

线性代数 Linear Algebra

第1章 行列式

性质

1. $A^T = A$
2. 一行的k倍可以提到行列式外面
3. 一分为二
4. 两行元素一样, 行列式值为0
5. 两行元素成比例, 行列式值为0.
6. 一行的倍数加到另一行值不变
7. 两行对调值相反
8. 行列式的展开

计算技巧

A. Vandermonde 行列式

$$D_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$$

A.1 求行列式 $D_4 = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ a & b & c & d \\ a^2 & b^2 & c^2 & d^2 \\ a^4 & b^4 & c^4 & d^4 \end{vmatrix}$

$$V_5 = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ a & b & c & d & x \\ a^2 & b^2 & c^2 & d^2 & x^2 \\ a^3 & b^3 & c^3 & d^3 & x^3 \\ a^4 & b^4 & c^4 & d^4 & x^4 \end{vmatrix} = (x-a)(x-b)(x-c)(x-d) \cdot (d-a)(d-b)(d-c) \cdot (c-a)(c-b) \cdot (b-a)$$

则 D_4 为 V_5 中元素 x^3 的余子式 M_{45} .

由于 V_5 中元素 x^3 的代数余子式 A_{45} 为 V_5 展开式 x^3 的系数.

$$\text{故 } A_{45} = -(a+b+c+d) \cdot (d-a)(d-b)(d-c) \cdot (c-a)(c-b) \cdot (b-a)$$

$$\text{于是 } D_4 = M_{45} = -A_{45} = (a+b+c+d) \cdot (d-a)(d-b)(d-c) \cdot (c-a)(c-b) \cdot (b-a) \quad \square$$

B. 每行(列)元素之和相等: 如也, 提公因子, 化零.

C. 分块行列式

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

D. 三对角非零型

$$D_n \text{ 计算 } D_n = \begin{vmatrix} a+b & ab & 0 & \dots & 0 & 0 \\ & a+b & ab & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix}$$

基本方法: 按第一行/列展开得

α 递推 + $(\)$ 型 $\left. \begin{array}{l} \alpha, \beta \text{ 可计算} \rightarrow \\ \alpha, \beta \text{ 不可计算} \rightarrow \end{array} \right\} \begin{array}{l} \rightarrow \text{转置、对称性} \end{array}$

D_n 按第一列一分为二, 有

$$D_n = \begin{vmatrix} a & ab & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & a+b & ab & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} b & ab & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & a+b & ab & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix} = a D_{n-1} + b$$

对第二列, 有

$$b \begin{vmatrix} 1 & a & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & a+b & ab & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix} = b \begin{vmatrix} 1 & a & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & b & ab & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix} = b^2 \begin{vmatrix} 1 & a & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & a+b & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & & & & 1 & a+b & ab \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & a+b \end{vmatrix} = \dots = b^{n-1} \begin{vmatrix} 1 & a \\ & 1 & a \\ & & 1 & a+b \end{vmatrix} = b^n$$

故 $D_n = a D_{n-1} + b^n$ ① 同理 $D_n = D_n^T = b D_{n-1} + a^n = b D_{n-1} + a^n$ ②

由 ①②

$$D_n = \frac{a^{n+1} - b^{n+1}}{a-b}$$

D.2 求行列式 $D_n = \begin{vmatrix} x & a & a & \dots & a & a \\ b & x & a & \dots & a & a \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ b & b & b & \dots & x & a \\ b & b & b & \dots & b & x \end{vmatrix}$

1) 当 $a=b$ 时, 用加初等行变换法

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

(2) 当 $a \neq b$ 时,

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

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

$$= (x-a) D_{n-1} + a(x-b)^{n-1} \quad \text{①}$$

$$\text{同理, } D_n = D_n^T = (x-b) D_{n-1}^T + b(x-a)^{n-1} = (x-b) D_{n-1} + b(x-a)^{n-1} \quad \text{②}$$

由 ①②

$$D_n = \frac{b(x-a)^n - a(x-b)^n}{b-a}$$

□

第二章 矩阵 向量

矩阵运算

1. 方阵的数乘与其行列式.

一般地, 若 A 是 n 阶方阵, 则对 $\forall k \in \mathbb{R}$, 有 $|kA| = k^n |A|$.

2. 对于同阶方阵乘积的行列式, 有 $|A_1 A_2 \cdots A_k| = |A_1| |A_2| \cdots |A_k|$

转置矩阵

1. $(kA)^T = kA^T$ (k 是数)

2. $(A_1 A_2 \cdots A_k)^T = A_k^T \cdots A_2^T A_1^T$

分块矩阵

若 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix}$, 则 $A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & A_{31}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & A_{32}^T \\ A_{13}^T & A_{23}^T & A_{33}^T \end{pmatrix}$.

