

(回忆大学所学) 线性代数

一、行列式

(1) 行列式的由来

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 & (1) \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2 & (2) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} (2) - \frac{a_{21}}{a_{11}}(1) &= (a_{22} - \frac{a_{12}a_{21}}{a_{11}})x_2 = b_2 - \frac{a_{21}b_1}{a_{11}} \Rightarrow (\frac{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}}{a_{11}})x_2 \\ &= \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{a_{11}} \Rightarrow x_2 = \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (2) - \frac{a_{22}}{a_{12}}(1) &= (a_{21} - \frac{a_{11}a_{22}}{a_{12}})x_1 = b_2 - \frac{a_{22}b_1}{a_{12}} \Rightarrow (\frac{a_{12}a_{21} - a_{11}a_{22}}{a_{12}})x_1 \\ &= \frac{a_{12}b_2 - a_{22}b_1}{a_{12}} \Rightarrow x_1 = \frac{a_{12}b_2 - a_{22}b_1}{a_{12}a_{21} - a_{11}a_{22}} \end{aligned}$$

$$x_1 = \frac{a_{12}b_2 - a_{22}b_1}{a_{12}a_{21} - a_{11}a_{22}} \quad x_2 = \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{11}}$$

$$\text{整理: } x_1 = \frac{a_{12}b_2 - a_{22}b_1}{a_{12}a_{21} - a_{11}a_{22}} \quad x_2 = \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{11}}$$

$$\text{它们的分母都是 } a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}$$

(2) 行列式的定义

1. 逆序数定义法

①排列：如 $a_1a_2 \dots a_n$ 这样的有序数组（下标有序），称为一个（ n 阶）排列

②逆序：如果 $a_i < a_j$ 且 $i < j$ ，则称为一个逆序；如(5,3)就是一个逆序

③逆序数：一个排列中全部逆序的个数，称为逆序数；如 $\sigma(1,2) = 0$, $\sigma(2,1) =$

1, $\sigma(3,1,2) = 2$, $\sigma(3,2,1) = 3$ ，其中 σ 是求逆序数的符号

逆序数定义法：

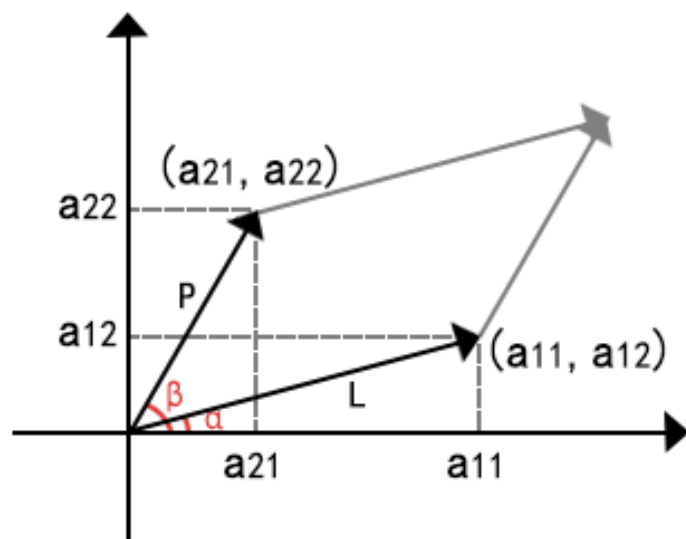
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = |a_{ij}| = \sum_{j_1 \dots j_n} (-1)^{\sigma(j_1 \dots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n}$$

例： $\begin{vmatrix} 2 & 3 & 9 \\ 4 & 5 & 1 \\ 0 & 8 & 6 \end{vmatrix}$ 如果取9、4、8，请问是带正号还是负号？

解： $a_{13} = 9, a_{21} = 4, a_{32} = 8; \sigma(312) = 2;$

则 $(-1)^2 \times 9 \times 4 \times 8 = +288$ (带正号)

2.几何定义法 (向量为邻边/棱，围成的图像的面积/体积)

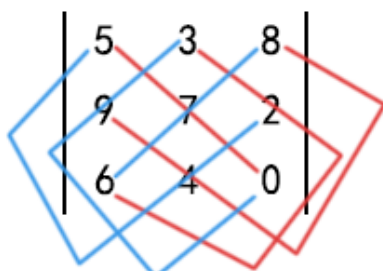


$$\begin{aligned} S_{\text{平行四边形}} &= L * P * \sin(\beta - \alpha) \\ &= L * P * (\sin \beta \cos \alpha - \cos \beta \sin \alpha) \\ &= LP * \sin \beta \cos \alpha - LP * \cos \beta \sin \alpha \\ &= L \cos \alpha * P \sin \beta - L \sin \alpha * P \cos \beta \\ &= a_{11} * a_{22} - a_{12} * a_{21} \end{aligned}$$

(3) 行列式的计算

1.沙路法 (划线法，主对角线-负对角线)

$$\begin{vmatrix} 5 & 3 \\ 9 & 7 \end{vmatrix} = 5*7 - 3*9 = 35 - 27 = 8$$



$$\begin{vmatrix} 5 & 3 & 8 \\ 9 & 7 & 2 \\ 6 & 4 & 0 \end{vmatrix} = 5*7*0 + 3*2*6 + 9*4*8 - 8*7*6 - 3*9*0 - 2*4*5 = 0+36+288 - 336-0-40 = -52$$

