

§ 2.7 转置及置换矩阵

1. 矩阵的转置

定义 将矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 的行与列互换, 得到的矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

称为 A 的转置 (transpose), 记作 A^T .

注. 设 $A^T = (\tilde{a}_{ij})_{n \times m}$, 则 $\tilde{a}_{ij} = a_{ji}$, $i=1, \dots, n$, $j=1, \dots, m$

例 $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}, [x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n]^T = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$

定理 设 A, B 是矩阵, k 是常数, 则

$$(1) (A^T)^T = A \quad (2) (A+B)^T = A^T + B^T$$

$$(3) (kA)^T = kA^T \quad (4) (AB)^T = B^T A^T \quad (5) (A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$$

证. (4) ① 先证 对列向量 \vec{x} , 有 $(A\vec{x})^T = \vec{x}^T A^T$.

$$\text{设 } A = [\vec{a}_1 \ \vec{a}_2 \ \cdots \ \vec{a}_m], \vec{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}, \text{ 则 } A\vec{x} = x_1\vec{a}_1 + x_2\vec{a}_2 + \cdots + x_m\vec{a}_m$$

$$\therefore (A\vec{x})^T = x_1\vec{a}_1^T + x_2\vec{a}_2^T + \cdots + x_m\vec{a}_m^T = [x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_m] \begin{bmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vec{a}_2^T \\ \vdots \\ \vec{a}_m^T \end{bmatrix} = \vec{x}^T A^T.$$

② 设 $B = [\vec{b}_1 \ \vec{b}_2 \ \cdots \ \vec{b}_n]$, 则 $AB = [A\vec{b}_1 \ A\vec{b}_2 \ \cdots \ A\vec{b}_n]$.

$$\therefore (AB)^T = \begin{bmatrix} (A\vec{b}_1)^T \\ (A\vec{b}_2)^T \\ \vdots \\ (A\vec{b}_n)^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{b}_1^T A^T \\ \vec{b}_2^T A^T \\ \vdots \\ \vec{b}_n^T A^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vec{b}_1^T \\ \vec{b}_2^T \\ \vdots \\ \vec{b}_n^T \end{bmatrix} A^T = B^T A^T \quad \#$$

(5) $AA^{-1} = I$, 两边取转置, 有: $(A^{-1})^T A^T = I^T = I$

$$\therefore (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} \quad \#$$

$$\text{注: } (A_1 A_2 \cdots A_s)^T = A_s^T A_{s-1}^T \cdots A_1^T$$

A 可逆 $\Leftrightarrow A^T$ 可逆

例 ① dot product (inner product): $\vec{x} \cdot \vec{y} = \sum_{i=1}^n x_i y_i = \vec{x}^T \vec{y}$. 1×1 a number

② rank one product (outer product): $\vec{x} \vec{y}^T$ matrix

$$\textcircled{3} (A\vec{x})^T \vec{y} = \vec{x}^T (A^T \vec{y}). \text{ i.e. } (A\vec{x}) \cdot \vec{y} = \vec{x} \cdot (A^T \vec{y}).$$

定义 若方阵 S 满足 $S^T = S$, 称 S 是对称矩阵 (symmetric matrix)

$\cdots \cdots \cdots S^T = -S$, $\cdots \cdots \cdots$ 反对称矩阵 (skew-symmetric matrix)

注 ① 若 $S^T = S$, 则 $S_{ij} = S_{ji}, \forall i, j$. ② 若 $S^T = -S$, 则 $S_{ij} = -S_{ji}, \forall i, j$.

例 $P_{ij} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 0 & \cdots & 1 \\ & & & \vdots & \vdots \\ & & & 1 & \cdots & 0 \\ & & & & \ddots & \vdots \\ & & & & & 0 \\ & & & & & & 1 \end{bmatrix}$ 为对称矩阵.

定理 若可逆矩阵 S 是对称矩阵, 则 S^{-1} 也是对称矩阵.

Pf. $(S^{-1})^T = (S^T)^{-1} = S^{-1} \therefore S^{-1}$ 是对称矩阵.

例 $S = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}, S = S^T$, 对称 $2 \times 3 - 2 \times 2 = 2 \neq 0$.

$$\therefore S \text{ 可逆 且 } S^{-1} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ -2 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}, S^{-1} \text{ 也是对称矩阵.}$$

定理 $\forall A \in M_{m,n}(F)$, 有 $A^T A$ 及 $A A^T$ 都是对称矩阵.

Pf. Method 1. $(A^T A)^T = A^T (A^T)^T = A^T A \therefore A^T A$ 是对称矩阵.

Method 2. $\because A = [\vec{a}_1 \vec{a}_2 \cdots \vec{a}_n]$, 则

$$\begin{cases} (A^T A)_{ij} = \vec{a}_i^T \vec{a}_j = \vec{a}_i \cdot \vec{a}_j \\ (A^T A)_{ji} = \vec{a}_j^T \vec{a}_i = \vec{a}_i \cdot \vec{a}_j \end{cases} \Rightarrow (A^T A)_{ij} = (A^T A)_{ji}, \quad i, j = 1, \dots, n$$

∴ $A^T A$ 为对称矩阵.

