

线代

by Iris

记号：概念



定理



方法



第1章 线性方程组

§ 1 高斯-若尔当算法

● [矩阵的初等行变换] { 把一行的倍数加到另一行上
| 互换两行位置
| 用一个非零数乘某一行

● [阶梯形矩阵] { 零行在下方
| 各非零行的主元的列指标随行指标的递增而严格增大

● [简化行阶梯形矩阵] { 是阶梯形矩阵
| 每个非零行的主元都是 1
| 每个主元所在列的其余元素都为 0

● [线性方程组的一般解] { $x_1 = x_2 + 2$
 $x_3 = -1$
| 主变量 自由未知量

● [高斯-若尔当算法解线性方程组]

① 通过互换使第一行主元为 1

② 利用第一行把下方行中的消掉,
利用第二行把下方行中的消掉。

得到阶梯形矩阵

③ 利用最后一行把上方行中的消掉,
利用倒二行把上方行中的消掉。

得到简化阶梯形矩阵

§ 2 线性方程组的解的情况及其判别准则

● 相容: 一个线性方程组有解

● [定理 1] n 元线性方程组的解的情况只有 3 种可能: 无解, 有唯一解, 有无穷多个解
↑
↓
出现 $0=0$ 非零行数 $r=n$ $r < n$
(阶梯形矩阵中)

● [推论 2] n 元齐次线性方程组有非零解 \Leftrightarrow 阶梯形矩阵中 $r < n$

● [推论 3] 若 n 元齐次线性方程组方程的数目 $s < n$, 则一定有非零解

§ 3 数域 (不考虑某个集合是否构成数域)

● [数域] $K \subseteq \mathbb{C}$ 且满足 $\left\{ \begin{array}{l} 0, 1 \in K \\ \forall a, b \in K, \text{ 有 } a+b, ab \in K, \text{ 且 } b \neq 0 \text{ 时有 } \frac{a}{b} \in K \text{ (对四则运算封闭)} \end{array} \right.$

最小数域: \mathbb{Q}

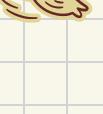
最大数域: \mathbb{C}

● [命题 1] 任一数域都包含有理数域

第2章 行列式

§ 1 n元排列

- [n元排列] n 个不同的自然数的一个全排列 (总数是 $n!$)
 - [定理1] 对换改变 n 元排列的奇偶性
 - [定理2] 任一 n 元排列与排列 $123\cdots n$ 可以经过一系列对换互变，并且所作对换的次数与这个 n 元排列有相同的奇偶性
- 奇+奇=偶 $\Rightarrow 1.2.3\cdots n$ 为偶
偶+偶=偶



§ 2 n 阶行列式的定义

- [n 阶行列式的完全展开式] (以行为例)

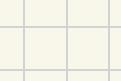
$$\det A = |A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{j_1 j_2 \cdots j_n} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \cdots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n}$$

- [上三角形行列式] $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$

§ 3 行列式的性质

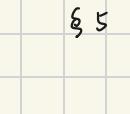
- [性质1] 转置不变 ($|A^T| = |A|$)
- [性质2] 行列式一行的公因子可以提出去
- [性质3] 行列式中若有一行是两组数的和，则此行列式等于两个行列式的和 -
- [性质4] 两行互换，行列式反号
- [性质5] 两行相同，行列式的值为0
- [性质6] 两行成比例，行列式的值为0
- [性质7] 把一行的倍数加到另一行上，行列式的值不变
- [计算行列式的基本方法之二]
通过初等行变换将行列式化成上三角形行列式的 k 倍 (列)

- [验算方法] 代入 $n=1, n=2$ 验证



§ 4 行列式按一行(列)展开

- [余子式] 划去某元素 (i, j) 所在行与列后，剩下的行列式
- $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$
代数余子式 余子式
- [定理1] n 阶行列式 $|A|$ 等于第*i*行元素与各自的代数余子式的乘积之和
- $|A| = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij}$
- [定理2] (列) 同上
- [定理3] n 阶行列式 $|A|$ 的第*i*行元素与第*k*行($k \neq i$)相应元素的代数余子式的乘积之和等于零
- $\sum_{j=1}^n a_{ij} A_{kj} = 0 \quad (k \neq i)$
- [定理4] (列) 同上



- [Vandermonde行列式]

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j)$$

n 阶范德蒙得行列式等于0 $\Leftrightarrow a_1, a_2, \dots, a_n$ 中至少有2个相等

§ 5 Cramer法则

- [定理1] n 个方程的 n 元线性方程组有唯一解 \Leftrightarrow 系数行列式 $|A| \neq 0$
- [推论2] n 个方程的 n 元齐次线性方程组只有零解 \Leftrightarrow 系数行列式 $|A| \neq 0$
- [定理3] n 个方程的 n 元线性方程组系数行列式 $|A| \neq 0$ 时，它的唯一解是

$$\left(\frac{|B_1|}{|A|}, \frac{|B_2|}{|A|}, \dots, \frac{|B_n|}{|A|} \right)^T \quad \text{其中 } B_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2j-1} & b_2 & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nj-1} & b_n & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

替换第*j*列

§ 6 行列式按k行(列)展开 (不考)

- [k 阶子式] n 阶行列式中任意取定 k 行、 k 列，交叉格的 k^2 个元素组成由 k 阶行列式
- 记作 $A \begin{pmatrix} i_1, i_2, \dots, i_k \\ j_1, j_2, \dots, j_k \end{pmatrix}$
- 划去第 i_1, i_2, \dots, i_k 行、第 j_1, j_2, \dots, j_k 列，剩下的 $n-k$ 阶行列式称为该子式的余子式，记作 $A \begin{pmatrix} i'_1, i'_2, \dots, i'_k \\ j'_1, j'_2, \dots, j'_k \end{pmatrix}$
- 其代数余子式要再乘 $(-1)^{(i_1+i_2+\dots+i_k)+(j_1+j_2+\dots+j_k)}$
- [定理1: Laplace]

$$|A| = \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_k \leq n} A \begin{pmatrix} i_1, i_2, \dots, i_k \\ j_1, j_2, \dots, j_k \end{pmatrix} (-1)^{(i_1+i_2+\dots+i_k)+(j_1+j_2+\dots+j_k)} A \begin{pmatrix} i'_1, i'_2, \dots, i'_k \\ j'_1, j'_2, \dots, j'_k \end{pmatrix}$$

- [定理2] (列) 同上

- [推论] $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A||B|$

第3章 n维向量空间 Kⁿ

§ 1 n维向量空间 Kⁿ 及其子空间

【n维向量空间】

数域 K 上所有 n 元有序数组组成的集合 Kⁿ, 以及加法、数量乘法运算的定义和满足的运算律

Kⁿ 的元素称为 n 维向量

【线性运算法则】

$\forall \alpha, \beta, \gamma \in K$, $\forall k, l \in K$, 有

① $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ (加法交换律)

② $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$ (加法结合律)

③ $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$ (数量对加法的乘法分配律)

④ $k(\lambda\alpha) = \lambda(k\alpha)$ (数量乘法结合律)

⑤ $1\alpha = \alpha$ (单位元)

⑥ $(kl)\alpha = k(l\alpha)$ (数量乘法结合律)

⑦ $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$ (数量对差的乘法分配律)

⑧ $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$ (数量对数的乘法分配律)

【向量组】

多行 $(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n})$ 的组合 (利用理)

【线性组合】

$k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_s a_s$ 称为向量组 a_1, a_2, \dots, a_s 的一个线性组合

【线性表示】

对于 $\beta \in K^n$, 若存在 K 中一组数 c_1, c_2, \dots, c_s , 使得 $\beta = c_1 a_1 + c_2 a_2 + \dots + c_s a_s$,

则称 β 可由 a_1, a_2, \dots, a_s 线性表示

【线性子空间】

K^n 的一个非空子集 U 满足 ① $\alpha, \beta \in U \Rightarrow \alpha + \beta \in U$ ② $k\alpha \in U, \forall k \in K \Rightarrow k\alpha \in U$, 则 U 在 K^n 中一个线性子空间

即 U 为零子空间, K^n 也是自己的一个子空间

【生成的子空间】

K^n 中向量组 a_1, a_2, \dots, a_s 的所有线性组合成的集合 W 是 K^n 中一个子空间,

将其记为 $\langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ 生成的子空间, 记作 $\langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta$ 可由 a_1, a_2, \dots, a_s 线性表示

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ $\Leftrightarrow \beta$ 可由 a_1, a_2, \dots, a_s 线性表示

即 $\beta = m$ (行数) \Rightarrow 行向量间线性无关

$\Leftrightarrow \beta \in n$ (行数) \Rightarrow 行向量间线性无关

即 $\beta = m$ (行数) \Rightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \end{cases}$ 有解 $\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$

$\Leftrightarrow \beta \in \langle a_1, a_2, \dots, a_s \rangle$ \Leftrightarrow 行向量间线性无关

【推论】

线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_m = b \\ \vdots \\ x_1 + x_$

求公共解：联立两式

已知同解：化成了后一样

1. 求公共解：给两个基础解系

eg: 已知两个四元齐次方程组的基础解系分别为 $\begin{cases} \xi_1 = (5, -3, 1, 0)^T \\ \xi_2 = (-3, 2, 0, 1)^T \end{cases}$ 和 $\begin{cases} \alpha_1 = (2, -1, a+2, 1)^T \\ \alpha_2 = (-1, 2, 4, a+8)^T \end{cases}$

当 a 为何值时，两个方程组有非零的公共解，并求出所有的公共解

$$\begin{cases} x_1 = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 \\ x_2 = l_1 \alpha_1 + l_2 \alpha_2 \end{cases} \quad x_2 = x_1 \Rightarrow k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + l_1(-\alpha_1) + l_2(-\alpha_2) = 0$$

得此约束关系式，代入一个进行即得公共解

$$\text{类似 } \begin{cases} x_1 = 3a \\ x_2 = 9a+2 \end{cases} \Rightarrow 3a = a+2 \text{ 解得 } a=1, \text{ 因此 } x_1 = x_2 = 3$$

用了判断解的线性相关性。

一定要清楚法拉齐次/非常齐次！

$$\begin{pmatrix} 5 & -3 & 2 & -1 \\ -3 & 2 & -1 & 2 \\ 1 & 0 & a+2 & 4 \\ 0 & 1 & 1 & a+8 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -3 \\ 0 & 1 & 1 & 7 \\ 0 & 0 & a+1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & a+1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{cases} a+1 = 4, \text{ 公共解仅有零解} \\ a=-1, \text{ } r(A)=2 < 4, \text{ 且 } l_1=c_1 \text{ 得 } k_1 = -c_1 - 4c_2 \\ l_2=c_2 \text{ 得 } k_2 = -c_1 - 7c_2 \end{cases}$$