注：只能用于三阶以下（含三阶）的行列式

2.定义法

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{matrix} a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} \\ a_{12} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix} \\ a_{13} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix} \end{matrix}$$

$$\begin{aligned} a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} &= (-1)^{\sigma(1,2,3)} = +a_{11}a_{22}a_{33} \\ a_{12} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix} &= (-1)^{\sigma(1,3,2)} = -a_{11}a_{23}a_{32} \\ a_{13} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix} &= (-1)^{\sigma(2,1,3)} = -a_{12}a_{21}a_{33} \\ &= (-1)^{\sigma(2,3,1)} = +a_{12}a_{23}a_{31} \\ &= (-1)^{\sigma(3,1,2)} = +a_{13}a_{21}a_{32} \\ &= (-1)^{\sigma(3,2,1)} = -a_{13}a_{22}a_{31} \end{aligned}$$

3.展开公式（最常用）

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + a_{13}A_{13}$$

$$\text{其中 } A_{11} = (-1)^{(1+1)} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

称“去掉第1行第1列的代数余子式”

注：一般哪行/列 0 比较多，就按那行/列来展开；展开公式本质是一种降维打击

4.特殊的行列式

①上/下三角行列式和反三角行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}\dots a_{nn}$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & 0 & \dots & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{11}a_{22}\dots a_{nn}$$

②爪型行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{斜消直}} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}\dots a_{nn}$$

③范德蒙德行列式 (Vandermonde)

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

$$\text{例: } \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 \end{vmatrix} = (x_3 - x_2)(x_3 - x_1)(x_2 - x_1)$$

④拉普拉斯公式 (Laplace)

$$\begin{vmatrix} A & * \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & 0 \\ * & B \end{vmatrix} = |A||B|$$

$$\begin{vmatrix} * & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & * \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$$

注：其中 A 为 m 阶方阵，B 为 n 阶方阵，* 为任意方阵，0 位零矩阵

(4) 行列式的性质

1. 转置

$|A^T| = |A|$ ，这表示行性质同时也是列性质

2. 可拆

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} + b_1 & a_{22} + b_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ b_1 & b_2 \end{vmatrix}$$

3. 互换

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = - \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{11} & a_{12} \end{vmatrix}$$

4. 数乘

$$k \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} ka_{11} & ka_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ ka_{21} & ka_{22} \end{vmatrix}$$

5. 倍加 (最常用)

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} + ka_{11} & a_{22} + ka_{12} \end{vmatrix}$$

(5) 行列式的应用

1. 线性相关性

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = 0, \text{ 表示向量 } (a_{11}, a_{21}) \text{ 和向量 } (a_{12}, a_{22}) \text{ 线性相关}$$

反之, 则线性无关

2. 判断矩阵是否可逆

$|A| \neq 0 \Leftrightarrow A$ 可逆, 也就是线性无关即为可逆矩阵

3. 克莱默法则 (Cramer)

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2 \end{cases} \Rightarrow \text{系数矩阵 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow |A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \neq 0 \Leftrightarrow \text{方程组有唯一解}$$

如果 $b_1 = b_2 = 0$ (齐次), 则唯一解为 $x_1 = x_2 = 0$

如果 $b_1 \neq 0, b_2 \neq 0$ (非齐次), 则唯一解为 $x_1 = \frac{D_1}{|A|}, x_2 = \frac{D_2}{|A|}$

$$\text{其中 } D_1 = \begin{vmatrix} b_1 & a_{12} \\ b_2 & a_{22} \end{vmatrix}, D_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & b_1 \\ a_{21} & b_2 \end{vmatrix}$$

注: D_i = 去掉第 i 列后用常数项替代

二、矩阵

(1) 矩阵的由来

1. 矩阵——用于描述系统信息

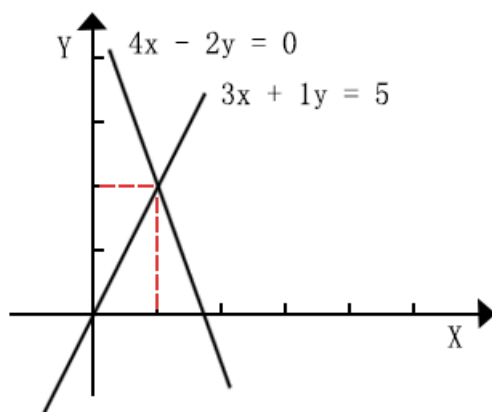
称呼	身高	体重	学历	性格
A小姐	165cm	45kg	本科	傲娇
B小姐	170cm	50kg	硕士	人妻

抽象+量化 $\rightarrow \begin{pmatrix} 165 & 45 & 2 & 1 \\ 170 & 50 & 3 & 0 \end{pmatrix}$

设：本科为2，硕士为3；傲娇为1，人妻为0

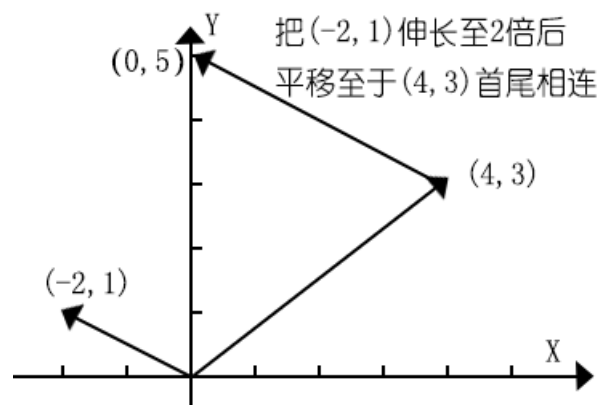
2. 行图像（中学的作图法）

$$\begin{cases} 4x + 2y = 0 \\ 3x + y = 5 \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \end{pmatrix}$$



3. 列图像（线性组合法）

$$\begin{cases} 4x + 2y = 0 \\ 3x + y = 5 \end{cases} \Rightarrow x \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \end{pmatrix}$$