注: $A^T A$ 及 $A A^T$ 的主对角线元素均非负.

定理 设可逆矩阵 S 是对称阵, 且其可仅通过第2类初等行变换变为上三角阵.

则其 LDU 分解满足 $U = L^T$, 那 $S = LDU = LDL^T$. ^{↑ no row exchanges.}

Pf. 为若 Problem set 2.6, 15 题, LDU 分解唯一性.

2. 置换矩阵 Permutation matrices

定义 将单位阵 I_n 的行进行任意排列, 所得到的矩阵 P 称为置换矩阵.

注: (1) P 的每行及每列有且仅有一个元素 1, 其余元素均为 0.

(2) P^T 仍是置换矩阵.

(3) P 可通过将 I_n 的行进行有限次的两行对换所得到.

∴ P 可写成若干个第3类初等矩阵的乘积.

(4) 置换矩阵的乘积仍是置换矩阵.

(5) n 阶置换矩阵共 $n!$ 个.

例. $P = \begin{bmatrix} \vec{e}_4^T \\ \vec{e}_1^T \\ \vec{e}_2^T \\ \vec{e}_3^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & & & 1 \\ 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \end{bmatrix} = P_{34} P_{24} P_{14} I_4 = P_{34} P_{24} P_{14}$

例. $n=3$. $I_3 = \begin{bmatrix} \vec{e}_1^T \\ \vec{e}_2^T \\ \vec{e}_3^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix}, \quad P_{23} = \begin{bmatrix} \vec{e}_1^T \\ \vec{e}_3^T \\ \vec{e}_2^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix}, \quad P_{21} = \begin{bmatrix} \vec{e}_2^T \\ \vec{e}_1^T \\ \vec{e}_3^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & 1 & \\ 1 & & \\ & & 1 \end{bmatrix}$

$$P_{23} P_{21} = \begin{bmatrix} \vec{e}_2^T \\ \vec{e}_3^T \\ \vec{e}_1^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & 1 & \\ 1 & & \\ & & 1 \end{bmatrix}, \quad P_{23} P_{13} = \begin{bmatrix} \vec{e}_3^T \\ \vec{e}_1^T \\ \vec{e}_2^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & & 1 \\ 1 & & \\ & 1 & \end{bmatrix}, \quad P_{13} = \begin{bmatrix} \vec{e}_3^T \\ \vec{e}_2^T \\ \vec{e}_1^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & & 1 \\ & 1 & \\ 1 & & \end{bmatrix}$$

定理 若 P 是置换矩阵，则 P^{-1} 也是置换矩阵，且 $P^{-1} = P^T$

PF. Method 1. P 可写成一系列第 3 类初等矩阵的乘积，设 $P = P_1 \cdots P_s P$

$$\text{则 } P^{-1} = P_1^{-1} P_2^{-1} \cdots P_s^{-1} = P_1 P_2 \cdots P_s. \quad \Rightarrow P^{-1} = P^T.$$

$$P^T = P_1^T P_2^T \cdots P_s^T = P_1 P_2 \cdots P_s \quad \left\{ \begin{array}{l} 1, \text{ if } i=j \\ 0, \text{ else.} \end{array} \right.$$

Method 2. 设 $P = \begin{bmatrix} \vec{p}_1^T \\ \vec{p}_2^T \\ \vdots \\ \vec{p}_n^T \end{bmatrix}$, 则 $(PP^T)_{ij} = \vec{p}_i^T \vec{p}_j = \vec{p}_i \cdot \vec{p}_j = \begin{cases} 1, & \text{if } i=j \\ 0, & \text{else.} \end{cases}$

$$\text{即 } PP^T = I \quad \therefore P^{-1} = P^T.$$

例. 若方阵 A 可逆，则存在置换矩阵 P , s.t. $\underbrace{PA}_{\substack{\text{row exchanges before elimination.} \\ \uparrow}} = LU$

P puts the rows of A in the right order.

定义. 对于实方阵 Q , 若 $Q^T Q = I$, 则称 Q 为正交阵 (orthogonal matrix)

$$\uparrow Q^{-1} = Q^T, QQ^T = I.$$

注. 若 Q 是正交阵, 则 Q 的各列是单位向量且两两正交

$\uparrow Q$ 的各行

第三章 线性空间与子空间

§3.1 数域上的线性空间

1. 线性空间的定义.

定义. 设 V 是一个非空集合, F 是数域, 对 V 中元素定义有 2 个代数运算:

① 加法. 且 $\forall \alpha, \beta \in V$, 有 $\alpha + \beta \in V$

} 封闭.

② 数量乘法. 且 $\forall \alpha \in V$, $\forall k \in F$, 有 $k\alpha \in V$

如果加法满足:

① 交换律: $\alpha + \beta = \beta + \alpha$.