代回 $x_2 = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 \checkmark$

(C_1, C_2 不能同时为零)

总结理的 $\left\{ Ax=0 \right.$ 与 $Bx=0$ 的公共解，即方程组 $\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ 的解

$Ax=0$ 的基础解系为 ξ_1, \dots, ξ_s , $Bx=0$ 的基础解系为 η_1, \dots, η_t . 则两个方程组有非零公共解 $\Leftrightarrow \xi_1, \dots, \xi_s, \eta_1, \dots, \eta_t$ 线性相关 ($\eta_1 = k_1 \xi_1$)

2. 同解：

若 A 的解均是 B 的解

[2003改编]

$Ax=0$ 和 $Bx=0$ 都是 n 元线性方程组，下面说法正确的是

$$\begin{cases} Ax=0 \\ Bx=0 \end{cases}$$

公共解即 $Ax=0$

$$\begin{cases} \text{①若 } Ax=0 \text{ 的解均是 } Bx=0 \text{ 的解} \\ \text{②若 } \begin{cases} Ax=0 \text{ 的解均是 } Bx=0 \text{ 的解} \\ Bx=0 \text{ 的解均是 } Ax=0 \text{ 的解} \end{cases} \end{cases} \iff \begin{cases} r(A) \geq r(B) \\ r(A) = r(B) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) \text{ (同解)} \end{cases}$$

同解 \Rightarrow 公共解相互包含 \Rightarrow 三秩相等

理由： $r(A) = r(B)$ 抽不出公解，但再等于 $r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right)$ 就行

$r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) = r\left(\begin{matrix} B \\ A \end{matrix}\right) \Rightarrow r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) = r\left(\begin{matrix} B \\ A \end{matrix}\right) = r(A, B)$

A, B 本质同 $\Rightarrow r(A) = r(B)$

行最简同 $\Rightarrow r(A) = r(B)$

③若 $r(A) = r(B)$, 则 $\begin{cases} Ax=0 \text{ 的解均是 } Bx=0 \text{ 的解} \\ Bx=0 \text{ 的解均是 } Ax=0 \text{ 的解} \end{cases} \times$

引： $\begin{cases} r(A, B) = r(B, A) \\ r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) = r\left(\begin{matrix} B \\ A \end{matrix}\right) \\ r(A) = r(A^T) \\ r(A, B) = r\left[\begin{matrix} (A, B)^T \\ (B, A)^T \end{matrix}\right] = r\left(\begin{matrix} A^T \\ B^T \end{matrix}\right) \end{cases}$

同解 \Rightarrow 公共解即 $Bx=0$ 的解 $\Leftrightarrow Ax=0$ 的解

$$r(A) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) = r(B)$$

$$\begin{cases} Ax=0 \text{ 的解均是 } Bx=0 \text{ 的解, 且 } r(A) = r(B) \Leftrightarrow Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 同解} \\ Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 同解} \Leftrightarrow \begin{cases} A \text{ 与 } B \text{ 的行向量组等价} \Leftrightarrow r(A) = r(B) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) \\ [A] \rightarrow \dots \rightarrow \text{行最简} \rightarrow \dots \rightarrow [B] \rightarrow \dots \text{ 相同的行最简} \end{cases} \\ \begin{cases} Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 的基础解系(向量组)等价} \Leftrightarrow \text{基础解系不一定相等} \\ Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 的解空间是同一个空间(数一)} \end{cases} \end{cases}$$

$$Ax=b \text{ 与 } Bx=c \text{ 同解} \Leftrightarrow \begin{cases} Ax=b \text{ 的解均是 } Bx=c \text{ 的解, 且 } Bx=c \text{ 的解均是 } Ax=b \text{ 的解(通解相等)} \\ r(A, b) = r(B, c) = r\left(\begin{matrix} A & b \\ B & c \end{matrix}\right) \Leftrightarrow (A, b) \text{ 与 } (B, c) \text{ 的行向量组等价} \\ [A, b] \rightarrow \dots \rightarrow \text{行最简} \rightarrow \dots \rightarrow [B, c] \rightarrow \dots \rightarrow \text{相同的行最简} \end{cases}$$

两个方程组同解，则它们的通解一定相等，基础解系中向量的个数也一定相等

eg 1:

[2005]

$$Ax=0 \text{ 与 } Bx=0 \text{ 同解} \Leftrightarrow r(A) = r(B) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right)$$

$$\text{已知(I) } \begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 0 \\ 2x_1 + 3x_2 + 5x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 + ax_3 = 0 \end{cases} \text{ 和 (II) } \begin{cases} x_1 + bx_2 + cx_3 = 0 \\ 2x_1 + b^2 x_2 + (c+1)x_3 = 0 \end{cases} \text{ 同解, 试求参数 } a, b, c$$

$$r(A) = r(B) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right)$$

$$r(B) \Leftrightarrow$$

A 不满秩 $\rightarrow r(A) = 2$, $r(B) = 2$ (可直接看出)

$$r(A) = 2, r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right) = 2$$

$$\downarrow$$

$$\begin{cases} c-b-1=0 \\ c-b^2=0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} c-b=1 \\ c-b^2=0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} c-b=1 \\ c-b^2=0 \end{cases}$$

eg 2: 已知(I)和(II) $\begin{cases} x_1 + bx_2 + cx_3 = 0 \\ 2x_1 + b^2 x_2 + (c+1)x_3 = 0 \end{cases}$ 同解，且(I)的基础解系为 $(1, 1-1)^T$, 求参数 b, c

$$r(A) = r(B) = r\left(\begin{matrix} A \\ B \end{matrix}\right)$$

$$n=3, \dim W=1$$

$$\therefore r(A) = 2$$

I 动态解： $x = k \begin{pmatrix} 1 \\ 1-1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 代入到上式，在满足恒成立

$$\begin{cases} k+bk-ck=0 \\ 2k+b^2k-(c+1)k=0 \end{cases} \xrightarrow{\text{恒成立}} \begin{cases} 1+b-c=0 \\ 1+b^2-c=0 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} b=1 \\ c=2 \end{cases} \text{ 且 } \begin{cases} b=0 \\ c=1 \end{cases}$$

再代入检验 $r(B) = 2$

4个结论：

- 秩的证明
- 【1】 $\begin{cases} \text{若 } P \text{ 为列满秩矩阵, } r(PA) = r(A) \text{ 【左乘列满秩不改变秩】} \\ \text{若 } P \text{ 为行满秩矩阵, } r(AP) = r(A) \text{ 【右乘行满秩不改变秩】} \end{cases}$
 - 【2】 $r(A) = r(A^T) = r(A^T A) = r(A A^T)$ [四秩相等]
 - 【3】 $A_{m \times n} B_{n \times s} = O$, 则 $r(A) + r(B) \leq n$
 - 【4】 设 A 是 n 阶方阵, 则 $A^n x = 0$ 与 $A^{n+1} x = 0$ 同解

[向量专题]

基础知识补充:

$$\text{向量内积: } \alpha^T \beta = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1 b_1 + \dots + a_n b_n$$

行向量 \times 列向量 = **分子(数)** \Rightarrow 口诀“行列式”

列向量 \times 行向量 = **矩阵(秩为1, 全等比例)**

推论补充:

• 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 无关, 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$ 相关, 则 β 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 表示, 且表示方式唯一 (因为表示它的向量们都是无关的)

• n 个 m 维向量, 若 $n > m$, 则一定线性相关 (理解: n 组太搞的线性无关组向量个数为 m)

eg: $n+1$ 个 n 维向量一定相关

由此可推前: $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 为 m 维向量, 则 $\begin{cases} r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \leq n \text{ (数)} \\ r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \leq m \text{ (维数)} \end{cases}$

向量组的秩

可以把向量拼成矩阵, 向量组的秩跟这个矩阵的秩是一样的

3. 向量组之间秩的关系

表示性 $\left\{ \begin{array}{l} (I) \text{ 可由 (II) 表示} \Rightarrow \begin{cases} r(I) \leq r(II) & \text{【谁被表示谁较小]} \\ r(II) = r(II, I) & \text{【谁被表示谁在右]} \end{cases} \\ \text{但 (II) 不可由 (I) 表示} \Rightarrow r(I) < r(II) \end{array} \right.$ 等价 $AX=B$
 $\begin{array}{l} (I) \text{ 可由 (II) 表示, 且 (II) 可由 (I) 表示} \Leftrightarrow \text{可以相互表示, 即向量组等价} \\ (I) \text{ 可由 (II) 表示, 且 } r(I) = r(II) \Leftrightarrow \text{向量组等价, 可以相互表示} \\ (I) \text{ 可由 (II) 表示, 且 (I) 中向量个数大于 (II) 中向量个数} \Rightarrow (I) \text{ 一定线性相关} \\ \text{【以少表多, 多必相关】} \end{array}$

向量组等价 若向量组 (I) 中的每一个向量都能由向量组 (II) 线性表示 $\} \quad$ 两个向量组可以相互线性表示
且向量组 (II) 中的每一个向量都能由向量组 (I) 线性表示 $\}$

向量组 I 向量组 II $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m) = r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m)$ 三秩相等
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \quad \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$
 $r(I) = r(II) = r(I, II)$

题型: • 将 β_3 用 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + k_3 \alpha_3 = \beta_3 \quad \text{齐次方程}$$

• 判断向量间是否线性相关 \Rightarrow 做看系数! (<维数)

eg: $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, -2\alpha_2 + \alpha_3$ 无关, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 无关吗? $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3$, $\alpha_1 + k_2\alpha_2$ 无关吗?

$$r(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, -2\alpha_2 + \alpha_3) \quad \text{初等变换, 等价} \quad r = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = 2 \quad \checkmark$$

$$= r(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$$

• 证明 ... 能否由 ... 线性表出 可用秩的谎言

β 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示 $\Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$ 线性相关

β 不可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 线性表示 $\times \Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$ 线性无关
($\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 可以相关)

eg:

设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和向量 β (都是同维向量)

(1) 如果 β 、 γ 都可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 则 $\beta + \gamma$ 也可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示 \checkmark

(2) 如果 β 、 γ 都不能用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 则 $\beta + \gamma$ 也不可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示 \times

(3) 如果 β 可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示, 而 γ 不能用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示, \checkmark

且 β 不能用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表示

eg: 0 向量

$$\text{eg: } (0, 1) \rightarrow (1, 0) = \alpha_1$$

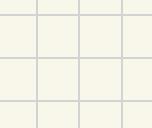
• 向量组等价: 可相互表出

矩阵等价: 形状相同 + 等价 不限定维数, 只看个数

$$A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m) \sim B = (\beta_1, \dots, \beta_m) \text{ 等价}$$

n 维列向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ (m行n) 无关, 则 n 维列向量组 β_1, \dots, β_m 无关 $\Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m \sim \beta_1, \dots, \beta_m$ 等价