初等变换与初等矩阵

对矩阵 A 进行一次初等行(列)变换等价于在其左(右)侧乘一个相应的初等阵.

等价关系

矩阵 A 经过有限次初等变换变成矩阵 B , 则矩阵 A 与矩阵 B 等价, 记作 $A \sim B$

逆矩阵

对于 n 阶方阵 A , 若存在同阶方阵 B 使得 $AB = BA = E$, 则称 A 是可逆阵, B 是 A 的逆阵, 记作 $B = A^{-1}$

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

$$3. (A^{-1})^{-1} = (A^{-1})^T \text{ (可换序)}$$

$$2. (kA)^{-1} = k^{-1} A^{-1} \text{ (} k \text{ 是数, 且 } k \neq 0 \text{)}$$

$$4. (A_1 A_2 \cdots A_k)^{-1} = A_k^{-1} \cdots A_2^{-1} A_1^{-1}$$

分块矩阵的逆阵

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

求可逆阵的逆阵的方法: 伴随矩阵法、初等变换法

$$(A|E) \rightarrow (E|A^{-1}) \quad (A|B) \rightarrow (E|A^{-1}B)$$

伴随矩阵

设 $A = (a_{ij})$ 为 n 阶方阵, A_{ij} 是 $|A|$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式, 则称矩阵

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n1} & A_{n2} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \text{ 为 } A \text{ 的伴随矩阵.}$$

$$AA^* = A^*A = |A|E \rightarrow A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$$

$$\rightarrow |A^*| = |A|^{n-1}$$

主对角阵 $A = \text{diag}(A_{11}, A_{22}, \cdots, A_{nn})$ 中, 若 A_{ii} ($i=1, 2, \dots, n$) 均可逆, 则 A 可逆, 有

$$A^{-1} = \text{diag}(A_{11}^{-1}, A_{22}^{-1}, \cdots, A_{nn}^{-1})$$

秩 若 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, P, Q 是 m, n 阶可逆阵, 则
$$r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$$

基本向量组 任意 n 维向量均可由 e_1, e_2, \dots, e_n 线性表示, 向量组 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 也称为 n 维基本向量.
$$e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T \quad e_2 = (0, 1, \dots, 0)^T \quad \dots \quad e_n = (0, 0, \dots, 1)^T$$

线性相关性 向量组 A 线性相关 ($A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$)
 \Leftrightarrow 齐次线性方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = 0$ (即 $Ax = 0$) 有非零解
 \Leftrightarrow 向量组 A 中至少有一个向量可由其余 $m-1$ 个向量线性表示
 \Leftrightarrow 部分相关, 整体必相关
 $\Leftrightarrow r(A) < r \Leftrightarrow |A| \neq 0 \Leftrightarrow$ 向量个数大于其维数

若向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关, 而向量组 $B: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$ 线性相关, 则向量 β 可由向量组 A 线性表示, 且表示式唯一.

极大无关组 求极大无关组: $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) \xrightarrow[\text{化为行梯型}]{\text{仅使用初等行变换}} (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4)$
找出 $\{\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4\}$ 的极大无关组对应的 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4\}$ 即为 A 的极大无关组.

向量组的秩 设 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$; $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是两个同维数的向量组, 若 A 可以由 B 线性表示, 则有
 $r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\} \leq r\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n\}$.
等价的向量组必有相同的秩.

秩 和秩定理 $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$
秩秩定理 $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$
若 A, B 均为 n 阶方阵, 则 $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$.

证明技巧 A. 推论: $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$ (可换序)
 $r(A_{m \times n}) = r \Leftrightarrow$ 存在 $P_{m \times r}, Q_{r \times n}$ 满足 $A = PQ$, 且 $r(P_{m \times r}) = r(Q_{r \times n}) = r$
$$r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n-1 \\ 0, & r(A) < n-1 \end{cases}$$

B. 改写: 若 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n = 0$ 可写作 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = 0$

B.1 设 $A_{n \times m}$, $B_{m \times n}$, 其中 $n < m$, 若 $AB = E_n$, 求证 B 的列向量线性无关.

设 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ 其中 β_i 是 B 第 i 列的列向量

即证 $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_n\beta_n = 0$ 当且仅当 $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$ 时.

$$k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_n\beta_n = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = 0$$

两边同乘 A 有

$$AB \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = E_n \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \dots \\ k_n \end{pmatrix} = A \cdot 0 = 0 \quad \text{故 } k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$$

证毕. □

B.2 已知三阶矩阵 A 与三维向量 x , 使得向量组 x, Ax, A^2x 线性无关, 且满足 $A^3x = 3Ax - 2A^2x$

(1) 证 $P = (x, Ax, A^2x)$, 求矩阵 B 使得 $A = PBP^{-1}$.