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

③ V 中有一个零元素 θ , s.t. $\forall \alpha \in V$, 有 $\alpha + \theta = \alpha$.

④ $\forall \alpha \in V$, 有一个负元素 $-\alpha \in V$, s.t. $\alpha + (-\alpha) = \theta$.

数量乘法满足:

⑤ 对数域 F 中的 1, 有: $1\alpha = \alpha$.

(b). $\forall k, l \in F$, 有 $k(l\alpha) = (kl)\alpha$.

数量乘法、加法满足分配律:

⑦ $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$.

⑧ $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$.

则称 V 是数域 F 上的线性空间.

例. (1) $V = \{$ 三维几何空间中有大小有方向的向量 $\}$, $F = \mathbb{R}$ (实数域).

几何向量的加法与数乘. ✓

(2) 数域 F , $V = F^n$ (向量空间). 向量的加法, 数乘向量. ✓

(3) 数域 F , $V = M_{m,n}(F)$. 矩阵的加法, 数乘矩阵. ✓
当 $m=n$ 时,
也称为 $M_n(F)$

(4). $P_n[x] := \{ f(x) \mid f(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i, a_i \in F, i=0, 1, \dots, n \}$ ✓

数域 F 上次数小于等于 n 的多项式全体.

{ 多项式的加法: $f(x) + g(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i + \sum_{i=0}^n b_i x^i = \sum_{i=0}^n (a_i + b_i) x^i \in P_n[x]$. 封闭 }

{ 数乘多项式: $\forall k \in F$, $kf(x) = k \sum_{i=0}^n a_i x^i = \sum_{i=0}^n (ka_i) x^i \in P_n[x]$. 封闭. }

满足 8 条. 其中 $\theta =$ 零多项式.

(5) V : 整域 F 上次数 $\geq n$ 的多项式全体. ($n \geq 1$) 同构于向量加法、数乘定义 \times .

对加法不封闭. $f(x) = x^n + 1, g(x) = 1 - x^n, f(x) + g(x) = 2 \notin V$.

(6) 整域 $F, A \in M_{m,n}(F)$.

齐次线性方程组 $A\vec{x} = \vec{0}$ 的解集, 向量加法与数乘向量. \checkmark .

非齐次线性方程组 $A\vec{x} = \vec{b}$ 的解集. \times (加法、数乘都不封闭).

一般线性空间中的元素仍称为“向量”, 但比 F 中向量的含义广泛.

线性空间 V 的性质

(1). V 中只有一个零向量.

Pf. 若 θ_1 和 θ_2 都是 V 的零向量, 则

$$\theta_1 \xrightarrow{\text{是零向量}} \theta_1 + \theta_2 \xrightarrow{\text{交换律}} \theta_2 + \theta_1 \xrightarrow{\text{是零向量}} \theta_2.$$

(2). $\forall \alpha \in V, \alpha$ 只有一个负向量.

Pf. 设 β, γ 都是 α 的负向量, 则

$$\beta = \beta + \theta = \beta + (\alpha + \gamma) = (\beta + \alpha) + \gamma = \theta + \gamma = \gamma.$$

(3) $0\alpha = \theta, (-1)\alpha = -\alpha, k\theta = \theta$.

Pf. $\forall \alpha \in V, \alpha + 0\alpha = 1\alpha + 0\alpha = (1+0)\alpha = \alpha \Rightarrow 0\alpha = \theta$. 零元素

$$\alpha + (-1)\alpha = 1\alpha + (-1)\alpha = (1-1)\alpha = 0\alpha = \theta \Rightarrow (-1)\alpha = -\alpha \text{ 负元素.}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} k=0 \text{ 时}, k\theta = 0\theta = \theta \\ k \neq 0 \text{ 时}, \alpha + k\theta = k(\frac{1}{k}\alpha) + k\theta = k(\frac{1}{k}\alpha + \theta) = k \cdot \frac{1}{k}\alpha = \alpha \Rightarrow k\theta = \theta. \end{array} \right.$$

(4) 若 $k\alpha = \theta$, 则 $k=0$ 或 $\alpha = \theta$.

二. 线性相关与线性无关

定义 V 是整域 F 上的线性空间. $\forall \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in V$. 若

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n = \theta \quad (*)$$

1) 若 \exists 不全为 0 的数 $k_1, k_2, \dots, k_n \in F$, s.t. (*) 成立, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关.

2) 若由(*)只能推出 $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关.

定理: $A\vec{x} = \vec{b}$ 有非零解 $\Leftrightarrow A$ 的列向量线性相关.

$A\vec{x} = \vec{b}$ 只有零解 $\Leftrightarrow A$ 的列向量线性无关.

例 $P_3[x]$ 中, 若 $k_1 + k_2 x + k_3 x^2 = 0$, 则必有 $k_1 = k_2 = k_3 = 0$

$\Rightarrow 1, x, x^2$ 线性无关.