• 非方阵的满秩


左乘 列满秩 \rightarrow 秩不变
右乘 行满秩

$$\text{列满秩: } r(A) = n$$

$$r(AB) = r(B)$$

列向量线性无关, 有 n 个行向量线性无关

$Ax = 0$ 仅有零解, $Ax = b$ 可能无解.

$$A^T A \text{ 为正定矩阵 (维 } n \times n) \rightarrow \text{(小的!) } \leftarrow A A^T \text{ 为正定矩阵 (维 } m \times m) \quad \text{AAT 为正定矩阵 (维 } m \times m)$$

$$\text{行满秩: } r(A) = m$$

$$r(CBA) = r(B)$$

行向量线性无关, 有 m 个列向量线性无关

$Ax = b$ 一定有解

第4章 矩阵的运算

§1 矩阵的运算

● [矩阵的加法与数乘]

加法: $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ 都是数域 K 上 $n \times n$ 矩阵

$$C = A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{n \times n}$$

数量乘法: $k \in K$, $A = (a_{ij})$

$$M = kA = (k a_{ij})_{n \times n} \Rightarrow |kA| = k^n |A|$$

● [矩阵加法与数乘满足的运算性质]

$$\text{① } A + B = B + A$$

$$\text{② } (A+B)+C = A+(B+C)$$

$$\text{③ } \lambda \text{ 倍矩阵 } A \text{ 满足 } A+0=A$$

$$\text{④ } A \text{ 的负矩阵 } -A = (-a_{ij}), \text{ 有 } A+(-A) = (-A)+A = 0$$

$$\text{⑤ } 1A = A$$

$$\text{⑥ } (k_1 A) + (k_2 A) = (k_1 + k_2)A$$

$$\text{⑦ } (k_1 A)k_2 = k_1(Ak_2)$$

$$\text{⑧ } k(A+B) = kA+kB$$

● [矩阵的乘法]

$$\text{设 } A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times m}, C = A \times B = (c_{ij})_{m \times m}, c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj}$$

C_{ij} 是矩阵 A 的第 i 行与矩阵 B 的第 j 列对应元素的乘积

● [矩阵乘法的性质]

$$\text{① 结合律: } (AB)C = A(BC)$$

不适合交换律: $AB \neq BA$ (若 $AB = BA$, 则 A 可交换)

$$AB = 0 \text{ 不推出 } A = 0 \text{ 或 } B = 0$$

$$\text{② 分配律: 左分配律: } A(B+C) = AB+AC$$

$$\text{右分配律: } (A+B)C = AC+BC$$

不适合消去律: $AC = BC$ 且 $C \neq 0$ 不能推出 $A = B$

③ 主对角线上元素都不为 0, 其余元素都为 0 的 n 级矩阵称为 n 级单位矩阵, 记作 I_n 或 In

若 A 有 n 级矩阵, 则 $IA = A = AIn$

若 $(AB) = (kA)B = A(Bk)$

主对角线上元素都为 1, 其余元素都为 0 的 n 级矩阵称为 n 级数量矩阵, 即 KI

数量矩阵与任一 n 级矩阵可交换: $(kI)A = A(kI)$

(例)

$$\text{④ 方阵: 设 } A \text{ 为一个 } n \text{ 级矩阵, } A^m \stackrel{\text{def}}{=} \underbrace{AA \cdots A}_{m \text{ 个}}, A^0 \stackrel{\text{def}}{=} I$$

则有 $A^k A^l = A^{k+l}$

$$(AB)^k = A^k B^k$$

$$(AB)^k = \underbrace{(A \cdots A)}_{k \text{ 个}} \underbrace{(B \cdots B)}_{k \text{ 个}}$$

但 $(AB)^k \neq A^k B^k$

$$(AB)^k = A^k B^k \neq \underbrace{A \cdots A}_{k \text{ 个}} \underbrace{B \cdots B}_{k \text{ 个}}$$

对于矩阵 A , 若存在一个非零矩阵 B 使得 $AB = 0$, 称 A 为左零因子

$$BA = 0 \text{ 称 } A \text{ 为右零因子}$$

同时满足 $BA = 0$ 称 A 为双零因子

称零因子是矩阵乘法的零点

● [因子]

对于矩阵 A , 若存在一个非零矩阵 B 使得 $AB = 0$, 称 A 为左零因子

$$BA = 0 \text{ 称 } A \text{ 为右零因子}$$

同时满足 $BA = 0$ 称 A 为双零因子

称零因子是矩阵乘法的零点

● [推论]

$$\left\{ \begin{array}{l} 0_{11}x_1 + 0_{12}x_2 + \cdots + 0_{1n}x_n = b_1 \\ 0_{21}x_1 + 0_{22}x_2 + \cdots + 0_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ 0_{s1}x_1 + 0_{s2}x_2 + \cdots + 0_{sn}x_n = b_s \end{array} \right.$$

可写成: $\begin{pmatrix} 0_{11} & 0_{12} & \cdots & 0_{1n} \\ 0_{21} & 0_{22} & \cdots & 0_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0_{s1} & 0_{s2} & \cdots & 0_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix}$

可写成: $\begin{pmatrix} A & X = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$ 则 $X = (x_i)$

则 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为次线性方程组 $AX = 0$ 的解 $\Leftrightarrow Ax = 0$

即 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 $AX = 0$ 的解 $\Leftrightarrow Ax = 0$

● [矩阵乘法的简化表示]

$$\text{① 记 } A = (a_{ij}) \quad (j \text{ 为列向量})$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix}$$

记 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}, \dots, b_{s1}a_{s1} + b_{s2}a_{s2} + \cdots + b_{sn}a_{sn})$

可写成: $\begin{pmatrix} A & B = P \end{pmatrix}$

令 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ $(j \text{ 为列向量})$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots + b_{1n}a_{1n}$$

即 $AB = (b_{11}a_{11} + b_{12}a_{12} + \cdots$

第5章 矩阵的相似与相似

§ 1 等价关系与集合的划分

【笛卡尔积】设 S, M 是两个集合，则集合 $\{(a, b) \mid a \in S, b \in M\}$ 为 S 与 M 的笛卡尔积，记作 $S \times M$

笛卡尔积时(不是乘积)

【二元关系】 S 为非空集合， $S \times S$ 的一个非空子集 W 称为 S 上的一个二元关系

若 $(a, b) \in W$ ，则称 a 与 b 有 W 关系，记作 aWb 或 $a \sim b$

(a,b在S中,但不一定在W中)

【等价关系】二元关系 \sim 满足：

关系

① $a \sim a$ (反身性)

对称

② $a \sim b \Rightarrow b \sim a$ (对称性)

集合

③ $a \sim b$ 且 $b \sim c \Rightarrow a \sim c$ (传递性)

则称 \sim 是 S 上的一个等价关系

【等价类】设 \sim 是 S 上的一个等价关系，对于 $a \in S$ ，

令 $\bar{a} \stackrel{\text{def}}{=} \{x \in S \mid x \sim a\}$ ，则称 \bar{a} 为由 a 确定的等价类 (a 为可选一个代表)

① $x \in \bar{a} \Leftrightarrow x \sim a$

② $\bar{x} = \bar{y} \Leftrightarrow x \sim y$

【定理1】设 \sim 是 S 上的一个等价关系， $\forall a, b \in S$ ， \bar{a} 与 \bar{b} 要么相等，要么不相交 ($\bar{a} \cap \bar{b} = \emptyset$)

【划分】若集合 S 是一些非空子集 S_i 的并集，且其中不相等的子集一定不相交，

则称集合 $\{S_i \mid i \in I\}$ 是 S 的一个划分。记作 $\pi(S)$ (不重复的分法就是划分)

【定理2】设 \sim 是 S 上的一个等价关系，则所有等价类组成的集合是 S 的一个划分，记作 $\pi_{\sim}(S)$

同一物的不同说法(两物不同)

【商集】设 \sim 是 S 上的一个等价关系，由所有等价类组成的集合称为 S 的商集，对于关系 \sim 的商集，记作 S/\sim

来源：正对模 \sim 同余关系的商集： $S/\sim = \{\bar{0}, \bar{1}, \dots, \bar{r}\}$

§ 2 矩阵的相似

【相似】矩阵 A 经一系列初等行、列变换变成矩阵 B ，则 A 与 B 相似，记作 $A \sim B$

$\Leftrightarrow \text{rank}(A) = \text{rank}(B)$

§ 3 广义逆矩阵

§ 4 矩阵的相似

→ 非方阵没有相似的说话

【相似】对 A_n, B_n ，若存在可逆矩阵 P_n ，使得 $P^{-1}AP = B$ ，则 A 与 B 是相似的，记作 $A \sim B$

相似是一种等价关系，故有“相似类”

【计算技巧】 $B_1 = P^{-1}AP$ ，则 $B_1^m = P^{-1}A^mP$

【相似的性质】

① 相似的矩阵，行列式相等

② 相似的矩阵可逆性相同。(若有)逆矩阵也相似

③ 相似的矩阵，秩相等

tr(AB) = tr(AB)

④ 相似的矩阵，迹相等

tr(A) = tr(APP^{-1}) = tr(P^{-1}AP) = tr(B)

【迹】 n 阶矩阵 A 的主对角线上的元素的和称为 A 的迹，记作 $\text{tr}(A)$

基向量拉伸程度总和/特征值之和

性质： $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$

det 特征值之积

tr(ka) = k tr(A)

【相似标准形】 A_n 相似于对角矩阵

tr(AB) = tr(BA), tr(ABC) = tr(BCA) = tr(CAB)

$\Leftrightarrow K^n$ 中有 n 个线性无关的列向量 $a_1, a_2, -a_3$ 和 n 个数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 使得：

$Aa_1 = \lambda_1 a_1, Aa_2 = \lambda_2 a_2, \dots, Aa_n = \lambda_n a_n$

此时令 $P = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ 则 $P^{-1}AP = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$

记忆： $P^{-1}AP = D \Rightarrow AP = PD \Rightarrow Aa_i = \lambda_i a_i$

若 A_n 相似于 D ，则称 A 可对角化， D 称为 A 的相似标准形

§ 5 矩阵的特征值和特征向量

特征量与矩阵都能做到此

【特征值】对于 A_n ，若存在 $A\alpha = \lambda_0\alpha$ ($\lambda_0 \in K$)，则称 λ_0 是 A 的一个特征值，