(2) 求行列式 $|A+E|$.

$$(1) AP = A(x, Ax, A^2x) = (Ax, A^2x, 3Ax - 2A^2x) = (x, Ax, A^2x) \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & -2 \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\text{由 } AP = PB, \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$(2) \text{ 由 } A = PBP^{-1}, \quad A+E = PBP^{-1} + PEP^{-1} = P(B+E)P^{-1}$$

故 $(A+E) \sim (B+E)$

$$\text{故 } |A+E| = |B+E| = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 \end{vmatrix} = -4. \quad \square$$

C. 矩阵运算的综合应用

C.1 若 n 阶方阵 A, B 满足 $AB = A+B$, 求证 $AB = BA$

$$\text{由 } (A-E)(B-E) = AB - (A+B) + E^2 = E$$

$$\text{故 } (A-E)^{-1} = B-E$$

$$\text{又 } E = (B-E)(A-E) = BA - (B+A) + E^2 \Rightarrow BA = B+A$$

$$\text{故 } BA = B+A = A+B = AB \quad \square$$

C.2 设矩阵 A 可逆, 其每行元素之和为常数 a , 求证: (1) $a \neq 0$; (2) A^{-1} 的每行元素之和为 $\frac{1}{a}$.

(1) 由每行元素之和为 a , 加边比 1 有

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = a \begin{vmatrix} 1 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 1 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad \text{若 } a=0, \text{ 则 } |A|=0 \text{ 与题设矛盾. 故 } a \neq 0.$$

$$\text{所以设 } \xi = \begin{pmatrix} 1 \\ \dots \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ 则 } A\xi = a\xi \quad \text{故 } A^{-1}\xi = \frac{1}{a}\xi \quad \text{则 } A^{-1} \text{ 的每行元素之和为 } \frac{1}{a}. \quad \square$$

D. 有关向量组的证明

D.1 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ ($m \geq 2$) 线性相关, 对任一非零向量 β .

求证: 存在不全为零的常数 k_1, k_2, \dots, k_m 使得向量组 $\alpha_1 + k_1\beta, \alpha_2 + k_2\beta, \dots, \alpha_m + k_m\beta$ 线性相关.

由题, 存在不全为零的常数 C_1, C_2, \dots, C_m 使得 $C_1\alpha_1 + C_2\alpha_2 + \dots + C_m\alpha_m = 0$ (*)

若存在不全为零的常数 k_1, k_2, \dots, k_m 使得 $C_1(\alpha_1 + k_1\beta) + C_2(\alpha_2 + k_2\beta) + \dots + C_m(\alpha_m + k_m\beta) = 0$

代入 (*), 有 $(C_1k_1 + C_2k_2 + \dots + C_mk_m)\beta = 0$ 由于 $\beta \neq 0$, 故 $(C_1k_1 + C_2k_2 + \dots + C_mk_m) = 0$

由于 C_1, C_2, \dots, C_m 不全为零, 故 k_1, k_2, \dots, k_m 存在不全为零的解. □

D.2 设向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 $Ax=0$ 的一个基础解系, $A\beta \neq 0$.

试证明向量组 $\beta, \beta + \alpha_1, \beta + \alpha_2, \dots, \beta + \alpha_n$ 线性无关.

假设存在 k, k_1, k_2, \dots, k_n 使得 $k\beta + \sum_{i=1}^n k_i(\beta + \alpha_i) = 0$ 即 $(k + \sum_{i=1}^n k_i)\beta = -\sum_{i=1}^n k_i\alpha_i$

两边同乘 A , 有 $(k + \sum_{i=1}^n k_i)A\beta = -\sum_{i=1}^n k_i A\alpha_i = 0$ 又 $A\beta \neq 0$

故 $k + \sum_{i=1}^n k_i = 0$ 又 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是基础解系

故 $\sum_{i=1}^n k_i = 0 \Rightarrow k = 0$ 故 $\beta, \beta + \alpha_1, \dots, \beta + \alpha_n$ 线性无关. □

第3章 线性方程组解的结构

有解判定

线性方程组有解 \Leftrightarrow 系数矩阵的秩 = 增广矩阵的秩

当 $r(A) = r(B) = n$ 时, 方程组有唯一解; 当 $r(A) = r(B) < n$ 时, 方程组有无穷多组解.

解的结构

齐次线性方程组的通解: 基础解系的线性组合.

齐次方程组的系数矩阵 A 的秩为 r , 则其基础解系的向量个数为 $n-r$.

非齐次线性方程组的通解: 导出组基础解系的线性组合 + 特解.

