_{11} + 1 \cdot A_{12} + 0 \cdot A_{13} \\ &= \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 2 & 2 & 3 \\ 3 & 0 & -8 \end{vmatrix} \end{aligned}$$

- Laplace 定理： $D = \sum_{i=1}^t N_i A_i$

- 行列式的乘法： $|A_n B_n| = |A_n| |B_n|$

• 计算行列式的方法：

• 递推法：（常用于 n 阶和 n-1 阶形状相同的行列式）

$$D = \begin{vmatrix} \alpha + \beta & \alpha\beta & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 1 & \alpha + \beta & \alpha\beta & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \alpha + \beta & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \alpha + \beta & \alpha\beta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & \alpha + \beta & \alpha\beta \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & \alpha + \beta \end{vmatrix}$$

$$= (\alpha + \beta)D_{n-1} - \alpha\beta D_{n-2}$$

• 消去法：（利用行列式的性质将一些非 0 元素化为 0）

$$D_n = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & 1 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{5}{4} & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & \frac{n}{n-1} & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & \frac{n+1}{n} \end{vmatrix} = n + 1$$

• 拆元法：（将行列式的一列分成两个数的和）

$$D_n = \begin{vmatrix} x & a & a & \dots & a \\ -a & x & a & \dots & a \\ -a & -a & x & \dots & a \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ -a & -a & -a & \dots & x \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x+a & a & \dots & a \\ 0 & x & \dots & a \\ 0 & -a & \dots & -a \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & -a & \dots & x \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} -a & a & a & \dots & a \\ -a & x & a & \dots & a \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ -a & -a & -a & \dots & x \end{vmatrix}$$

$$= (x+a)D_{n-1} + \begin{vmatrix} -a & 0 & \dots & 0 \\ -a & x-a & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -a & -2a & \dots & x-a \end{vmatrix} = (x+a)D_{n-1} - a(x-a)^{n-1}$$

- **加边法：**（通常这样的行列式行（列）有重复出现的元素）

$$D_n = \begin{vmatrix} 1-a_1b_1 & -a_1b_2 & -a_1b_3 & \dots & -a_1b_n \\ -a_2b_1 & 1-a_2b_2 & -a_2b_3 & \dots & -a_2b_n \\ -a_3b_1 & -a_3b_2 & 1-a_3b_3 & \dots & -a_3b_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ -a_nb_1 & -a_nb_2 & -a_nb_3 & \dots & 1-a_nb_n \end{vmatrix} = \begin{array}{c} \boxed{\text{（第一行乘上 } a_n \\ \text{减到后面各行）}} \end{array}$$

$$\begin{vmatrix} 1 & b_1 & b_2 & b_3 & \dots & b_n \\ 0 & 1-a_1b_1 & -a_1b_2 & -a_1b_3 & \dots & -a_1b_n \\ 0 & -a_2b_1 & 1-a_2b_2 & -a_2b_3 & \dots & -a_2b_n \\ 0 & -a_3b_1 & -a_3b_2 & 1-a_3b_3 & \dots & -a_3b_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & -a_nb_1 & -a_nb_2 & -a_nb_3 & \dots & 1-a_nb_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & b_1 & b_2 & b_3 & \dots & b_n \\ a_1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_2 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ a_3 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_n & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{vmatrix}$$

$$= |1 - a_1b_1 - a_2b_2 - \dots - a_nb_n|$$

PS: 由此证得: $|E - AB| = |E - BA|$ 此为 $|\lambda E - AB| = |\lambda E - BA|$ 的特殊情况

- **数学归纳法：**

eg: 范德蒙德行列式

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & \dots & x_n^2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & x_3^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & \dots & 1 & 1 \\ x_1 - x_n & \dots & x_{n-1} - x_n & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-3}(x_1 - x_n) & \dots & x_{n-1}^{n-3}(x_{n-1} - x_n) & 0 \\ x_1^{n-2}(x_1 - x_n) & \dots & x_{n-1}^{n-2}(x_{n-1} - x_n) & 0 \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^{n+1}(x_1 - x_n) \dots (x_{n-1} - x_n) D_{n-1} = (x_n - x_1) \dots (x_n - x_{n-1}) D_{n-1}$$