且 α 是 A 的属于特征值 λ_0 的一个特征向量

($k \neq 0$ 时， $k\alpha$ 也是 A 的属于特征值 λ_0 的一个特征向量)

【特征矩阵】

$$\lambda I - A = \begin{pmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$A\alpha = A \cdot A\alpha = A(\lambda\alpha) = \lambda \cdot A\alpha$$

$\lambda = 0$
 \downarrow
 $n-r$

【特征多项式】 $|\lambda I - A|$ 称为 A 的特征多项式

$$\lambda^2 = A \Leftrightarrow A(\lambda I - A) = 0$$

【定理1】 λ_0 是 A 的一个特征值 $\Leftrightarrow \lambda_0$ 是 $|\lambda I - A|$ 在 K 中的一个根

且 α 是 A 的属于特征值 λ_0 的一个特征向量 \Leftrightarrow 是齐次线性方程组 $(\lambda_0 I - A)x = 0$ 的一个非零解

证明： $A\alpha = \lambda_0\alpha = \lambda_0 I\alpha$

$\lambda_0 I - A$ 为 $\lambda_0 I$ 的倍数

【判断/求解矩阵特征值与特征向量的方法】

① 计算特征多项式 $|\lambda I - A|$

② 判断 $|\lambda I - A|$ 在数域 K 中有没有根，若无根则无特征值与特征向量，若有根，则全部根就是全部特征值

③ 对 A 的每一个特征值 λ_j ，求 $(\lambda_j I - A)x = 0$ 的解空间 (求基础解系 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_r$)

则 A 属于 λ_j 的全部特征向量组成的集合是 $\{k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \dots + k_r\eta_r \mid k_1, k_2, \dots, k_r \in K \text{ 且不全为 } 0\}$

【特征子空间】 $(\lambda_j I - A)x = 0$ 的解空间即 A 的属于 λ_j 的特征子空间 (但零向量不是特征向量)

§ 6 矩阵可对角化的条件

【定理1(重叠)】数域 K 上 n 阶矩阵可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$

此时令 $P = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 则有 $P^{-1}AP = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$

称上述对角矩阵为 A 的相似标准形，其除了主对角线上元素以外是唯一的

【推论4】 n 阶矩阵 A 属于不同特征值的特征向量是线性无关的

【定理5】 K^n 中矩阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow A$ 的属于不同特征值的特征子空间维数之和等于 n

【推论6】 A 有 n 个不同的特征值 $\Rightarrow K^n$ 中矩阵 A 可对角化

§ 7 实对称矩阵的对角化

【正交相似】 $P^{-1}AP$ 的 P 为正交矩阵 T

【定理1】实对称矩阵的特征多项式在复数域中的每一个根都是实数 (代数基本定理只在复数域成立，故为了保证凡有特征值，先从 C 开始)

【定理2】实对称矩阵 A 的属于不同特征值的特征向量是正交的 (假设恰同归也成立)

【定理3】实对称矩阵一定正交相似于对角矩阵 (剔除原因：总之一可知实对称矩阵同归也一定线性无关，故可正交化)

【求实对称矩阵 A 正交相似的对角矩阵的方法】

① 求 $|\lambda I - A|$ 的实根

② 对于每一个特征值 λ_j ，求出 $|\lambda_j I - A| = 0$ 的一个基础解系 η_1, \dots

然后进行施密特正交化和单位化，得到特征向量的正交单位向量 η_1, \dots

③ 令 $T = (\eta_1, \dots, \eta_n)$ (这个数为 n)

则 $T^{-1}AT = \text{diag}\{\lambda_1, \dots\}$

【深刻理解】

八(10分)、设 3 阶对称矩阵 A 的特征值为 $\lambda_1 = 6, \lambda_2 = \lambda_3 = 3$ ，且与特征值

$\lambda_1 = 6$ 对应的特征向量为 $p_1 = (1, 1, 1)^T$ ，求正交矩阵 P 使得 $P^{-1}AP$ 为对角

矩阵。

不同入对应的特征向量正交 $\Rightarrow p_1, p_2$ 是线性方程组 $x_1 + x_2 + x_3 = 0$ 的解

\Rightarrow 特征向量(基础解系)不唯一，我们只选择表 (线性无关；构成正交，可看去正交化一步)

取 $\vec{p}_1 = (-1, 1, 0)^T, \vec{p}_2 = (-1, 0, 1)^T$

单位化后得 P

第6章 二次型，矩阵的合同

§ 1 二次型和它的标准形

● [n元二次型] n个变量 x_1, \dots, x_n 的一个二次齐次多项式

$$\begin{aligned} \text{-般形式: } f(x_1, x_2, \dots, x_n) &= a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + \dots + a_{1n}x_1x_n \\ &\quad + a_{21}x_2x_1 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{2n}x_2x_n \\ &\quad + \dots \\ &\quad + a_{n1}x_nx_1 + a_{n2}x_nx_2 + \dots + a_{nn}x_n^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}x_i x_j, \text{ 其中 } a_{ij} = a_{ji} \end{aligned}$$

● [二次型矩阵]

$$\text{二次型 } f(x_1, x_2, \dots, x_n) \text{ 的矩阵 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{array}{l} \text{主对角元为 } x_i^2 \text{ 项系数} \\ \text{非主对角元 } a_{ij} \text{ 为 } x_i x_j \text{ 项系数的一半} \end{array}$$

$$\text{若 } X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \text{ 则该二次型可写作 } f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^T A X$$

● [非退化线性替换]

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, C \text{ 为 } n \times n \text{ 可逆矩阵, 则 } X = CY \stackrel{\text{def}}{=} \text{变量 } x_1, x_2, \dots, x_n \text{ 到变量 } y_1, y_2, \dots, y_n \text{ 的一个 } n \times n \text{ 线性替换}$$

[理解] $Y = C^{-1}X$: Y 是 X 的基向量经过变换 C^{-1} 得到的新基下的表示向量

C^{-1} 为基变换矩阵, 但二次型研究用坐标表示矩阵 C 更方便计算

● [二次型的等价]

两个n元二次型 $X^T A X$ 与 $Y^T B Y$ 等价 \Leftrightarrow 存在 $X = CY$, 把 $X^T A X$ 变成 $Y^T B Y$

记作 $X^T A X \cong Y^T B Y$

● [矩阵的合同]

A 与 B 合同 \Leftrightarrow 存在可逆矩阵 C , 使 $C^T A C = B$

记作 $A \cong B$ A 与 B 合同, 即 A 与 B 表示同一二次型在不同坐标系下的表达

合同即等价关系 \Rightarrow 合同类

● [命题1] $X^T A X \cong Y^T B Y \Leftrightarrow A \cong B$

二次型 $f(x_1, \dots, x_n) = X^T A X$, 其矩阵为 A

变换坐标: $X = CY$

$$f(x_1, \dots, x_n) = (CY)^T A C Y = Y^T (C^T A C) Y = Y^T B Y, \text{ 其矩阵为 } B$$

二次型的等价变换, 就是去找矩阵的合同

X = TY, 正交替换
等价的三件事 T^T A T = D, 矩阵合同
 $f(x_1, \dots, x_n)$ 化为标准二次型

● [标准形]

“只含平方项的二次型”: $X^T A X$ 的一个标准形

若对称矩阵 A 合同于一个对角矩阵, 此对角矩阵为 A 的一个合同标准形

● [正交替换] T 为正交矩阵, 称变量替换 $X = TY$ 为正交替换

[二次型化为标准形]

二次型只含平方项 \Leftrightarrow 矩阵为对角矩阵 $\sum_{i=1}^n \frac{a_{ii}}{a_{ii}} a_{ij} x_i x_j \rightarrow$ 使非对角元素 a_{ij} ($i \neq j$) 为 0

● [思路] (实数域) 一个普遍二次型 \rightarrow 其矩阵 A 为实对称矩阵 \rightarrow 有 $T^T A T = D$, $T^{-1} = T^T \rightarrow$ 有 $T^T A T = D$

实数域上的 n元二次型 $X^T A X$ 一定等价于只含平方项的二次型, 而且能找到正交矩阵 T ,

使得经过变量替换 $X = TY$ 后, $X^T A X = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ (λ_i 为 A 的全部特征值)

● [二次型经正交替换化为标准形的方法]

eg: 二次曲面 S 在直角坐标系 I 中的方程为 $x^2 + 4y^2 + z^2 - 4xy - 8xz - 4yz - 1 = 0$

作直角坐标变换, 把它化成标准方程

① 写出二次型及其矩阵 主对角元为 x_i^2 项系数

非主对角元 a_{ij} 为 $x_i x_j$ 项系数的一半

$$f(x_1, y, z) = x^2 + 4y^2 + z^2 - 4xy - 8xz - 4yz$$

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

② 用实对称矩阵对角化方法找出正交矩阵 T , 使 $T^T A T = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$

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

③ 作正交替换 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$ 可把二次型化为标准形 $f(x_1, \dots, x_n) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, f(x_1, y, z) = 5x^2 + 5y^2 - 4z^2$$

● [定理2] 数域 K 上任一对称矩阵都合同于一个对角矩阵

● [二次型的秩]

同一个二次型的标准形不唯一, 但对应的矩阵唯一

二次型的秩 $\stackrel{\text{def}}{=} \text{二次型矩阵的秩} = \text{标准形中系数不为0的平方项}$

§ 2 实二次型的规范形

● [将普通标准形化为规范形] $dy_1^2 + \dots + dp_1^2 - dp_2^2 - \dots - dz_r^2 \rightarrow z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$

● [规范形] 形如 $z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$ 的二次型标准形 (平方项系数为 1, -1, 0, 且有顺序)

p 为正惯性指数, $r-p$ 为负惯性指数, 正负 $(r-p)$ 为符号差

● [合同规范形] 合同于形如 $\text{diag}\{1, \dots, 1, -1, \dots, -1, 0, \dots, 0\}$ 的 n 阶实对称矩阵

● [惯性定理] n 元实二次型 $X^T A X$ 的规范形是唯一的

证明: 旋转/拉伸坐标系 无法将曲线 \leftrightarrow 直线 / 曲面 \leftrightarrow 平面, 故不真

$r=2, p=1, r-p=1$ 无法把椭圆 \leftrightarrow 双曲线 / 平面双曲线 \leftrightarrow 双叶双曲线, 故 P 不真

$r=2, p=1, r-p=1$ (P=2) (P=1) (P=2) (P=1)

● [命题2] 两个 n 元二次型等价 \Leftrightarrow 规范形相同 (r, p 都相等)