证明技巧

A. 同解的证明

A.1 证明: $\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix} x = 0$ 与 $Ax = 0$ 同解 $\Leftrightarrow A^T y = b$ 有解, 其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

\Rightarrow : 当 $\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix} x = 0$ 与 $Ax = 0$ 同解时, 存在一系列可逆阵 P_2, \dots, P_2, P_1 使得 $P_2 \dots P_2 P_1 \begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix} = A$

故 $r\left(\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix}\right) = r(A)$ $r(A^T b) = r\left(\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix}\right) = r(A) = r(A^T)$ 故方程组 $A^T y = b$ 有解.

\Leftarrow : 方程组 $A^T y = b$ 有解, 则 b 可由 A^T 列向量线性表示 $\Leftrightarrow b^T$ 可由 A 行向量表示.

故 $r(A) = r\left(\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix}\right)$ 故 $A \Leftrightarrow \begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix}$ 故 $Ax = 0$ 与 $\begin{pmatrix} A \\ b \end{pmatrix} x = 0$ 同解. □

B. 利用方程组判断线性相关性

B.1 设 $\alpha_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})^T$ ($i=1, 2, \dots, r; r < n$) 是 n 维实向量, 且 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关.

若 $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ 是线性方程组 $\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{r1}x_1 + a_{r2}x_2 + \dots + a_{rn}x_n = 0 \end{cases}$ 的非零解向量.

试判断向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 的线性相关性.

由于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关 所以 $\alpha_1^T, \alpha_2^T, \dots, \alpha_r^T$ 线性无关

令 $k_1 \alpha_1^T + k_2 \alpha_2^T + \dots + k_r \alpha_r^T + k \beta^T = 0^T$

同乘 β , 有 $k_1 \alpha_1^T \beta + k_2 \alpha_2^T \beta + \dots + k_r \alpha_r^T \beta + k \beta^T \beta = 0$

由题 $\alpha_i^T \beta = 0$ 故 $k \beta^T \beta = 0$ 又 $\beta \neq 0$, 有 $\beta^T \beta = |\beta|^2 > 0$

故 $k = 0$ 又 $\alpha_1^T, \alpha_2^T, \dots, \alpha_r^T$ 线性无关. 故 $k_1 = k_2 = \dots = k_r = 0$

故 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 线性无关. □

B.2 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $B \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 其中 $n < m$. 若 $AB = E$, 证明 B 的列向量组线性无关.

<法 \rightarrow 设 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$, 其中 β_i ($i=1, 2, \dots, n$) 是 B 的列向量.

若有 $x_1 \beta_1 + x_2 \beta_2 + \dots + x_n \beta_n = 0$, 即 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = Bx = 0$

则有 $ABx = 0$ 即 $Ex = 0 \Rightarrow x = 0$ 故 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 线性无关.

<法 \Rightarrow $r(B) \leq n$ 又 $r(B) \geq r(AB) = r(E) = n$ 故 $r(B) = n$, $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 线性无关. □

第4章 矩阵的特征值与特征向量

相似矩阵

$$A \sim B \Leftrightarrow B = P^{-1}AP$$

性质: $A \sim B \Rightarrow |A| = |B|$ $A \sim B \Rightarrow A^{-1} \sim B^{-1}$ $A \sim B \Rightarrow A^n \sim B^n$ $kA \sim kB$ $f(A) \sim f(B)$

几何意义: 同一个线性变换在不同坐标系下的表示

特征值、特征向量

由 $A = P\Lambda P^{-1}$ 有 $AP = P\Lambda$. 设 $P = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, 有 $A\xi_i = \lambda_i \xi_i$ ($i=1, 2, \dots, n$)

求特征值、求特征向量: 1. 求 $|\lambda E - A| = 0$ 的所有根, 即为 A 的全部特征值.

2. 对每个特征值, 求解 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的基础解系 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$.

3. 写出 A 属于 λ_i 的特征向量 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s$.

若矩阵 A 有特征值 λ , 特征向量 ξ , 则 $f(A)$ 有特征值 $f(\lambda)$, 特征向量 ξ .

相似不变量

相似矩阵具有相同特征多项式, 从而具有相同特征值.

迹 $\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$ $|A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i$, 故相似阵具有相同的迹和行列式.

$A \sim I \quad A \sim O \quad \circ$

可对角化的条件

n 阶矩阵可对角化 \Leftrightarrow 有 n 个线性无关的特征向量 \Leftrightarrow 每个 λ_i 重特征值对应 k_i 个特征向量, $r(\lambda_i E - A) = n - k_i$.
且主对角线由特征值构成, 相似变换矩阵由属于相应特征值的特征向量组成.

向量内积、夹角、正交

若 $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$, $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, 则 $(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n a_i b_i$. 若 $(\alpha, \beta) = 0$, 则 α 与 β 正交, $\langle \alpha, \beta \rangle = \frac{\pi}{2}$.