(2) 矩阵的运算

1. 加减法 (对应元素相加减, 前提是同型矩阵)

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \pm \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} \pm b_{11} & a_{12} \pm b_{12} \\ a_{21} \pm b_{21} & a_{22} \pm b_{22} \end{pmatrix}$$

2. 数乘 (主要和行列式数乘的区别)

$$k \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} \\ ka_{21} & ka_{22} \end{pmatrix}$$

3. 乘法 (左行 \times 右列, 重点)

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{pmatrix}$$

(3) 如何求逆矩阵 (矩阵除法)

1. 定义法

$$AA^{-1} = A^{-1}A = E \Leftrightarrow A \text{ 可逆}, A^{-1} \text{ 是 } A \text{ 的逆矩阵}$$

如“乘法”中的这个例子: $\begin{pmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{a_{11}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{a_{22}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

则 $\begin{pmatrix} \frac{1}{a_{11}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{a_{22}} \end{pmatrix}$ 就是 $\begin{pmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & a_{22} \end{pmatrix}$ 的逆矩阵

2. 伴随矩阵

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & \dots & A_{n1} \\ \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} \text{ 其中 } A_{ij} \text{ 为代数余子式}$$

例: $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$ 则: $A^* = \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$

口诀: 主对角元素对换, 其他元素变号 (针对二阶矩阵)

核心公式: $AA^* = A^*A = |A|E \Rightarrow A \frac{A^*}{|A|} = E \Rightarrow \text{求出逆矩阵}$

注: 因为计算多个代数余子式太麻烦了, 所以一般只在三阶内用此法

3.初等变换（最常用）

①互换（注意和行列式互换的区别）

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{11} & a_{12} \end{pmatrix}$$

②数乘（这不是矩阵运算里的那个数乘）

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

③倍加（最常用）

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ ka_{11} + a_{21} & ka_{12} + a_{22} \end{pmatrix}$$

例：求 $A = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$ 的逆矩阵

$$\begin{aligned} \text{解：} \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 4 & 1 & 0 \\ 3 & 5 & 0 & 1 \end{array} \right) &= \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -\frac{3}{2} & 1 \end{array} \right) = \\ \left(\begin{array}{cc|cc} 2 & 0 & -5 & 4 \\ 0 & -1 & -\frac{3}{2} & 1 \end{array} \right) &= \left(\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & \frac{-5}{2} & 2 \\ 0 & 1 & \frac{3}{2} & -1 \end{array} \right) \Rightarrow \end{aligned}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{-5}{2} & 2 \\ \frac{3}{2} & -1 \end{pmatrix}$$

补充：单位矩阵经过一次初等变换后得到的矩阵叫初等矩阵

$$\text{单位矩阵初等变换后为初等矩阵：} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{左乘行变换：} \begin{pmatrix} k & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

$$\text{右乘列变换：} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ka_{11} & a_{12} \\ ka_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

A 矩阵与初等矩阵相乘 = 对 A 矩阵进行相同的初等变换

4.分块矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \left(\begin{array}{c|cc} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \hline a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{array} \right) = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$$

其中 $A = (a_{11})$, $B = (a_{12} \ a_{13})$, $C = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix}$, $D = \begin{pmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$

$$\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{pmatrix}$$

补充： $|AB| = |A||B|$ (两个矩阵相乘的行列式 = 两个矩阵的行列式之积)

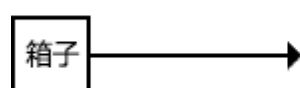
$$\begin{aligned} (A^{-1})^{-1} &= A & (A^T)^T &= A \\ (AB)^{-1} &= B^{-1}A^{-1} & (AB)^T &= B^T A^T \\ (kA)^{-1} &= \frac{1}{k}A^{-1} & (kA)^T &= kA^T \\ (A+B)^{-1} &= \text{不存在} & (A+B)^T &= A^T + B^T \end{aligned}$$

三、向量组

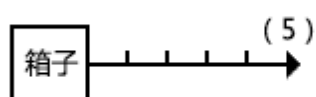
(1) 向量的定义

什么是向量，什么是向量组？

向量：有大小有方向的量（可视作空间中的箭头）



一个箱子被5N的力拉动



建立坐标后便可这样表示

在数学上，无论是向量还是向量组都只不过只是一堆数值。

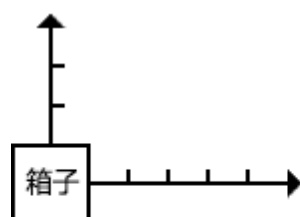
向量长成这个样子： $\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$

而向量组： $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$

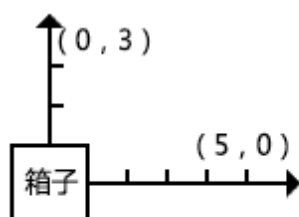
这便使向量和矩阵发生了联系。

向量组：有多个向量构成的集合

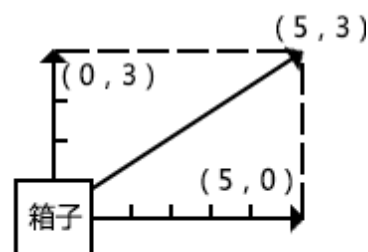
（作用于一个对象的多个向量，称为线性组合）



箱子被5N和3N的力拉动



坐标化（两方向的力-二维）



组合后（平行四边形原则）

(2) 向量的关系

1. 线性组合

$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n$, 称为 $\alpha_1 \dots \alpha_n$ 的线性组合 (其中 k_i 为常数)

2. 线性表出 (线性表示)