● [推论4] 两个 n 阶实对称矩阵合同 \Leftrightarrow 同上

● [补] r 为非零行数目, P 为非零行中对角元为 +1 的数目, $r-p$ 个是为 -1 的, $n-r$ 个是为 0 的

§ 3 正定二次型与正定矩阵

● [正定] 对任意非零列向量 α , 都有 $\alpha^T A \alpha > 0$ 比如 $\alpha = (1, 0, 0, 1)^T$

正定的二次型 \Leftrightarrow 正定矩阵 (一定是对称矩阵)

● [定理1] n 元实二次型 $X^T A X$ 是正定的 \Leftrightarrow 正惯性指数 $p=n$ (即: 满秩 + 特征值全正)

● [推论2] \Leftrightarrow 规范形为 $y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2$

\Leftrightarrow 标准形中 n 个系数 > 0

$\Leftrightarrow A \cong I$

$\Leftrightarrow A$ 的合同标准形中主对角元全 > 0

$\Leftrightarrow A$ 的特征值全 > 0

● [推论6] 非退化线性替换不改变实二次型的正定性

旋转/拉伸坐标系 (r, p)

● [推论7] 正定矩阵的行列式一定 > 0

普通矩阵 (正定的合同类) 转为标准型 (I): $A = C^T I C$

$$|A| = |C|^2 > 0$$

● [k阶顺序主子式] $A \left(\begin{matrix} 1 & 2 & \cdots & k \\ 1 & 2 & \cdots & k \end{matrix} \right)$ 必须从 1 开始 (这样过招最精简)

● [定理8] 实对称矩阵 A 是正定的 $\Leftrightarrow A$ 的所有顺序主子式 > 0

● [判断某实二次型是否正定的方法]

eg: $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 2x_2^2 - 3x_3^2 + 4x_1x_2 + 2x_2x_3$

(法1) 写矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & -3 \end{pmatrix}$

(法2) 写矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & -3 \end{pmatrix}$

② 算所有顺序主子式 > 0 $|1| = 1 > 0 \rightarrow$ 非正定

③ 算 A 的特征值全 > 0 (麻烦!)

● [与行列式的关系]

对于任一实可逆矩阵 C , 都有 $C^T C$ 为正定矩阵

$C^T C$ 是对称矩阵 \checkmark $C^T C = C^T I C \Rightarrow C^T C \cong I$

$|C| \neq 0$

也可: 因 $|C| \neq 0$, $x^T C^T C x = (Cx)^T C x = |Cx|^2 > 0$

抽象矩阵: 构造二次型

设 P 为 $m \times n$ 实矩阵, $r(P) = n$, $A = P^T P$, 证明 A 是正定矩阵

对称性: $A^T = (P^T P)^T = P^T P = A$

正定性: 构造二次型 $f = x^T A x$, 证明 $f \geq 0$, 且 $f=0$ 时仅有零解

$f = x^T A x = x^T P^T P x = \|Px\|^2 \geq 0 \rightarrow f \geq 0$

因为 P 为列满秩矩阵, $r(P) = n \iff Px = 0$, 当且仅当 $x = 0$ 时, $f = 0$, 所以 A 正定

$|A|=0 \rightarrow A^T A$ 为半正定矩阵

$x^T A^T A x = |Ax|^2 \geq 0$ 且存在 $x \neq 0$ 使 $Ax = 0$ (此时方程组有非零解)

● [半正定 ...]

半正定: $a^T A a \geq 0 \rightarrow$ 特殊情况: 正定

半负定: $a^T A a \leq 0 \rightarrow$ 特殊情况: 负定

负定: $a^T A a < 0$

不定: 都不满足

[矩阵逆矩阵]

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{左乘: } \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} \\ \text{右乘: } \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{array} \right.$$

新矩阵的每一列都是原矩阵的所有列线性组合得到的

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{左乘: } \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} \\ \text{右乘: } \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{array} \right.$$

新矩阵的每一行都是原矩阵的所有行线性组合得到的

2. 万能公式 (*, -, T)

$$\begin{aligned} (A^*)^* &= (A^*)^* & \left\{ \begin{array}{l} (A^*)^* = (A^{-1})^* \\ (A^T)^* = (A^*)^T \\ (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} \end{array} \right. \\ (AB)^* &= B^* A^* & \left\{ \begin{array}{l} (AB)^* = B^{-1} A^{-1} \\ (AB)^T = B^T A^T \\ (AB)^* = B^* A^* \end{array} \right. \end{aligned}$$



3. 特殊系法

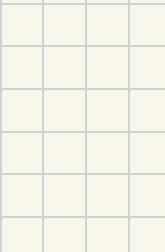
$$\textcircled{1} \text{ 行列式 } A^T \beta = (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{nn}) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = (a_{11}b_1 + a_{12}b_2 + \dots + a_{nn}b_n)$$

$$\textcircled{2} \text{ 列行阵 } A^T \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{nn}) = \begin{pmatrix} a_{11}b_1 & a_{21}b_1 & \dots & a_{n1}b_1 \\ a_{12}b_2 & a_{22}b_2 & \dots & a_{n2}b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1}b_n & a_{n2}b_n & \dots & a_{nn}b_n \end{pmatrix}$$

$$\textcircled{3} \text{ 阵列列 } \rightarrow \text{方程 } \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \quad \left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{array} \right.$$

4. 线性性质

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{不满足交换律} \quad A = (\dots), B = (\dots) \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{本身就无法交换} \\ \text{交换结果不同型} \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} AB \neq BA \\ (AB)^* \neq (A^*B)^* \end{array} \right. \\ \text{不满足消去律} \quad \left\{ \begin{array}{l} AB = O \sim A = O \sim O \\ (AB)C = A(C+B) = AC+BC \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} (AB)C = A(C+B) \\ (AB)C = A(C+B) \end{array} \right. \quad \text{(增矩阵法规定) (看线性组合)} \\ \text{具有结合律} \quad (AB)C = A(BC) \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{左分配律: } (A+B)C = AC+BC \\ \text{右分配律: } (A+B)C = AC+BC \end{array} \right. \end{array} \right.$$



5. 初等矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & k \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{左乘P即行变换} \\ \text{右乘P即列变换} \end{array} \right. \quad \left(\text{左乘: } PA, P \text{为系数} \rightarrow \text{行变换} \right)$$

用乘初等矩阵表示初等变换，得把每次初等变换分解成一系列P相乘

$$\text{eg: } \text{设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^{100} \begin{pmatrix} 5 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 20 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{第一列加20倍第3列} \\ \text{求 } A \quad \text{右乘} \rightarrow \text{列变换, 形状整齐一样美!}$$

6. 抽象矩阵求逆矩阵 → 配凑

$$\text{eg: } n \text{ 阶矩阵 } A \text{ 有 } A^2 + 3A - 5E = 0, \text{ 求 } A^{-1}, (A+E)^{-1}, (A+2E)^{-1}$$

$$\text{(1) 证 } A: A(A+3E) = 5E \quad \text{(2) 证 } A+E: (A+E)(A+2E) = 7E \quad \text{(3) } (A+2E)(A+(3-n)E) = E$$

$$A \cdot \frac{A+3E}{5} = E$$

7. Ax=E

A可逆，则求 A^{-1}

A不可逆，则考虑当方程组解去

$$\text{eg: } A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & a \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 1 & a \\ -1 & -2 \end{pmatrix} \quad \text{求 } AX=B \text{ 无解/唯一/无穷多解时 } a \text{ 的值.}$$

$\left\{ \begin{array}{l} \text{Ax=x, 分分得} \\ \text{Ax=x, } \begin{array}{l} \text{无解} \\ \text{唯一解} \\ \text{无穷解} \end{array} \end{array} \right. \quad \text{两个一起解}$

$$\left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -1 & -1 & 2 & 2 \\ 2 & 0 & 1 & 1 & a \\ -1 & 1 & a & -1 & -2 \end{array} \right) \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -1 & -1 & 2 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & -3 & a-2 \\ 0 & 0 & a-1 & 1-a & 0 \end{array} \right)$$

$$a \neq 1, a \neq -2 \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & a-2 \\ 0 & 0 & 1 & 1-a & 0 \end{array} \right)$$

$$a=1 \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \quad X = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -k_1 & -k_2 \\ k_1 & k_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$a=-2 \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 6 \end{array} \right) \quad \text{无解}$$

8. 可逆与向量组等价

$AB=C \rightarrow C$ 的行向量组可由 B 的行向量组线性表示

$B=A^{-1}C \rightarrow B$ 的行向量组可由 C 的行向量组线性表示

A 可逆 $\rightarrow B, C$ 行向量组等价

$AB=C \rightarrow C$ 的列向量组可由 A 的列向量组线性表示

$A=CB^{-1} \rightarrow A$ 的列向量组可由 C 的列向量组线性表示

B 可逆 $\rightarrow A, C$ 列向量组等价

9. 秩

$$r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\} \leq r(A) + r(B)$$

[相似专题]

1. 推导

$$\text{可逆矩阵 } P \xrightarrow{\substack{P = (\xi_1, \dots, \xi_n) \\ \text{列分块}}} A(\xi_1, \dots, \xi_n) = (\xi_1, \dots, \xi_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{A\xi_1 = \lambda_1 \xi_1 \\ \vdots \\ A\xi_n = \lambda_n \xi_n}} |A - \lambda E| = 0 \cdots$$

2. 计算技巧

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 2-\lambda & -1 & -1 \\ -1 & 2-\lambda & -1 \\ -1 & -1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1-\lambda & -1 & -1 \\ -2 & 2-\lambda & -1 \\ -1 & -1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1-\lambda & -1 & -1 \\ -2 & 2-\lambda & -1 \\ 0 & 0 & 1-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda) \begin{vmatrix} 1-\lambda & -1 \\ -2 & 2-\lambda \end{vmatrix} = -\lambda(\lambda-3)^2 = 0$$

往往需要一次行变换和一次列变换

3. 特征值与特征向量

2012

设 A 为 3 阶矩阵, P 为 3 阶可逆矩阵, 且 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$
若 $P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$, $Q = (\alpha_1 - 2023\alpha_3, 2024\alpha_1, \alpha_3)$, $Q^{-1}AQ = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

①

同一个特征值的特征向量的线性组合, 仍是该特征值的特征向量

$\alpha_1 - 2023\alpha_3$ 仍是特征值 2 的特征向量

$2024\alpha_1$ 仍是特征值 2 的特征向量

上题表示相似变换矩阵 P 并不唯一, 但特征值与特征向量必须一一对应

$$\text{类比 } \alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, 2024\alpha_1, \alpha_3) \quad Q^{-1}\alpha = \text{diag}(2, 2, 1)$$

快速判断矩阵能否相似对角化

1. 相似对角化充要条件(代数重数=几何重数)
2. 是否存在长相特殊的矩阵, 直接就确定可以相似对角化呢?