$\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 称为 α 的长或模 $\arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}$ 称为 α 与 β 的夹角.

Schmidt 正交化: 由线性无关组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 可构造出正交组 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 与之等价, 且 ξ_i 可表示为 $\alpha_1, \dots, \alpha_i$ 线性组合.

Schmidt 正交化步骤: 1. 令 $\xi_1 = \alpha_1$,

$$2. \xi_{i+1} = \alpha_{i+1} - \frac{(\alpha_{i+1}, \xi_1)}{\|\xi_1\|^2} \xi_1 - \dots - \frac{(\alpha_{i+1}, \xi_i)}{\|\xi_i\|^2} \xi_i$$

正交阵: 若 A 满足 $A^T A = E$, 则称 A 为正交阵. $A^T A = E \Leftrightarrow A^T = A^{-1}$

若 A, B 均为正交阵, 则 AB 也为正交阵.

若 A 为 n 阶正交阵, λ 为 A 的特征值, α 为 n 维列向量, 则: $\|\alpha\| = 1$ $(A\alpha)^T (A\alpha) = \alpha^T \alpha = \|\alpha\|^2 = 1$

实对称阵的对角化

实对称阵的性质: 1. 特征值均为实数.

2. 属于不同特征值的特征向量相互正交.

若 A 是实对称阵, 则存在 n 阶正交阵 P 使得 $P^T A P$ 是实对角矩阵.

步骤: 1. 解 $|\lambda E - A| = 0$ 得特征值 λ_i

2. 求 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的基础解系得特征向量 ξ_i .

3. 将特征向量单位化: $\eta_i = \frac{\xi_i}{\|\xi_i\|}$. 则 $P = (\eta_1, \dots, \eta_n)$, $P^T A P = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

B. 可对角化证明

B.1 已知 n 阶矩阵 A 有关系式 $A^2 - 3A + 2E = 0$, 试证 A 可对角化.

由 $A^2 - 3A + 2E = 0$, 有 $(A-E)(A-2E) = 0$

1° 当 $A=E$ 或 $A=2E$ 时, 显然成立.

2° 当 $A \neq E$ 且 $A \neq 2E$ 时, 设 A 的特征值为 λ , 特征向量为 ξ , $\xi \neq 0$.

$$\text{故 } (A^2 - 3A + 2E)\xi = 0 \Rightarrow (\lambda^2 - 3\lambda + 2)\xi = 0$$

故 $\lambda = 1$ 或 $\lambda = 2$.

对于 $\lambda = 1$, $2E - A$ 的非零列向量是方程 $(E - A)x = 0$ 的解.

故至少有 $r(2E - A)$ 个属于 $\lambda = 1$ 的特征向量.

同理, 至少有 $r(E - A)$ 个属于 $\lambda = 2$ 的特征向量.

$$r(2E - A) + r(E - A) = r(2E - A) + r(A - E) \geq r(E) = n.$$

故有 n 个线性无关的特征向量, A 可对角化. □

C. 正交阵的性质

C.1 设 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ 为 n 维正交向量组, $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为正交阵, $\beta_i = Q\alpha_i$, $i=1, 2, \dots, r$.

证用 $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r\}$ 也为正交向量组.

由 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ 为 n 维正交向量组

$$\text{有 } (\alpha_i, \alpha_j) = \alpha_i^T \alpha_j = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases} \quad \text{又 } \beta_i = Q\alpha_i.$$

$$\text{有 } (\beta_i, \beta_j) = \beta_i^T \beta_j = (Q\alpha_i)^T (Q\alpha_j) = \alpha_i^T (Q^T Q) \alpha_j = \alpha_i^T \alpha_j = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}.$$

故 $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r\}$ 也为正交向量组. □

C.2 证明: 若 A, B 是同阶的正交矩阵, 且 $|A| = -|B|$, 则有 $|A+B| = 0$.

$$|A+B| = |A(A^T+B^T)B| = |A||A^T+B^T||B| = -|A+B|$$

故 $|A+B| = 0$.