$\beta \stackrel{if}{=} k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n$, 则称 $\alpha_1 \dots \alpha_n$ 是 β 的线性表出 (线性表示)

3. 线性相关

$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n \stackrel{if}{=} 0$, 则称 $\alpha_1 \dots \alpha_n$ 是线性无关 (反之, 线性相关)

还记得另外一种描述方法吗? $|\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n| = 0$, 则线性相关

补充: 方程组问题变成向量组问题

非齐次方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2 \end{cases} \xrightarrow{\text{列图像}} x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$$

α 和 β 表示向量

$$\Rightarrow x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 = \beta \text{ (能否线性表出?)}$$

齐次方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{列图像}} x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

α 和 β 表示向量

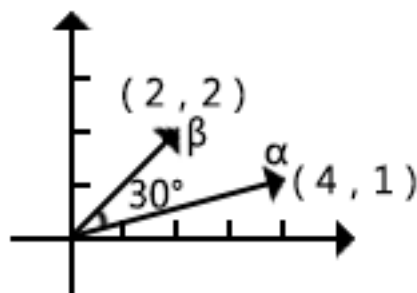
$$\Rightarrow x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 = \beta \text{ (是否线性相关?)}$$

4. 内积 (也叫 “点积” 和 “数量积”, 实则有细微的区别)

$$\alpha = (x_1, x_2)^T, \beta = (y_1, y_2)^T, \alpha \cdot \beta = \alpha^T \beta$$

$$= (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = x_1y_1 + x_2y_2 \text{ (可推广至 } n \text{ 维)}$$

在几何下, $\alpha \cdot \beta$ 表示 $|\alpha| \cdot |\beta| \cdot \cos(\alpha, \beta)$, 在数值上, 就是对应元素相乘再相加



$$\begin{aligned} \alpha \cdot \beta &= |\alpha| \cdot |\beta| \cdot \cos(\alpha, \beta) \\ &= (4 \ 1) \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} = 4 \times 2 + 1 \times 2 \\ &= 8 + 2 = 10 \end{aligned}$$

注：矩阵乘法其实就是在不断地作内积

拓展：点积和数量积是在“欧几里得空间”里的叫法；而内积的范围更广，不仅在实数域，更是在复数域，并且在复数域中“对应元素相乘再相加”这一法则就失效了，如 (i, i, i) 与自身的内积 $= -3$ （内积表示一种距离，不可能是负的）

5. 正交

$\alpha \cdot \beta = 0 \Leftrightarrow \alpha$ 与 β 正交 $\Leftrightarrow \alpha \perp \beta$ （ α 垂直于 β ，因为 $\cos 90^\circ = 0$ ）

6. 标准正交基（标准正交向量组）

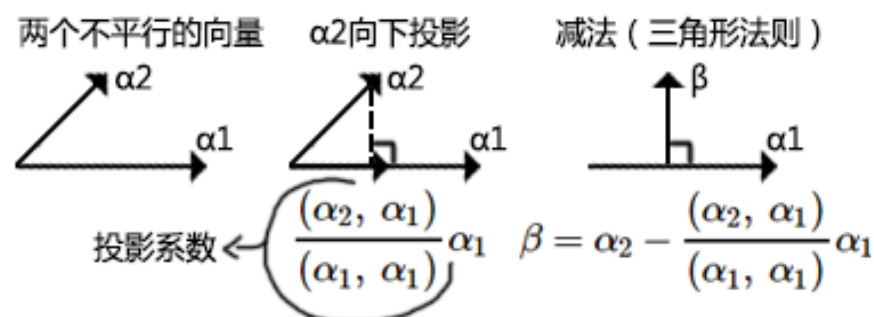
两两正交的单位向量，叫标准正交基（单位向量就是模为 1 的向量，模是向量的长度，数值上等于自己与自己的内积），单位矩阵 E 是一种常见的标准正交基

7. 正交矩阵（标准正交矩阵）

由标准正交基拼起来的矩阵，叫正交矩阵

正交矩阵的特点： $A^T A = E \Rightarrow A^T = A^{-1}$

8. 施密特正交化（Schmidt）



$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

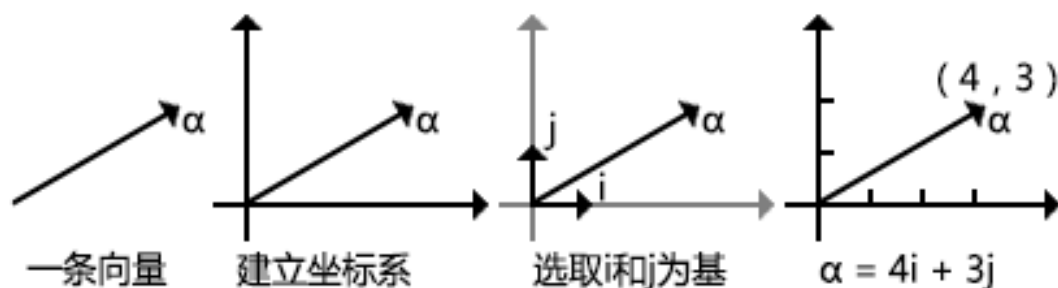
.....

$$\beta_n = \alpha_n - \frac{(\alpha_n, \beta_{n-1})}{(\beta_{n-1}, \beta_{n-1})} \beta_{n-1} - \frac{(\alpha_n, \beta_{n-2})}{(\beta_{n-2}, \beta_{n-2})} \beta_{n-2} - \dots - \frac{(\alpha_n, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