① 特征值都不同
② 对称矩阵(不证)

③ k 重特征值, 都具有 k 个无关的特征向量(共 n 个)
④ 一般矩阵且且不为零(单独出视频证)

⑤ 总共有 n 个无关的特征向量
⑥ 上(下)三角矩阵, 主对角线元素全不同(特征值全不同)

$A^T(a-b)A + abE = 0$

若 $A^T(a-b)A + abE = 0$ 或 $(A-bE)(A-bE) = 0$ 的形式, 且 $a \neq b$, 则 A 一定可以相似对角化

1. 代数重数 ≥ 几何重数
 $2. AB = O \Rightarrow r(A) + r(B) \leq n$

$n \geq r(A - aE) + r(A - bE) \quad (A - aE)(A - bE) = 0$

$r(A - aE) + r(A - bE) \geq n \quad r(A - aE) + r(A - bE) \leq n$

因此, 代数重数=几何重数, 只要能分解为两个单因式, 就一定可以相似对角化

f(A)

③

eg1: 1992

$$A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k \\ k \\ k \end{pmatrix} = k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

之和
 A 为 3 阶矩阵, A 的每行元素均为 2, 且 $A \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & -2 & -2 \end{pmatrix}$, 写出 A 的特征值与特征向量

$$A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad A \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = -1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad A \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix} = -2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

eg2:

1997

解方程!

已知 $\xi = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ 是矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 5 & a & 3 \\ -1 & b & -2 \end{pmatrix}$ 的一个特征向量, 求参数 a, b 及该特征向量对应的特征值

$$A\xi = \lambda\xi \Rightarrow \begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 5 & a & 3 \\ -1 & b & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} 2 - 1 - 2 = \lambda_0 \\ 5 + a - 3 = \lambda_0 \\ -1 + b + 2 = -\lambda_0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \lambda_0 = -1 \\ a = -3 \\ b = 0 \end{cases}$$

④ A 与入的推算

情况一: 已知 λ_j 为 A 的特征值, 则 $f(\lambda_j)$ 就是 $f(A)$ 的特征值 (非常理)

情况二: 仅已知 $f(A) = 0$, 则入必须满足 $f(\lambda) = 0$, 但能求出的入不一定就是特征值

eg: A 为 4 阶, $A^2 - A = 0$, $r(A) = 3$, 求 A 的特征值

$$f(\lambda) = \lambda^2 - \lambda = 0 \quad \lambda = 1 \text{ 或 } 0$$

$\dim A = 1 \Rightarrow \lambda = 0$ 为一重, A 的特征值为 1, 1, 1, 0

A 特征值与特征向量的推广

A 和相似类

矩阵	A	$A + bE$	A^*	$f(A)$	A^{-1}	A^T	$P^{-1}AP$
特征值	λ	$a\lambda + b$	λ^n	$f(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{ A }{\lambda}$	λ
特征向量	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	ξ	$\lambda \xi$

特征值不同!

若 $\begin{cases} A-C \\ B-C' \end{cases}$ 则 $A-B$

这里的 C 一般为对角矩阵

eg1:

设 3 阶矩阵 A 的特征值是 1, 2, 2, E 为 3 阶单位矩阵, 则 $|4A^{-1} - E| =$

求行列式, 调正求特征值之积!

$(4A^{-1} - E)$ 的特征值是:

$|4A^{-1} - E| =$

eg2:

设 3 阶矩阵 A 的特征值是 1, 2, 2, E 为 3 阶单位矩阵

则 $(A^{-1} - E)^*$ 的特征值:

$\lambda = \frac{1}{\lambda_1} = \frac{1}{1} = 1$

$\lambda = \frac{1}{\lambda_2} = \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$

$\lambda = \frac{1}{\lambda_3} = \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$

$B = (A^{-1} - E)$ 的特征值:

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

$$\lambda_1 = \frac{1}{\lambda_1} = \frac{1}{1} = 1$$

$$\lambda_2 = \frac{1}{\lambda_2} = \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\lambda_3 = \frac{1}{\lambda_3} = \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 1$$

[二次型专题]

其他形式

二次型的其他形式

理解: 含多个变量, 不含常数的二次齐次函数

$$\begin{aligned} \text{普通形式: } f(x_1, x_2, \dots, x_n) &= a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2 \\ &+ 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{nn}x_nx_1 \Leftrightarrow \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \\ &+ 2a_{n-1, n}x_{n-1}x_n \end{aligned}$$

$$f(x_1, x_2, x_3) = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 a_{ij}x_i x_j \quad (\text{类似于 for 循环语句}) \rightarrow \begin{array}{|c|c|c|} \hline x_1 & x_2 & x_3 \\ \hline 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \\ \hline \end{array}$$

$$\text{内积形式: } \alpha_1 = (1, 2)^T, \alpha_2 = (a, 1)^T, x = (x_1, x_2)^T, \text{求二次型函数 } f(x_1, x_2) = \sum_{i=1}^2 (\alpha_i x_i)^2$$

$$\begin{aligned} (\alpha_1 x)^2 + (\alpha_2 x)^2 &= \left[(1, 2) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \right]^2 + \left[(a, 1) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \right]^2 = (x_1 + 2x_2)^2 + (ax_1 + x_2)^2 \\ &= (a^2 + 1)x_1^2 + 5x_2^2 + (2a + 4)x_1x_2 \end{aligned}$$

除了正常的二次型

老师们还会在二次型的其他表示形式上难为同学们

最经典的,也是最近年爱考的,就是写成 **乘和符号** 的形式

但实际上我们把它当来看就可以了

标准形与坐标变换

1. 二次型的标准形: $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2$

特点: 只含平方项, 不含交叉项的二次型函数, 标准形有无数种

2. 坐标变换: $x = Py$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \dots + a_{1n}y_n \\ x_2 = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \dots + a_{2n}y_n \\ \vdots \\ x_n = a_{n1}y_1 + a_{n2}y_2 + \dots + a_{nn}y_n \end{cases} \quad (\text{换元})$$

特点: **P 可逆的情况下**, 坐标之间一一对应, 变换才有意义 (旧变量在左侧)

3. 二次型与可逆性变换

$f(x_1, x_2, x_3) = P^{-1}AxP$, 经过可逆性变换 $x = Py$

$f = x^T Ax = (P^{-1}Py)^T A (P^{-1}Py) = y^T (P^T A P)y = y^T By$, $P^{-1}AP = B$, 则称 A 和 B 合同

另外, 变量和图像都发生了改变, 所以用 $g(y_1, y_2, y_3) = y^T (P^T A P)y$ 更合适

特别的, 若 B 是一个对角阵, 即 $P^{-1}AP = A$, 则称为合同对角化

可以得到判别式: $g(y_1, y_2, y_3) = k_1y_1^2 + k_2y_2^2 + k_3y_3^2$

要研究复杂的二次型函数, 我们需要有一定可行的 **切入点**

而**可逆性变换**可以保证图像的类型不变 (但图像本身会变)

通过化为标准型, 我们就可以对二次型进行归类

任任何一个双曲线, 在经过一个可逆的线性变换后, 依旧是同一个双曲线

这就是研究合同的意义所在

而**正交变换**不改变向量的长度、内积共角, 所以进行的是同等变换

也就是说**图像不变**, 仅位置改变

二次型的规范形

定义: **规范形**是特殊的标准形, 平方项前面的系数只取 1, -1, 0, 规范形不唯一, 但规范形唯一

标准形: $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = k_1x_1^2 + k_2x_2^2 + \dots + k_nx_n^2$ (按照正负零排序)

规范形: $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = d_1 \frac{x_1^2}{d_1} + d_2 \frac{x_2^2}{d_2} + \dots + d_n \frac{x_n^2}{d_n}$ (d_i=1或-1或0)

惯性指数: $\begin{cases} \text{正惯性指} p = \text{标准形正平方项的个数} \\ \text{负惯性指} q = \text{标准形负平方项的个数} \end{cases}$ 正特征值的个数 = 规范形 "1" 的个数 负特征值的个数 = 规范形 "-1" 的个数

二次型矩阵的秩: $r(A) = p + q$

惯性定律: 二次型经过多次可逆性变换, 正负惯性指数恒不变, 正负特征值个数不变, 秩不变

因为图像类型不变

那么不同的标准形

平方项前的**正负**不会发生改变

这就是**惯性定律**

eg:

二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + ax_2)^2 - (x_2 - 2x_3)^2 + (4 - a^2)x_3^2$ (负惯性指数为1)

(1) 求逆向逆矩阵 P 化为标准形 (2) a 的取值范围 (3) 若正负惯性指数也为1, 求 a 的取值范围

$$\begin{cases} y_1 = x_1 + ax_2 \\ y_2 = x_2 - 2x_3 \\ y_3 = x_3 \end{cases}, C = \begin{pmatrix} 1 & 0 & a \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \text{上三角矩阵显然可逆, 变换合法}$$

而 y 应该是旧变量 (x) 在左侧, 所以 $x = C^{-1}y$, $P = C^{-1}$ 得 $g(y_1, y_2, y_3) = y_1^2 - y_2^2 + (4 - a^2)y_3^2$

一负: $4 - a^2 \geq 0, a \in [-2, 2]$
一正一负: $4 - a^2 < 0, a = 2$ 或 -2

2004改编

已知二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)^2 + (x_2 - x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2$ 求二次型的秩

$$\begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = x_2 - x_3 \\ y_3 = x_3 + x_1 \end{cases}, y = Cy, C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, |C| = 0, C 不可逆, 所以换元不合法$$

$f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)^2 + (x_2 - x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2 = 2x_1^2 + 2x_2^2 + 2x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_2x_3 - 2x_1x_3$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, r(A) = 2$$

2020改编

$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2ax_1x_2 + 2ax_1x_3 + 2ax_2x_3$ 经过可逆性变换 $x = Py$,

化为 $g(y_1, y_2, y_3) = y_1^2 + y_2^2 + 4y_3^2 + 2by_1y_2 + by_2y_3$, 试求 a

$P^{-1}AP = B$, A 和 B 合同, 正负惯性指数都相同, 秩也相同

$$A = \begin{pmatrix} 1 & a & a \\ a & 1 & 0 \\ a & 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}, \text{因为经过是可逆变换, 显然 A 和 B 合同} \Rightarrow r(A) = r(B)$$

$|B| = 0$, 所以 $|A| = 0 \Rightarrow a = a$ 或 $-a$, 当 $a = 1$ 时 $r(A) = 1 \neq r(B)$, 所以 $a = -\frac{1}{2}$