D. 特征值

D.1 已知三阶对称阵 A 的每一行和均为 3, 且其特征值均为正整数, $|A| = 3$, 求矩阵 A .

$$\text{设 } B = Q^T A Q = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{pmatrix}.$$

$$\text{由 } A \sim B, \text{ 有 } |A| = |B| = \lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 = 3 \quad \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 3$$

$$\text{又 } \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in \mathbb{N}^*$$

$$\text{即 } B = Q^T A Q = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 3 \end{pmatrix}$$

$$\text{对于 } \lambda = 3, \quad A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{故 } \xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ 是其特征向量} \quad \alpha_1 = \frac{\xi_1}{\|\xi_1\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right)^T$$

$$\text{对于 } \lambda = 1, \quad \text{设 } \xi = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \quad (\xi, \xi) = 0 \Rightarrow x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

$$\text{取 } \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \frac{\xi_2}{\|\xi_2\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right)^T, \quad \alpha_3 = \frac{\xi_3}{\|\xi_3\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{2}{\sqrt{6}} \right)^T.$$

$$\text{则 } Q = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \quad A = Q^{-1} B Q = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 3 & & \\ & 3 & \\ & & 3 \end{pmatrix}$$
□

以 λ 设 A 为 3 阶矩阵, 满足 $13E + A = 0$, $AA^T = 4E$, $|A| < 0$. 求 A^* 的全部特征值.

由于 $13E + A = 0 \Rightarrow |13E + A| = |-13E - A| = 0$

所以 A 有特征值 $\lambda = -3$ 由 $AA^T = 4E$, 有 $|A|^2 = 4^3 = 64$, 又 $|A| < 0$, 故 $|A| = -8$.

于是 $A^* = |A|A^{-1} = -8A^{-1}$

因 A 有特征值 $\lambda = -3$, 所以 A^{-1} 有特征值 $\lambda = \frac{1}{-3} = -\frac{1}{3}$. 于是 A^* 特征值 $-8\lambda = \frac{8}{3}$

由 $AA^T = 4E \Rightarrow A^{-1} = \frac{1}{4}A^T$.

因 A 有特征值 $\lambda = -3$, 所以 A^T 有特征值 -3 故 A^{-1} 有特征值 $-\frac{3}{4}$. 于是 A^* 特征值 $(-8) \times (-\frac{3}{4}) = 6$

另一方面, $|A^*| = |A|^3 = (-8)^3 = -512$ 设 A^* 第 i 个特征值为 λ_i , 则 $|\lambda_i| = \frac{512}{8} = 64$, 故 $\lambda_3 = 4$.

故 A^* 的特征值为 $\frac{8}{3}, 6, 4$. □

第五章 实二次型

二次型的矩阵

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = x^T A x. \text{ 其中 } A \text{ 是对称阵.}$$

线性变换、非退化线性变换、正交变换

合同

设 A, B 是同阶方阵, 若存在可逆阵 P 使得 $B = P^T A P$, 则称 B 合同于 A .

称 B 为 A 的合同矩阵, P 是 A 到 B 的合同变换矩阵.

$A \leq B$, 则 $B \geq A$, $A^T \leq B^T$. $A \geq B$, 则 $r(A) = r(B)$. 若 A 可逆, $A \geq B$, 则 $A^{-1} \leq B^{-1}$.

把二次型化为标准形:

1. 正交矩阵法: 设 A 为实二次型 $f(x)$ 的矩阵.

2. 配方法

(1) 求矩阵特征方程 $|\lambda E - A| = 0$

(2) 对每个特征值 λ_i 求解 $(\lambda_i E - A)x = 0$ 的基础解系

(3) 标准正交化为正交矩阵 P

则存在非退化的线性替换 $x = Py$ 使 $f(x) = g(y) = y^T \Lambda y$

3. 合同变换法 ($\begin{pmatrix} A \\ E \end{pmatrix}$ 作非对角元为 0).

先做列初等变换, 再做相应的行初等变换.

二次型的规范形

实二次型经过非退化的线性替换得到如下形式的二次型:

$z_1^2 + \dots + z_r^2 - z_{r+1}^2 - \dots - z_p^2$ ($0 \leq n$). 称为原二次型的实规范形. r 称为该二次型的秩.

惯性定理: 存在实可逆阵将实对称阵合同变换为 $\text{diag}(E_r, -E_p, O_{n-r})$. P 唯一确定, 称为原二次型的正惯性指数,

$r-p$ 为负惯性指数.

正定二次型

称 $f(x) = x^T A x$ 为实二次型, 若当向量 $x \neq 0$ 时都有 $x^T A x > 0$, 则称 f 为正定二次型, 称 A 为正定矩阵.

A 为正定阵 $\Leftrightarrow A$ 的特征值均为正 $\Leftrightarrow A$ 的正惯性指数为 n $\Leftrightarrow A$ 的各阶顺序主子式均为正 $\Leftrightarrow A \geq E \Leftrightarrow A = P^T P$ (P 可逆)

计算 & 证明

A. 求特殊的正惯性指数

A.1 求下列二次型的正惯性指数和负惯性指数

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2, \text{ 其中 } \bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}, n \geq 2.$$