(3) 线性空间

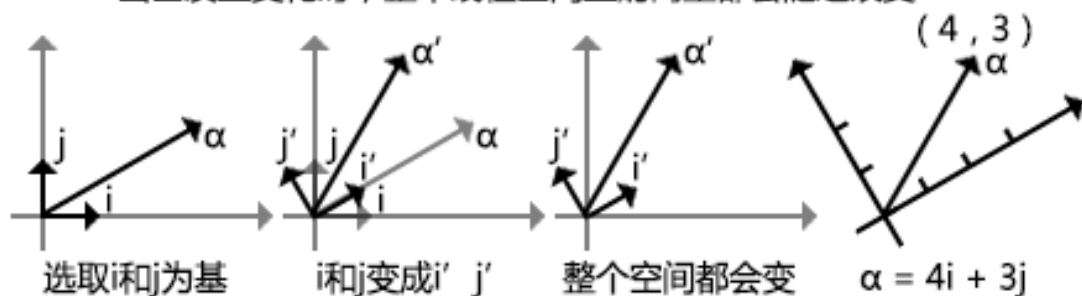
1. 基 (度量工具)

用“基”来衡量向量的长度

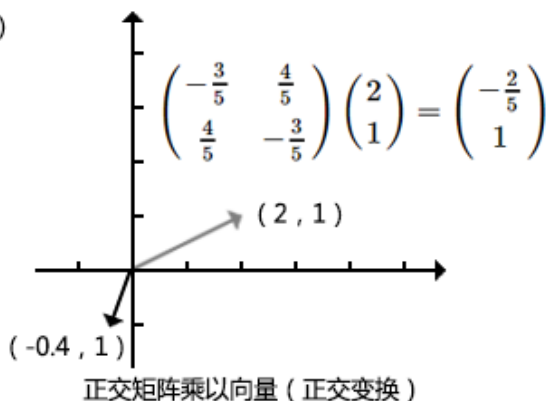
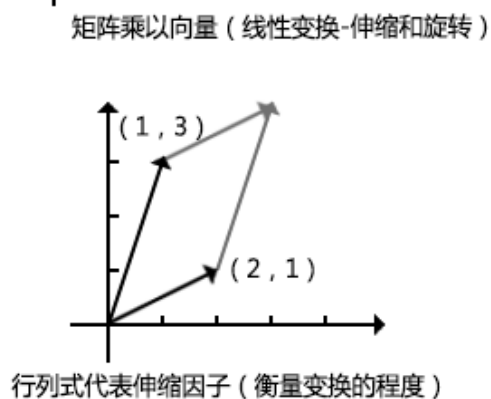
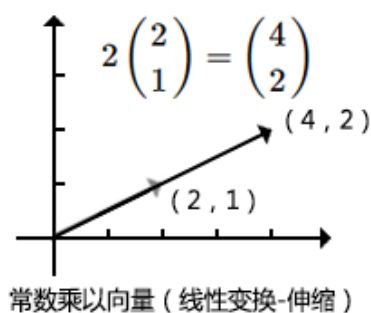
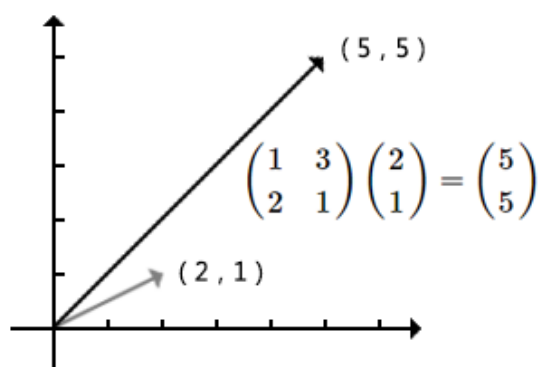


2. 基变换

当基发生变化时，整个线性空间里的向量都会随之改变



3. 线性变换 (又叫线性映射, 或线性算子)



4.极大无关组

在向量组 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 中取出部分向量后,重组成一个线性无关的新向量组

$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ ($m \leq n$),如果再从剩下的向量中取出任意向量加入新向量组中,都会导致线性相关,则称 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ 为极大无关组

5.秩 (实际维度)

极大无关组中向量的个数,称为秩

从几何上看,一个向量组所张开的空间的最高维度,就是秩

从方程上看,方程组中对变量的约束条件,就是秩

$$\begin{cases} 3x_1 + 4x_2 = 0 \\ 5x_1 + 9x_2 = 0 \end{cases} \quad \text{秩为2, 满秩, 有唯一解 (零解)}$$

$$\begin{cases} 3x_1 + 4x_2 = 0 \\ 6x_1 + 8x_2 = 0 \end{cases} \quad \text{秩为1, 非满秩, 有无穷多解}$$

常用公式:

$$r(A^T A) = r(AA^T) = r(A), \quad r(A+B) \leq r(A) + r(B)$$

$$r(AB) \leq \min(r(A), r(B)), \quad AB=0, \quad r(A) + r(B) \leq \text{内标}$$

$$P, Q \text{可逆}, \quad r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$$

$$r(A^*) = n, \quad r(A) = n; r(A^*) = 1, \quad r(A) = n-1; r(A^*) = 0, \quad r(A) \leq n-1$$