2020改编

$f(x_1, x_2) = x_1^2 - 4x_1x_2 + 4x_2^2$ 经过可逆性变换 $x = Qy$,

化为 $g(y_1, y_2) = ay_1^2 + 4y_1y_2 + by_2^2$, 其中 $a \geq b$, 试求 a, b

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 4 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} a & 2 \\ 2 & b \end{pmatrix}, \text{因为 } Q \text{ 为正交矩阵, } Q^T A Q = B \text{ 和 } A \text{ 合同且相似, 一切数值性质都相同}$$

$$\begin{cases} tr(A) = tr(B) \\ |A| = |B| \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = 4 \\ b = 4 - a \end{cases} \text{ 或 } \begin{cases} a = 1 \\ b = 4 - a \end{cases} \text{ (舍), 所以 } \begin{cases} a = 4 \\ b = 1 \end{cases}$$

正交化变换标准形

将二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + 2x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_3 - 2x_2x_3$ 通过正交化变换 Q 化为标准形

(1) 试求正交矩阵 Q ; (2) 试求正交变换 $x = Qy$, $f(x_1, x_2, x_3) = x^T (A + A^T)x$ 化为标准形

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow |A - \lambda E| = 0 \text{ 得特征值 } 0, 2, 3 \rightarrow \text{解特征方程 } (A - \lambda E)x = 0 \text{ 得特征向量}$$

特征向量单位化后拼成正交矩阵 $Q \rightarrow$ 正交变换 $x = Qy$ 得 $f(y_1, y_2, y_3) = y_1^2 + 2y_2^2 + 0y_3^2$

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline \text{矩阵} & A & Aa + bE \\ \hline \text{特征值} & \lambda & a\lambda + b \\ \hline \text{特征向量} & \xi & \xi \\ \hline \end{array} \quad \begin{array}{|c|c|c|} \hline A^T & f(A) & A^{-1} \\ \hline \text{特征值} & \lambda & \frac{1}{\lambda} \\ \hline \text{特征向量} & \xi & \xi \\ \hline \end{array} \quad \begin{array}{|c|c|c|} \hline A^T & P^{-1}AP & \text{特征值} \\ \hline \text{特征值} & \lambda & \lambda \\ \hline \text{特征向量} & \xi & \xi \\ \hline \end{array}$$

$$(2) A\xi = \lambda\xi \Rightarrow A^T\xi = \frac{|A|}{\lambda}\xi$$

特征向量相同, $Q = C\xi$

特征向量: 2015

二次型 $f(x_1, x_2, x_3) = x^T Ax$ 在正交变换 $x = Py$ 下的标准形为 $2y_1^2 + y_2^2 - y_3^2$, 其中 $P = (e_1, e_2, e_3)$

若 $Q = (e_1, -e_3, e_2)$, 则 f 在另一个正交变换 $x = Qy$ 下的标准形是 =

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}, Q^{-1}AQ = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

已知 $A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 求可逆矩阵 C , 使得 $C^TAC = A$

其实一开始我们就不应该正交化, 但如果你不放心, 发现 $|A| \neq |A^T|$, 则 A 和 A^T 不可能相似

所以 A 和 A^T 不相似, 所以不存在正交矩阵 Q 使得二者合同. 即 $C^TAC = A$ 不能成立

配方法: $f = x_1^2 + (x_1 + x_2)^2 + (x_2 + x_3)^2 = 2\left(\frac{x_1}{\sqrt{2}}\right)^2 + 3\left(\frac{x_1 + x_2}{\sqrt{3}}\right)^2 + (x_2 + x_3)^2$

化简得: $f = 2x_1^2 + 3x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_2x_3$

令 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$, 得 $x = P_1y$

其中 $P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$

矩阵 (线性变换) \rightarrow 行列式 (线性变换对空间的压缩/拉伸程度)

已完成 ✓ 线性方程组的解 (个数、结构)

→ 三种初等行变换矩阵的矩阵
某种 (三种之一) 初等矩阵 可逆 \Rightarrow 基本矩阵

① $\begin{bmatrix} i & j \\ c & d \end{bmatrix} \rightarrow x, y$ 互换

eg: $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$

$E_1 A = A$ (互换) \quad “互换”

② $\begin{bmatrix} ka & kb \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$

$E_2 A = A$ (某行乘以常数) \quad 提供压缩

③ $\begin{bmatrix} a+ck & b+dk \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & k \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$

$E_3 A = A$ (某行加另一行的倍数) \quad 提供压缩

可逆矩阵: 没有压缩维底的变换 $\Leftrightarrow \det A \neq 0$

$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{互换}} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$

互换 = 通过 $y=x$ 的 $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 变换

$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 8 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{压缩}} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$

$V \cdot x = V^T x$

2x 列互换 简陋算法 $A^T = A^{-1}$: 关于原点对称

A 为正交矩阵 \Rightarrow 保留点积 $\xrightarrow{\text{互换}} A^T = A^{-1}$

A 为正交矩阵 \Rightarrow 保留点积 $\xrightarrow{\text{压缩}} A^T = A^{-1}$

$A^T = A^{-1} \Rightarrow AA^T = I$

补: 定义: A^T 也作 A^T

$|A|=0 \rightarrow$ 压缩矩阵
非 \leftrightarrow 非

$A+B$: 原空间分别做 A, B 变换再把结果相加

AB : 先做 B , 再做 A

$AC=BC$ $\left\{ \begin{array}{l} C$ 高维 (压缩) : 可推出 $A=B$ $\xrightarrow{\text{互换}} A^T = A^{-1}$
 C 低维 : 不可推出 $A=B$ $\xrightarrow{\text{压缩}} A^T = A^{-1}$

AB 和 BA 作用不同, 但 $AB=BA$

$A \cdot B$ 的所有项: $|AB| = |BA|$

$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{i \leftrightarrow j} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

初等行变换 \Leftrightarrow 左乘 (一个初等矩阵) $(P_n \cdots P_1) A$

初等列变换 \Leftrightarrow 右乘 (一个初等矩阵) $A (P_n \cdots P_1)$

对列向量 (基) 进行初等变换 (线性组合) \leftarrow

初等行列变换, 基变了, 但方差的连接性 (高空间维数、低空间维数) 一样
相似变换, 通过同一个线性变换, 但基不同

$$\textcircled{1} \quad (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} 1 & -1 & & \\ 0 & 1 & 1 & \\ 0 & 0 & 1 & \\ \hline 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\beta_1 = 2,$$

☆ $\beta_2 = C_{21} \cdot \alpha_1 + 1 \cdot \alpha_2 + 0 + 0 \dots$

$$\beta_3 = \dots$$

(2) (上三角矩阵) $^{-1}$ 仍是上三角矩阵

方法：上三角~对乘积仍上三角

做题积累结论

1. 复数域：任何方阵都可相似于上三角矩阵
 实数域：特征值都是实数，即可相似于上三角矩阵
 上(下)三角矩阵的主对角元就是特征值

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ 0 & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = (\lambda - a_{11}) \cdots (\lambda - a_{nn}) = 0 \Rightarrow \lambda = a_{ii}$$

2. 写零矩阵的所有特征值为0 ($A^m = 0$)

$$A = P^{-1}TP \quad (T \text{ 为上三角矩阵})$$

$A^k = 0 = P^{-1}T^kP \rightarrow T^k = 0 \rightarrow$ 由“上三角×上三角还是上三角，且主对角元全为0”得：T的主对角元全为0 $\rightarrow A$ 的特征值全为0

3. A^TA 是实对称矩阵

4. 若 $AB=0$ ，则 $r(A)+r(B) \leq n$ (非方阵： $A_{mn} B_{ns}$, $n \neq m$)

用！
 B 中每个列向量都在 A 的零空间中, $\text{rank}(B) \leq \text{dim}(A) = n - \text{rank}(A)$

5. $\text{rank}(A+B) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B)$

v_1 的基与 v_2 的基合在一起，最多张成 v_1+v_2 ，若还有垂直部分的结果只会更小

6. 等等矩阵 ($A^2 = A$) 相似于对角元全由0,1组成的对角矩阵

意义：摄影变换 eg: 三维空间平面摄影到地面 ($\lambda_{xy}=0$, z分量消失, $\lambda_x=\lambda_y=1$, xy分量不变)
 (摄影n:x = 投影1:x)
 ↑
 这是对角矩阵(标准形式)

7. $\text{tr}(A) = \sum \lambda_j$ (n 元一次韦达定理与特征多项式系数结论)

$$\det(A) = \prod \lambda_j \quad (|A|=|\prod|) \rightarrow \text{已知特征值(用 } A^m \alpha = \lambda^m \alpha \text{ 关联)可求行列式}$$

→ $|A|=0 \cdot \lambda_j \text{ 必有 } 0$

$|A| \neq 0 \cdot \lambda_j \text{ 不必 } 0$

8. 对合矩阵 ($A^2 = I$)，特征值为±1，行列式为±1

意义：反射(镜面翻转) eg: $(x,y) \rightarrow (x,-y)$

$$A\alpha = \lambda_0 \alpha \Rightarrow A^m \alpha = \lambda_0^m \alpha$$

$$A^2 \alpha = A \lambda_0 \alpha = \lambda_0 \cdot A \alpha = \lambda_0^2 \alpha$$

10. 与特征值有关的探究 \Rightarrow 两条路都要试

$$\begin{cases} A\alpha = \lambda_0 \alpha \\ |\lambda I - A| = 0 \end{cases}$$

11. 不会证就举例子！

$$12. A^TA = 0 \Rightarrow A = 0$$

14. 矩阵的运算

1° 初等变换 (兼初等矩阵), 矩不变

2° $R(A) + R(B) \leq n + R(AB)$

$n-1 \quad n-1 \quad n \quad n-1$

3° $R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$

4°

16. 分块矩阵

① 求逆

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

同理 $\begin{pmatrix} 0 & D \\ C & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & C^{-1} \\ D^{-1} & 0 \end{pmatrix}$

② 见吉林 P87~92 ★

17. “不唯一”

线性代数中的不唯一

1. 向量组的极大无关组

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2. 方程组的基础解系

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{得基础解系 } \alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ -4 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{基础解系也可以是 } \alpha'_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha'_2 = \begin{pmatrix} -3 \\ -6 \\ 5 \end{pmatrix}$$

3. 相似变换矩阵P

$$|A - \lambda E| = 0 \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = 0, \lambda_3 = 14$$

1. 求解 $Ax=0$ 的基础解系 不唯一

2. 求解 $(A - 14E) = 0$ 的基础解系, 得 α_3

$$P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \quad P' = (\alpha'_1, \alpha'_2, \alpha_3)$$