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{1}{n} x_1 - \dots - \frac{1}{n} x_{i-1} + \frac{n-1}{n} x_i - \frac{1}{n} x_{i+1} - \dots - \frac{1}{n} x_n \right)^2 = \frac{n-1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{2}{n} \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j$$

$$\text{二次型矩阵为 } A = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & \dots & -\frac{1}{n} \\ -\frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & -\frac{1}{n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -\frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{pmatrix} \quad \lambda E - A = \begin{pmatrix} \lambda - \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \\ \frac{1}{n} & \lambda - \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \lambda - \frac{1}{n} \end{pmatrix}$$

$$|\lambda E - A| = [\lambda - (1-\frac{1}{n}) + (n-1) \cdot \frac{1}{n}] [\lambda - (1-\frac{1}{n}) \frac{1}{n}]^{n-1} = \lambda (\lambda - \frac{1}{n})^{n-1}$$

故 $\lambda = 0$ 或 $\lambda = \frac{1}{n}$ ($n-1$ 重)

正惯性指数为 $n-1$, 负惯性指数为 0.

B. 对称正定的证明

B.1 证明: 若 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 对称正定, 则 A^* 也对称正定.

先证明 A^* 对称正定. $(A^*)^T = (A^T)^T = A^T$ 故 A^* 对称

存在可逆阵 P 使得 $A = P^T P$. 故 $A^* = (P^T)^T (P^T)^T = (P^T)(P^T)^T$ 故 A^* 正定

再证明 A^* 对称正定. 由 $AA^* = |A|E$ 有 $A^* = |A|A^{-1}$

$(A^*)^T = |A|(A^T)^T = |A|A^T = A^*$. 故 A^* 对称

由 A^* 正定, $|A| > 0$. 对任意非零向量 x , 有 $x^T A^* x = x^T |A| A^{-1} x = |A| (x^T A^{-1} x) > 0$. 故 A^* 正定.

因此 A^* 对称正定. □

B.2 设 A 为 n 阶正定矩阵, $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 求证: $B^T A B$ 为正定矩阵的充要条件是 $r(B) = n$.

(\Rightarrow) 设 $B^T A B$ 是正定阵, 则对任意 n 维向量 $x \neq 0$, 有

$$x^T (B^T A B) x > 0 \quad \text{即} \quad (Bx)^T A (Bx) > 0$$

因 A 是正定阵, 故 $Bx \neq 0$, 故 $Bx = 0$ 只有零解. $r(B) = n$.

(\Leftarrow) 因 $(B^T A B)^T = B^T A^T B = B^T A B$ 故 $B^T A B$ 为实对称阵.

若 $r(B) = n$, 则 $Bx = 0$ 只有零解. 则对任意 n 维向量 $x \neq 0$, 有 $Bx \neq 0$

又因 A 是正定阵, 故对于 $Bx \neq 0$ 有 $(Bx)^T A (Bx) > 0$

于是 $x \neq 0$ 时, $x^T (B^T A B) x > 0$. 故 $B^T A B$ 是正定矩阵. □

B.3 设 A 是 n 阶矩阵, 求证: A 可逆 \Leftrightarrow 存在正阵 S 和正交阵 Q , 使得 $A = SQ$.

(\Leftarrow) 由于 S, Q 均可逆, 故 $SQ = A$ 可逆.

(\Rightarrow) 因 A 可逆, 故 AA^T 是正定阵. 设 AA^T 特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ($\lambda_i > 0, i=1, 2, \dots, n$).

则存在正交阵 P 使得 $P^T (AA^T) P = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ (*)

令 $S = P \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) P^T$, 则由 (*) $AA^T = S^2$ 于是 $A = SS^T A^T$.

由于 $S \cong \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n})$ 是正定矩阵. 故 S 是正定矩阵.

$$\text{令 } Q = SA^T A^{-1}$$

$$Q^T Q = (SA^T A^{-1})^T (SA^T A^{-1}) = A^{-T} S^T (A^T)^T = A^{-T} S^T A^T = A^{-T} A^T (A^T)^T = E$$

故 Q 是正交矩阵, 使得 $A = SQ$ 成立. □

C. 矩阵的判定法

C.1 设 $A = (a_{ij})_n$ 为正定矩阵, $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$.

试证: (1) $f(x) = \begin{vmatrix} A & x \\ x^T & 0 \end{vmatrix}$ 为负定二次型; (2) $|A| \leq a_{nn} |A_{n-1}|$, 其中 $|A_{n-1}|$ 是 A 的 $n-1$ 阶顺序主子式.

$$\text{1) } \forall x \neq 0, \text{ 由于 } \begin{pmatrix} A & x \\ x^T & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & -A^{-1}x \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & 0 \\ x^T & -x^T A^{-1}x \end{pmatrix} \quad \text{取行列式, 有 } f(x) = -x^T A^{-1}x |A|$$