四、方程组

(1) 齐次方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_4 - x_5 = 0 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 0 \\ 4x_1 - 2x_2 + 6x_3 + 3x_4 - 4x_5 = 0 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 + 4x_4 - 7x_5 = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{①写出系数矩阵}} A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 4 & -2 & 6 & 3 & -4 \\ 2 & 4 & -2 & 4 & -7 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\text{(只准行变换)}]{\text{②化行阶梯形矩阵}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & -6 & 6 & 15 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 10 & -5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 12 & -4 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[\text{(即2列)}]{\text{③在每个阶梯上任取一列 (共秩} r(A) \text{列, 即3列) 剩余} n-r(A) \text{列为自由变量}} \begin{pmatrix} \boxed{1} & \boxed{1} & 0 & -3 & \boxed{-1} \\ 0 & \boxed{-2} & 2 & 2 & \boxed{1} \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{3} & \boxed{-1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \boxed{0} \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\text{设一个线性无关的系数}]{\text{④为每一个自由变量}} \xi_1 = (\quad , \quad , 1, 0, \quad)^T \quad \xi_2 = (\quad , \quad , 0, 1, \quad)^T$$

$$\xrightarrow{\text{⑤求出基础解系}} \xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ \frac{5}{2} \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \quad \text{则 } \xi = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 = k_1 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ \frac{5}{2} \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \quad (k_1 \text{ 和 } k_2 \text{ 为常数})$$

(2) 齐非次方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_4 - x_5 = 3 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 2 \\ 4x_1 - 2x_2 + 6x_3 + 3x_4 - 4x_5 = 6 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 + 4x_4 - 7x_5 = 7 \end{cases} \xrightarrow{\text{①写出增广矩阵}} \tilde{A} = \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 & -1 & 0 & 2 \\ 4 & -2 & 6 & 3 & -4 & 6 \\ 2 & 4 & -2 & 4 & -7 & 7 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\text{②化行阶梯形矩阵 (只准行变换)}} \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 & 3 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & -6 & 6 & 15 & 0 & -6 \\ 0 & 2 & -2 & 10 & -5 & 1 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 & 3 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 & -3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 12 & -4 & 0 \end{array} \right)$$

$$= \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 & 3 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 & -3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -4 \end{array} \right) \xrightarrow{\text{③在每个阶梯上任取一列 (共秩} r(A) \text{列, 即3列) 剩余} n-r(A) \text{列为自由变量 (即2列)}} \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 & 3 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 & -3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -4 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\text{④为每一个自由变量 设一个线性无关的系数}} \xi_1 = (\quad , \quad , 1, 0, \quad)^T \quad \xi_2 = (\quad , \quad , 0, 1, \quad)^T$$

$$\xrightarrow{\text{⑤求出基础解系}} \xi_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ \frac{5}{2} \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \quad \text{则} \xi = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 = k_1 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ \frac{5}{2} \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \quad (k_1 \text{ 和 } k_2 \text{ 为常数})$$

$$\xrightarrow{\text{⑥加上一个特解 通过增广矩阵求得}} \xi = (\quad , \quad , 0, 0, \quad)^T \quad \text{则} \xi = k_1 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} \frac{7}{2} \\ \frac{5}{2} \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

(3) 快速求基础解系

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_4 - x_5 = 0 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 0 \\ 4x_1 - 2x_2 + 6x_3 + 3x_4 - 4x_5 = 0 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 + 4x_4 - 7x_5 = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{①写出系数矩阵}} A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 4 & -2 & 6 & 3 & -4 \\ 2 & 4 & -2 & 4 & -7 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\text{②化行阶梯形矩阵 (只准行变换)}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & -6 & 6 & 15 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 10 & -5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 9 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 12 & -4 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{②化为行最简矩阵 (只准行变换)}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & 1 & -1 & -1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & -\frac{7}{6} \\ 0 & 1 & -1 & -1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & -\frac{7}{6} \\ 0 & 1 & -1 & 0 & -\frac{5}{6} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

把自由变量位于台阶上的数取反，并搬入解系中

$$\xrightarrow{\text{④求出基础解系 (同解方程组)}} \begin{cases} x_1 + x_3 - \frac{7}{6}x_5 \\ x_2 - x_3 - \frac{5}{6}x_5 \\ x_4 - \frac{1}{3}x_5 \end{cases} \Rightarrow x = \begin{pmatrix} -x_3 + \frac{7}{6}x_5 \\ x_3 + \frac{5}{6}x_5 \\ x_3 \\ \frac{1}{3}x_5 \\ x_5 \end{pmatrix} = x_3 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + x_5 \begin{pmatrix} \frac{7}{6} \\ \frac{5}{6} \\ 0 \\ \frac{1}{3} \\ 1 \end{pmatrix}$$

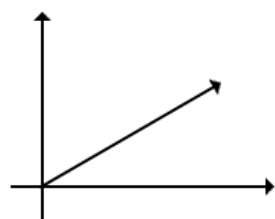
五、特征值

(1) 特征值和特征向量

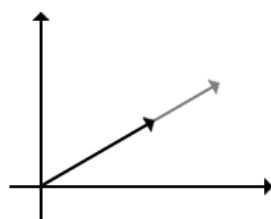
1. 定义

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix} \Rightarrow A\xi = \lambda\xi \quad (\lambda \text{ 为常数})$$

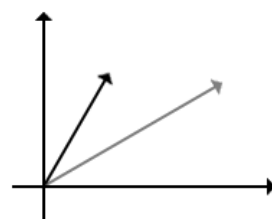
\swarrow 特征值 \searrow 特征向量



ξ 是一个向量



$\lambda\xi$: 常数乘以向量
(只做伸缩变换)



$A\xi$: 矩阵乘以向量
(旋转和伸缩变换)