5. 正交变换矩阵Q

将P与P'单位化

$$Q = \left(\frac{\alpha_1}{\|\alpha_1\|}, \frac{\alpha_2}{\|\alpha_2\|}, \frac{\alpha_3}{\|\alpha_3\|} \right) \quad \text{正交而直组}$$

$$Q' = \left(\frac{\alpha'_1}{\|\alpha'_1\|}, \frac{\alpha'_2}{\|\alpha'_2\|}, \frac{\alpha_3}{\|\alpha_3\|} \right) \quad \text{满不唯一}$$

4. 得到的对角矩阵A 入可换序

$$P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \quad A = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 14 \end{pmatrix}$$

$$\text{若 } P = (\alpha_1 + 2024\alpha_2, \alpha_1, \alpha_3), \quad A = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 14 \end{pmatrix}$$

$$\text{若 } P = (\alpha_1, \alpha_3, \alpha_2), \quad A = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & 14 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$$

6. 可逆变换矩阵C

二次型化标准型

Q不唯一, 自然C也不唯一

(Q是特殊的C)

配方法和正交变换得到C

一般也不一样

[行列式题型]

① 行列式代入法

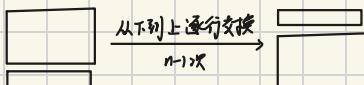
eg: $f(x) = \begin{vmatrix} -x & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & x & 3 \\ x & -x & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 & -3x \end{vmatrix}$ 求常数项

$f(x) = ax^4 + bx^3 + cx^2 + dx + e$ 则代入 $x=0$ 可得 e

$$e = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \end{vmatrix}$$



② 行列式冒泡互换



③ 子式替换

$$|A| = aA_{11} + bA_{12} + cA_{13} + dA_{14} \quad \left| \begin{array}{cccc} * & * & * & * \\ a & b & c & d \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \end{array} \right|$$

代数余子式只与位置有关，系数自由换

④ 伴随矩阵

普通 $AA^* = A^*A = \begin{pmatrix} |A| & & & \\ & |A| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |A| \end{pmatrix} = |A|I$

1° 求 A^* 中所有元素之和，当 A 的某行元素全为 a 时 ($a \neq 0$)。 $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} = \frac{|A|}{a}$

求代数余子式之和

重复 $|A| = 1 \cdot A_{11} + 1 \cdot A_{12} + \dots + 1 \cdot A_{1n}$ 替换

只有那行替换实结果不为0

2° $A^T = A^*$

则有 $A_{ij} = A_{ji}$

eg: 已知 $A^T = A^*$, A 为 $n \times n$ 非零矩阵。 $|A^*| = |A|^{n-1}$. 求 $|A|$
(其实这个例子挺成立)

$$|A^*| = |A^T| = |A|^{n-1}$$

$$|A| = 0 \text{ 或 } 1$$

$\because A$ 非零。 $|A| = a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + a_{13}A_{13} = a_{11}^2 + a_{12}^2 + a_{13}^2 > 0 \rightarrow |A|=1$
(设 $a_{11} \neq 0$)

⑤ 典型行列式求法

1° 爪型  ⇒ 构造三角

$$D = \begin{vmatrix} a_1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & a_2 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & a_3 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & a_4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 - \frac{1}{a_2} - \frac{1}{a_3} - \frac{1}{a_4} & 0 & 0 & 0 \\ 1 & a_2 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & a_3 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & a_4 \end{vmatrix}$$



2° 加边法：利用 $|A| = \begin{vmatrix} 1 & * \\ * & A \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ * & A \end{vmatrix}$ ，构造所求 ×

$$\begin{aligned} D &= \begin{vmatrix} 1+a_1 & 1 & \cdots & 1 \\ 2 & 2+a_2 & \cdots & 2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ n & n & \cdots & n+a_n \end{vmatrix} \quad \text{备注大数都减去 } 1, 2, \dots, n \\ &= \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 1+a_1 & 1 & \cdots & 1 \\ 2 & 2 & 2+a_2 & \cdots & 2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ n & n & n & \cdots & n+a_n \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 & \cdots & -1 \\ 1 & a_1 & & & \\ 2 & a_2 & & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \\ n & a_n & & & \end{vmatrix} \rightarrow \text{爪型} \end{aligned}$$

3° 公型  按开口部一行例展开 + 递推

$$D = \begin{vmatrix} 2 & 0 & \cdots & 0 & 2 \\ -1 & 2 & \cdots & 0 & 2 \\ -1 & \ddots & \ddots & \ddots & 2 \\ & & 2 & 2 & \cdots \\ & & & -1 & 2 \end{vmatrix} = 2 D_{n-1} + (-1)^{1+n} \cdot 2 \cdot (-1)^{n-1}$$

易漏！



$$D_n = 2D_{n-1} + 2$$

设 $D_n + a = 2(D_{n-1} + a)$ ， $a=2$

$$\therefore D_n + 2 = 2^{n-1}(D_1 + 2) = 2^{n+1}$$

$$D_n = 2^{n+1} - 2$$

4° 川型  先展一行，再展一列 + 第二数归法

$$D_n = \begin{vmatrix} 2^2 & 1 & & & \\ a^2 & 2a & 1 & & \\ & a^2 & 2a & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & 1 \\ & & & a^2 & 2a \end{vmatrix} \quad \text{证明 } D_n = (n+1)a^n$$

相邻三项 → 第二数归法

验证 $n=1, n=2$ 时成立

验证 $n < k$ 时成立可推出 $n=k$ 时成立



$$= 2a D_{n-1} - a^2 \cdot 1 \cdot D_{n-2}$$

证明： $n=1, n=2$ ✓

若 $n < k$ 时成立， $D_n = 2a D_{n-1} - a^2 D_{n-2} = (n+1)a^n$ ✓ 待证

5° 矩阵分块行列式

$$\begin{vmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & C \\ 0 & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & 0 \\ D & B \end{vmatrix} = |A||B| \xrightarrow{\text{乘法}} \begin{vmatrix} 0 & A_{nn} \\ B_{m \times n} & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & C \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} DA \\ BC \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$$

原: $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$

$\begin{cases} \beta_i \text{ 插入 } \alpha_i \text{ 后位: } n+k \\ \beta_2 \quad \sim \quad : n+k \\ \vdots \\ \beta_m \quad \quad \quad = n+k \end{cases}$

eg: $D = \begin{vmatrix} 0 & a & b & 0 \\ a & 0 & 0 & b \\ 0 & c & d & 0 \\ c & 0 & 0 & d \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{拆成}} \begin{vmatrix} ab & 0 & 0 \\ cd & 0 & 0 \\ 0 & 0 & ab \\ 0 & 0 & cd \end{vmatrix}$

6° 范德蒙型

$$V_n = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j) \quad \begin{matrix} (x_1) \\ (x_2) \end{matrix} \quad \text{后项减前项} \rightarrow (x_3 - x_2)(x_3 - x_1)(x_2 - x_1)$$

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ a & b & c \\ 0 & b^2 & c^2 \end{vmatrix} \quad (c-b)(c-a)(b-a)$$

[线性方程组]

{ 初等行变换是同解变换 (才能用于阶梯矩阵)
初等列变换不是同解变换, 但求秩 Rank 可以混用行列变换

易错与验算

1. $E + \sim$ 的 E 是 $\begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}$ 不是 $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$!

2. 对于下列实对称矩阵 A , 求正交矩阵 T , 使 $T^{-1}AT$ 为对角矩阵:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & -3 & 4 \\ 2 & 4 & -3 \end{pmatrix};$$

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & -2 \\ 2 & \lambda+3 & -4 \\ -2 & -4 & \lambda+3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & -2 \\ 2 & \lambda+3 & -4 \\ 0 & 0 & \lambda+1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 4 & -2 \\ 2 & \lambda+7 & -4 \\ 0 & 0 & \lambda+1 \end{vmatrix} = (\lambda-1)^2(\lambda+8) = 0$$

① 特征值验算: $\text{tr}(A) = \sum \lambda_j$ $1+1-8=6 \checkmark$

(备注) $\det(A) = \prod \lambda_j$ $1 \cdot 1 \cdot (-8) = -8 \checkmark$

$\forall \lambda = 1, (I-A)x = 0$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 4 & -4 \\ -2 & -4 & 4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{-解得} \quad x_1 = -2x_2 + 2x_3 \quad \text{-一个基础解系} \quad \alpha_1 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

(深入) [特征向量验算1] $(\lambda I - A) \alpha_1 = ? = 0$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 4 & -4 \\ -2 & -4 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 0 \quad \checkmark \quad \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 4 & -4 \\ -2 & -4 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 0 \quad \checkmark$$

正交化: $\beta_1 = \alpha_1 = (-2, 1, 0)^T$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \left(\frac{2}{3}, \frac{4}{3}, 1 \right)^T$$

单位化: $\eta_1 = \left(-\frac{2}{\sqrt{5}}, \frac{1}{\sqrt{5}}, 0 \right)^T$

$$\eta_2 = \left(\frac{2}{3\sqrt{5}}, \frac{4}{3\sqrt{5}}, \frac{1}{\sqrt{5}} \right)^T$$

待 $\lambda = -8, (8I - A) = 0$

$$\begin{pmatrix} -8 & 2 & -2 \\ 2 & -5 & -4 \\ -2 & -4 & -5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \left\{ \begin{array}{l} x_1 = -\frac{1}{2}x_3 \\ x_2 = -\frac{1}{2}x_3 \end{array} \right. \quad \text{-一个基础解系} \quad \alpha_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \eta_3 = \left(-\frac{1}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{2}{3} \right)^T$$

(深入) [特征向量验算2] 不同入的特征向量又正交

$\alpha_1 \cdot \alpha_3 = 0 \checkmark \quad \alpha_2 \cdot \alpha_3 = 0 \checkmark$

$$\therefore T = \begin{pmatrix} -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3\sqrt{5}} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{4}{3\sqrt{5}} & -\frac{2}{3} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -8 \end{pmatrix} \quad \text{为对角矩阵}$$

② 正交矩阵验算: $T^T T = ? = I$

(不仅是1, 0也要算!)

$$\begin{pmatrix} -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3\sqrt{5}} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{4}{3\sqrt{5}} & -\frac{2}{3} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3\sqrt{5}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{4}{3\sqrt{5}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

3. 初等变换法求逆矩阵, 求完 $A^{-1}A$ 的主对角元 $\stackrel{?}{=} 1$

4. 小题别只靠感觉, 能写出过程就尽量严格证明!

5. 特征向量必须非零

6. 非方阵不讨论的概念：

行列式、可逆性、正交矩阵、相似性、特征值/向量、对角化、合同

7. 求二阶逆矩阵并忘记 $\frac{1}{|A|}$ ！