由 A 正定, $|A| > 0$, A^{-1} 正定, $x^T A^{-1}x > 0$ 故 $f(x) < 0$, $f(x)$ 为负定二次型

2) 令 $y = (a_{11} \ a_{22} \ \dots \ a_{n-1, n-1})^T$ $g(y) = \begin{vmatrix} A_{n-1} & y \\ y^T & 0 \end{vmatrix}$ 由于 A_{n-1} 正定, 由 1) 知 $g(y) < 0$.

$$\text{于是 } |A| = \begin{vmatrix} A_{n-1} & 0 \\ y^T & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} A_{n-1} & y \\ y^T & 0 \end{vmatrix} = a_{nn} |A_{n-1}| + g(y) \leq a_{nn} |A_{n-1}|$$

□

第6章 线性空间与线性变换

数环·数域

数环: 对于加、减、乘封闭.

数域: 至少有两个互异的数环, 且对除法封闭.

线性空间

1. 对加法、乘法封闭

2. 加法满足: 交换律、结合律、零元素、负元素

3. 乘法满足: 分配律、数因子分配律、结合律、1元素.

性质: 0元素、负元素唯一. $0\alpha = 0^*$ $(-1)x = -x$ $\lambda 0^* = 0^*$ $\lambda\alpha = 0^*$ $\lambda = 0$ 或 $\alpha = 0^*$

基·维数·坐标

线性相关(无关)、极大无关组构成基, 基的个数即为维数, 坐标一一对应.

基变换: 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 与 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是 n 维线性空间 V 的两组基, 则 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)P$,

且 $P = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$. 称为基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的过渡矩阵. 有 $\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \dots \\ \beta_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \dots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$

已知两组基 α_i, β_i 坐标和其向量在 α_i 下坐标, 求解向量在 β_i 下坐标:

$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) = (e_1, e_2, e_3, e_4) A$, $(\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) = (e_1, e_2, e_3, e_4) B \Rightarrow (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) A^{-1}B$

故 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} (A^{-1}B)^{-1} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} B^{-1}A$

已知两组基 α_i, β_i 坐标和其向量在 β_i 下坐标, 求解向量在 α_i, β_i 下坐标:

$(A|B|\eta) \rightarrow (E|C|\eta)$ η 为 α_i 下坐标 C 是 α_i 到 β_i 过渡阵.

β_i 下坐标 $\eta_2 = C^{-1}\eta_1 = \dots$

线性空间的子空间

验证一个非空子集是否为子空间, 只需验证是否对加法、乘法封闭, 8条算律自然满足. 写作 $\text{span}\{\alpha_1, \dots, \alpha_r\}$

对于子空间 $\text{span}\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$. $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 若 $r(A) = r$, 则 $\dim(A) = n - r$.

子空间的交和: $W_1 \cap W_2 = \{\alpha \mid \alpha \in W_1, \alpha \in W_2\}$. $W_1 + W_2 = \{\gamma \mid \gamma = \alpha + \beta, \alpha \in W_1, \beta \in W_2\}$

交和的维数公式: $\dim W_1 + \dim W_2 = \dim(W_1 + W_2) + \dim(W_1 \cap W_2)$.

直和 $W_1 \oplus W_2 \Leftrightarrow W_1 \cap W_2 = \{0\} \Leftrightarrow \dim W_1 + \dim W_2 = \dim(W_1 + W_2)$.

线性变换



若满足 $T(\alpha + \beta) = T\alpha + T\beta$, 则为线性映射.

若 $V_1 = V_2$, 则为线性变换.

像空间: $\text{Im}(T)$ 像的集合 求 $\text{Im}(T)$ 的一组基底 \Leftrightarrow 求极大无关组.

核空间: $\text{Ker}(T)$ 零元素的集合 求 $\text{Ker}(T)$ 的一组基底 \Leftrightarrow 求 $A\alpha = 0$ 的基础解系.

$r(A) = r$ $\dim(\text{Ker}(T)) = n - r$ $\dim(\text{Im}(T)) = r$

$\dim(\text{Ker}(T)) + \dim(\text{Im}(T)) = n$.

线性变换的矩阵表示

两个线性变换相等 \Leftrightarrow 对 V 的任一向量的像相等. $\Leftrightarrow T_1 \varepsilon_i = T_2 \varepsilon_i, T_1 = T_2$

$$T(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (T\varepsilon_1, T\varepsilon_2, \dots, T\varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

在 n 维线性空间 V 中取两组基底 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 与 w_1, w_2, \dots, w_n . 设 $(w_1, w_2, \dots, w_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)P$.

并设 V 上的线性变换 T 在两组基底下的矩阵为 A, B . 则 $B = P^{-1}AP$, 即 $A \sim B$.

$A \sim B \Leftrightarrow A, B$ 是 V 上的线性变换 T 在不同基底下的矩阵.