现在一不小心, $A\xi = \lambda\xi$, 表示某矩阵只对某向量做了伸缩变换

2. 计算 (先求特征值, 后根据特征方程求对应的特征向量)

$$A\xi = \lambda\xi \Rightarrow |A - \lambda E| = 0$$

例: 求 $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量

① 求特征值

$$\begin{aligned} |A - \lambda E| &= \left| \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} \right| = \left| \begin{pmatrix} 1-\lambda & -1 & -1 \\ -1 & 1-\lambda & -1 \\ -1 & -1 & 1-\lambda \end{pmatrix} \right| \\ &= \left| \begin{pmatrix} 1-\lambda & -1 & -1 \\ -1 & 1-\lambda & -1 \\ -1 & -1 & 1-\lambda \end{pmatrix} \right| = \left| \begin{pmatrix} \lambda-1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda-1 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda-1 \end{pmatrix} \right| = \left| \begin{pmatrix} \lambda+1 & \lambda+1 & \lambda+1 \\ 1 & \lambda-1 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda-1 \end{pmatrix} \right| \\ &= (\lambda+1) \left| \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda-1 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda-1 \end{pmatrix} \right| = (\lambda+1) \left| \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & \lambda-2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda-2 \end{pmatrix} \right| = (\lambda+1)(\lambda-2)^2 = 0 \\ &\Rightarrow \lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2 \end{aligned}$$

② 求特征向量

$$\begin{aligned} \lambda_1 = -1 \text{ 代入 } (A - \lambda E)X = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (\text{行最简矩阵, 直接求解系}) \end{aligned}$$

$$\text{基础解系} \Rightarrow \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \lambda_2 = \lambda_3 = 2 \text{ 代入 } (A - \lambda E)X = 0$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{基础解系}} \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{则: 特征值 } \lambda = -1 \text{ 对应的线性无关的特征向量 } \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{特征值 } \lambda = 2 \text{ 对应的线性无关的特征向量 } \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3. 性质

特征值之和 = 迹 (主对角线元素和) : $r_1 + \dots + r_n = a_{11} + \dots + a_{nn} = \text{tr}(A)$

特征值之积 = 该矩阵的行列式 : $r_1 r_2 \dots r_n = |A|$

不同特征值的特征向量线性无关 : $\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow (\xi_1 \dots \xi_n)$ 与 $(\eta_1 \dots \eta_n)$ 线性无关

$$A\xi = \lambda\xi \Rightarrow \begin{cases} f(A)\xi = f(\lambda)\xi, \text{ 如 } (A^2 - A + 2E)\xi = (\lambda^2 - \lambda + 2)\xi \\ A \text{ 可逆, 则 } \begin{cases} A^{-1}\xi = \frac{1}{\lambda}\xi \quad (A\xi = \lambda\xi \Rightarrow \frac{1}{\lambda}\xi = A^{-1}\xi) \\ A^*\xi = \frac{|A|}{\lambda}\xi \quad (A^*\xi = |A|A^{-1}\xi \Rightarrow A^*\xi = \frac{|A|}{\lambda}\xi) \end{cases} \end{cases}$$

注 : 说明 A, A^{-1}, A^* 的特征向量相同

(2) 相似对角化的一些概念

1. 什么叫矩阵相似 (特征值相同)

若 \exists 可逆阵 P , 使 $P^{-1}AP = B$, 称 A 与 B 相似, 记作 $A \sim B$

$$\text{注 : } \begin{cases} A \sim B \quad (E^{-1}AE = A) \\ A \sim B \Leftrightarrow B \sim A \quad (P^{-1}AP = B \Rightarrow PBP^{-1} = A \Rightarrow (P^{-1})^{-1}BP^{-1} = A) \\ A \sim B, B \sim C \Rightarrow A \sim C \\ \left(\begin{cases} P_1^{-1}AP_1 = B \\ P_2^{-1}BP_2 = C \end{cases} \Rightarrow P_2^{-1}P_1^{-1}AP_1P_2 = (P_2P_1)^{-1}A(P_1P_2) = C \right) \\ A \sim B \Rightarrow r(A) = r(B) \quad (P^{-1}AP = B, \text{ 乘以可逆阵秩不变}) \\ A \sim B \Rightarrow |A - \lambda E| = |B - \lambda E| \\ (|P^{-1}AP - \lambda P^{-1}P| = |P^{-1}(A - \lambda E)P| = |P^{-1}||A - \lambda E||P| = |A - \lambda E|) \\ A \sim B \Rightarrow |A - \lambda E| = |B - \lambda E| \Rightarrow \text{特征值相同} \Rightarrow \begin{cases} \text{tr}(A) = \text{tr}(B) \\ |A| = |B| \end{cases} \end{cases}$$

2. 什么叫矩阵合同 (特征值正负个数相同)

若 \exists 可逆阵 P , 使 $P^TAP = B$, 称 A 与 B 合同, 记作 $A \cong B$

注 : 合同的前提, 这两矩阵是实对称矩阵

3. 什么时候合同, 什么时候相似

$A \cong B \Leftrightarrow A^T = A, B^T = B$ 且 A 和 B 的特征值正负个数相同

$A \sim B \Leftrightarrow |A - \lambda E| = |B - \lambda E|$ (特征值相同) 且 A 和 B 都能对角化 (特征向量够)

4. 实对称矩阵 ($A^T = A$)

① 不同特征值的特征向量一定正交 (不单单是无关)

② 特征值为实数

③ 一定能对角化

注：在《线性代数》中“实对称矩阵”重点在“对称”，因为线代里有没复数；
如果在《高等代数》中，“实”字就有作用了，高代是有复数矩阵的（详情请见“酉空间”那一章）

（3）相似对角化的过程

前提：线性无关的特征向量的个数 = n （矩阵的维数） = 特征值的个数（二重根算两个，重点在重根，单根必定有一个特征向量，因为 $|A - \lambda E| = 0$ ）

（其实就是要求 P 可逆）

1.通过可逆阵 P 来对角化（低标准，满足对角化的前提即可）

例：求 $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 的相似矩阵

①求特征值

$$\lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$$

②求特征向量

特征值 $\lambda = -1$ 对应的线性无关的特征向量 $\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