$$\therefore D_n = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

eg: 利用递推方程组

$$D_n = \begin{vmatrix} x & y & y & \dots & y \\ z & x & y & \dots & y \\ z & z & x & \dots & y \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ z & z & z & \dots & x \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x-y & 0 & 0 & \dots & 0 & y \\ z-x & x-y & 0 & \dots & 0 & y \\ 0 & z-x & x-y & \dots & 0 & y \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & x-y & y \\ 0 & 0 & 0 & \dots & z-x & x \end{vmatrix}$$

$$= (x-y) D_{n-1} + y(-1)^{1+n}(z-x)^{n-1}$$

转置: $D_n = (x-z)D_{n-1} + z(x-y)^{n-1}$

三. 向量空间

- n 维向量默认为列向量
- R^n 为 R (数域) 上 n 维向量全体构成的集合

• n 维向量的运算性质

- 加法:

$$(1) \alpha + \beta = \beta + \alpha \quad (2) (\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma) \\ (3) \alpha + 0 = \alpha \quad (4) \alpha + (-\alpha) = 0$$

- 数乘:

$$(5) 1\alpha = \alpha \quad (6) k(l\alpha) = l(k\alpha) = (kl)\alpha \\ (7) k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta \quad (8) (k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$$

• 线性子空间

- 定义:

- $S \subseteq F^n$ 且 S 非空, 若 S 对于加法与数乘运算都封闭, 那么说 S 是 F^n 的子空间
- $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是 F^n 中 s 个元素, 令
$$L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = \{k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s \mid k_i \in P, i = 1, 2, \dots, s\},$$
称 $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)$ 为由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 生成的线性子空间

- 和与交

已知 U 和 V 都是 F^n 的子空间, 定义
和空间: $U + V = \{u + v \mid u \in U, v \in V\}$
交空间: $U \cap V = \{w \mid w \in U, w \in V\}$

• 线性组合

存在不全为零的 m 个数 k_1, k_2, \dots, k_m 使 $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$, (有解)
则称 β 是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的线性组合, 或称 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的线性表出, 称 k_1, k_2, \dots, k_m 为表出系数

- 等价

两向量组可以相互表示, 则称这两个向量组等价

• 线性相关和线性无关

- 定义

存在不全为零的 m 个数 k_1, k_2, \dots, k_m 使 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0$, 则称

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关;

相对应地, 若该式当且仅当 $k_1 = k_2 = \dots = k_m = 0$ 时成立, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关

• 方程组/矩阵视角

- $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_m\alpha_m = 0$ 线性相关

① 方程组有非零解

② $r(A) < m$

③ $|A| = 0$

- 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关,

$$\beta_1 = k_{11}\alpha_1 + k_{21}\alpha_2 + \dots + k_{r1}\alpha_r$$

$$\beta_2 = k_{12}\alpha_1 + k_{22}\alpha_2 + \dots + k_{r2}\alpha_r$$

.....

$$\beta_m = k_{1m}\alpha_1 + k_{2m}\alpha_2 + \dots + k_{rm}\alpha_r$$

令 $A = (k_{ij})_{r \times m}$

可以写作 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)A_{r \times m}$

那么 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性相关 当且仅当 $r(A) < m$

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性无关 当且仅当 $r(A) = r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m)$

• 一些有关向量线性相关性的结论

- 若 m 个 n 维 (列) 向量线性无关, 则保持这 m 个 n 维向量的相对位置的任何 $n+k$ 维向量仍然线性无关 (在行上添加元素)
- 若 m 个 n 维 (列) 向量线性无关, 则保持这 m 个 n 维向量的相对位置的任何 k ($\leq n$) 维向量线性相关 (在行上减少元素)
- 向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 且 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$ 线性相关 $\Leftrightarrow \beta$ 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出, 且表出系数唯一

• 向量组的极大线性无关组和向量组的秩

• 定义:

设由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$, 若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$ 是向量组中的 n 个向量, 且满足

(1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$ 线性无关

(2) 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的任意一个向量都可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$ 线性表出

则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$ 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的一个极大线性无关组

• 一些结论

- 向量组的极大线性无关组一定与向量组本身等价
- 由向量组等价的传递性, 向量组的两个不同的极大线性无关组之间是等价的
- $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)A$, 若 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性无关, 则 $A = E$
- 局部线性无关的组, 总可以增加一些新的向量进去, 构成一个极大线性无关组

• 定理:

给定两个向量组

(1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$

(2) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$

若 (1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表出

(2) $s > t$

那么 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关

· 逆否:

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 且可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表出, 则 $s \leq t$

· 加强

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 皆线性无关且等价, 则 $s = t$

• 关于向量组的秩的有关结论

(9) 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关 $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = m$

(10) 若 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = r > 0$, 则向量组中任意 $k > r$ 个向量都是线性相关的

(11) 若 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = r > 0$, 则向量组中任意 r 个线性无关的向量都是它的一个极大线性无关组

(12) 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表出, 则 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \leq r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)$

(13) 等价的向量组有相同的秩

(14) 若向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 线性表出, 且 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$, 则这两个向量组等价

· 线性子空间的基与维数

F^n 是数域 F 上的线性空间, W 是 F^n 的一个子空间, 若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是 W 中 r 个向量, 满足:

(1) 它们是线性无关的向量;

(2) 若 W 中任一向量 α 都可以由它们线性表示, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是 W 的一组基; 基中包含向量的个数 r , 成为 W 的维数, 记作 $\dim(W) = n$

· 向量组的秩与矩阵的秩

• 定理: 矩阵的秩=矩阵的列秩=矩阵的行秩

· 向量组的秩和极大线性无关组的求法:

1. 将向量组按列摆放为一个矩阵
2. 对矩阵只做行变换化为规范的阶梯形矩阵
3. 得到矩阵的秩, 即向量组的秩
4. 各个主元所对应的列 (进行行变换前) 放在一起形成极大线性无关组, 且容易得到其他向量的表示系数

· 齐次线性方程组解的性质和结构

· 基础解系

· 定义:

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 都是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 且满足

(1) $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 线性无关;

(2) 齐次线性方程组的任意一个解都可以由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 线性表出,

则称 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 为齐次线性方程组的基础解系

· 求法

1. 通过初等行变换化系数矩阵 A 为规范阶梯形矩阵
2. 将一个自由未知量取 1, 其余的自由未知量都取 0, 然后计算出所有的非自由未知量, 从而得到 $n - r(A)$ 个向量
3. 这 $n - r(A)$ 个向量就是 $Ax = 0$ 的基础解系, 可写出通解
($Ax = 0$ 的基础解系的秩为 $n - r(A)$)

· 解的性质

- 设 η_1, η_2 是非齐次线性方程组 $Ax = B$ 的解

那么 (1) $\eta_1 - \eta_2$ 是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解

(3) 若 ξ 是线性方程组 $Ax = B$ 的解, η 是线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 那么

$\xi + \eta$ 是方程组 $Ax = B$ 的解

- 设 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_k$ 是非齐次线性方程组 $Ax = B$ 的解

那么 (1) $l_1\eta_1 + l_2\eta_2 + \dots + l_k\eta_k$ 是线性方程组 $Ax = (l_1 + l_2 + \dots + l_k)B$ 的解

(2) 若 $l_1 + l_2 + \dots + l_k \neq 0$, 那么 $\frac{l_1\eta_1 + l_2\eta_2 + \dots + l_k\eta_k}{l_1 + l_2 + \dots + l_k}$ 是线性方程组

$Ax = B$ 的解

· 通解

求非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的通解:

取 $Ax = b$ 的一个特解 η (取全部自由未知量为 0), 求出 $Ax = 0$ 的基础解系

$$\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r},$$

$$\text{则通解: } x = \eta + k_1 \xi_1 + \dots + k_{n-r} \xi_{n-r}$$

▪ 矩阵方程

- 证: A 满足 $A^2 - (a+b)A + abE = 0, a \neq b$

$$\text{则 } r(A - aE) + r(A - bE) = n$$

$$\text{解: } (A - aE)(A - bE) = 0 \text{ 则 } r(A - aE) + r(A - bE) \leq n$$

$$\text{又 } r(A - aE) + r(A - bE) = r(aE - A) + r(A - bE) \geq r((a - b)E) = n$$

$$\text{故 } r(A - aE) + r(A - bE) = n$$

- 结论:

$$\text{设 } A \text{ 是 } m \times p \text{ 阵, } B \text{ 是 } p \times n \text{ 阵, 则 } BX = 0 \text{ 与 } ABX = 0 \text{ 同解当且仅当 } r(AB) = r(B)$$