特征值 $\lambda = 2$ 对应的线性无关的特征向量 $\xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ $\xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

③求相似矩阵 $(A\xi_1 \ A\xi_2 \ A\xi_3) = (\lambda_1 \xi_1 \ \lambda_2 \xi_2 \ \lambda_3 \xi_3)$

$$\Rightarrow A(\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3) = (\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3) \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow (\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3)^T A (\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3) \xrightarrow{P=(\xi_1 \ \xi_2 \ \xi_3)} P^T A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{pmatrix}$$

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

2.通过正交阵 Q 来对角化（高标准，必须是实对称矩阵）

例：用正交变换求 $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 的相似矩阵

①求特征值

$$\lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$$

②求特征向量

$$\text{特征值 } \lambda = -1 \text{ 对应的线性无关的特征向量 } \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{特征值 } \lambda = 2 \text{ 对应的线性无关的特征向量 } \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

③正交化

$$\beta_1 = \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\beta_2 = \xi_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\beta_3 = \xi_3 - \frac{(\xi_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$$

④规范化

$$\gamma_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\gamma_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\gamma_3 = \frac{\sqrt{6}}{3} \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$Q = (\gamma_1 \gamma_2 \gamma_3) \Rightarrow Q^T A Q, \quad Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$$

⑤求相似矩阵

$$(A\gamma_1, A\gamma_1, A\gamma_1) = (-1\gamma_1, 2\gamma_1, 2\gamma_1) \Rightarrow AQ = Q \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \quad (\text{正交矩阵, } Q^T Q = E)$$

六、二次型

(1) 二次型的来由

(特征值的作用是相似对角化, 相似对角化的作用是化二次型为标准型。)

1. 什么是二次型 (二次齐次多项式, 每一项都是两个变量)

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \underbrace{a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2}_{\text{平方项}} + \underbrace{2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + 2a_{2n}x_2x_n + \dots + 2a_{nn}x_nx_n}_{\text{混合项}}$$

平方项 + 混合项 = 一般项

2. 如何描述二次型 (平方项写主对角线, 混合型拆至其他对应位置)

$$2x_1^2 + 6x_1x_2 + 2x_2^2 = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = X^T AX$$

(2) 二次型标准化

1. 配方法

把 $f = (x_1, x_2) = x_1^2 - 4x_1x_2 - x_2^2$ 标准化，用配方法

① 矩阵化

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & -1 \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, f = X^T A X$$

② 配方

$$f(x_1, x_2) = (x_1 - 2x_2)^2 - 5x_2^2$$

$$\text{令} \begin{cases} x_1 - 2x_2 = y_1 \\ x_2 = y_2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 + 2y_2 \\ x_2 = y_2 \end{cases}$$

$$\Rightarrow X = PY, P = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{可逆}$$

③ 标准化

$$f = X^T A X \xrightarrow{X=PY} Y^T (P^T A P) Y = y_1^2 - 5y_2^2$$

2. 正交变换法

略，参考“特征值”这章里的“实对称矩阵的对角化”（就是那个高标准，低标准不行，因为只有正交矩阵才满足 $A^T A = E \Rightarrow A^T = A^{-1}$ 这个特性，而二次型矩阵化后能被表示 $P^T A P$ ）

补充：A 为正交矩阵，则 $Y=AX$ 叫正交变换（保持向量内积不变，即向量长度和夹角不变）

（3）正定二次型（“正”表示大于 0，“定”表示确定）

1. 什么是正定二次型（正定二次型，前提是二次型，所以一定对称）

$$\text{例1: } f(x_1, x_2) = 3x_1^2 + 5x_2^2 = \begin{cases} f > 0, X \neq 0 \\ f = 0, X = 0 \end{cases}$$

$$\text{例2: } f(x_1, x_2) = x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^2 = \begin{cases} f > 0, X \neq 0 \\ f = 0, X = 0 \end{cases}$$

例1是标准二次型，而例2是一般二次型，但是 $= (x_1 + x_2)^2$

$$\text{例1矩阵化} = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\text{例2矩阵化} = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

其共同点，都是实对称矩阵

2.如何判断是不是正定二次型

①定义法

例： $A_{m \times n}$, $r(A) = n$, $B = A^T A$, 证明 B 正定

证： $B^T = (A^T A)^T = A^T A = B$

$\forall x \neq 0$, $X^T B X = X^T A^T A X = (AX)^T (AX)$

若 $AX = 0 \xrightarrow{r(A)=n} X = 0$ 矛盾

设 $\alpha = AX \neq 0 \Rightarrow X^T B X = \alpha^T \alpha = |\alpha|^2$

又 $\because \alpha \neq 0 \therefore |\alpha|^2 > 0 \Rightarrow B$ 为正定二次型

②特征值法

定理： $A^T = A$ 且 $\lambda_i > 0$ (特征值都大于0) $\Rightarrow A$ 为正定二次型

例： A 正定, 证明 A^{-1} 正定

证： $A^T = A$, $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = A^{-1}$

设 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

$\because A$ 正定 $\therefore \lambda_1 > 0, \dots, \lambda_n > 0$

又 $\because A^{-1}$ 的特征值为 $\frac{1}{\lambda_1} > 0, \dots, \frac{1}{\lambda_n} > 0$

$\therefore A^{-1}$ 为正定二次型

③顺序主子式法 (基本不用)

定理： $A^T = A$ 且 $|a_{11}| > 0$, $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0$, $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} > 0$,

\dots , $|A| > 0$, 则 A 为正定二次型