



## 第二节 矩阵的运算

### 主要内容

- 加 法
- 乘 法
- 数量乘法
- 转 置





现在我们来定义矩阵的运算，它们可以认为是矩阵之间一些最基本的关系。下面要定义的运算是**矩阵的加法、乘法、矩阵与数的乘法以及矩阵的转置**。

为了确定起见，我们取定一个**数域 $P$** ，以下所讨论的矩阵全由数域 $P$ 中的数组成的。





# 一、加法

## 1. 定义

定义 1 设

$$A = (a_{ij})_{s \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix}$$

$$B = (b_{ij})_{s \times n} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$$



是两个 $s \times n$ 矩阵，则矩阵

$$C = (c_{ij})_{s \times n} = (a_{ij} + b_{ij})_{s \times n} \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{s1} + b_{s1} & a_{s2} + b_{s2} & \cdots & a_{sn} + b_{sn} \end{pmatrix}$$

称为 $A$ 和 $B$ 的和，记为

$$C = A + B.$$



## 注意：

- 1) 相加的矩阵必须有相同的行数和列数；
- 2) 行数相等、列数也相等的矩阵称为**同型矩阵**.

矩阵的加法是两个**同型矩阵**对应位置上的元素相加.





## 2. 零矩阵和负矩阵

**定义2** 元素全为零的矩阵称为**零矩阵**, 记为 $0_{s \times n}$ , 在不引起含混的时候, 可简单地记为0.

矩阵

$$\begin{pmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{s1} & -a_{s2} & \cdots & -a_{sn} \end{pmatrix}$$

称为矩阵A的**负矩阵**, 记为 $-A$ .



### 3. 运算规律

1) 结合律  $A + (B + C) = (A + B) + C;$

2) 交换律  $A + B = B + A;$

#### 3) 零矩阵的运算

$$A + \mathbf{0} = A;$$

$$A + (-A) = \mathbf{0};$$

4) 减法  $A - B = A + (-B).$

#### 5) 和矩阵的秩

$$\text{秩}(A + B) \leq \text{秩}(A) + \text{秩}(B)$$



现在来证明:  $r(A + B) \leq r(A) + r(B)$ .

设 $A$ 和 $B$ 的秩分别为 $s$ 和 $t$ . 我们把 $A$ 的 $n$ 个列向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 组成向量组, 不妨设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是一个极大线性无关组. 同样地, 把 $B$ 的 $n$ 个列向量 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 组成向量组, 不妨设 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 是一个极大线性无关组. 于是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 就可以分别由两组极大线性无关组线性表出, 即

$$\alpha_i = \sum_{j=1}^s k_{ij} \alpha_j, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$



$$\beta_i = \sum_{j=1}^t l_{ij} \beta_j, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

因此

$$\alpha_i + \beta_i = \sum_{j=1}^s k_{ij} \alpha_j + \sum_{j=1}^t l_{ij} \beta_j, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$A + B$  的  $n$  个列向量可以由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$  线性表出，  
所以  $A + B$  的秩小于等于  $s + t$ ，即  $r(A + B) \leq r(A) + r(B)$ .

证毕



## 二、乘法

### 1. 引例

引例 1 变量组之间的关系 

引例 2 总收入与总利润 





## 2. 定义

定义 3

设有两个矩阵

$$A = (a_{ik})_{s \times n}, B = (b_{ij})_{n \times m}$$

那么矩阵

$$C = (c_{ij})_{s \times m},$$

其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}. \quad (1)$$

称为 $A$ 与 $B$ 的乘积，记为 $C = AB$ .



注意：

1) 只有当第一个矩阵(左矩阵)的列数等于第二个矩阵(右矩阵)个矩阵(右矩阵)的行数时，两个矩阵才能相乘。

2) 三个矩阵的行列数之间关系为

乘积矩阵的行数 = 左矩阵的行数；

乘积矩阵的列数 = 右矩阵的列数；

3) 乘积矩阵的第*i*行第*j*列的元素等于左矩阵的第*i*行与右矩阵的第*j*列的对应元素乘积的和。



注意：

$$(m, n) \cdot (n, p) = (m, p)$$

$$i [a_{i1} \cdots a_{in}] \begin{bmatrix} j \\ b_{1j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & & j \\ & \ddots & \\ \cdots & c_{ij} & \cdots \\ & \vdots & \end{bmatrix} i$$



例 1 计算下列矩阵的乘积  $A_{2 \times 3}B_{3 \times 3}$

$$\begin{pmatrix} 1 & 12 & -3 \\ 11 & 4 & 21 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 1 & 12 \\ 6 & 4 & 5 \\ 8 & -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 51 & 55 & 69 \\ 225 & -15 & 173 \end{pmatrix}$$



## 例 2 已知

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix},$$

求 $AB$ .

**解：** 因为 $A$ 是 $2 \times 4$ 矩阵， $B$ 是 $4 \times 3$ 矩阵， $A$ 的列数等于 $B$ 的行数，所以矩阵 $A$ 与 $B$ 可以相乘，其乘积 $AB = C$ 是一个 $2 \times 3$ 矩阵，由矩阵乘积的定义有



$$\begin{aligned} C &= AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 9 & -2 & -1 \\ 9 & 9 & 11 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$



例 3

线性方程组的矩阵形式，设有方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots \dots \dots \\ a_{s1}x_1 + a_{s2}x_2 + \cdots + a_{sn}x_n = b_s \end{cases}$$

若令

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix},$$



则线性方程组可写成如下矩阵形式：

$$AX = B.$$

## 线性方程组的三种形式

### 例 4 再看引例 1

若令  $A = (a_{ij})_{4 \times 3}$ ,  $B = (b_{ij})_{3 \times 2}$ ,

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}, \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, \quad z = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix},$$



则关系式

$$\begin{cases} x_1 = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + a_{13}y_3, \\ x_2 = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + a_{23}y_3, \\ x_3 = a_{31}y_1 + a_{32}y_2 + a_{33}y_3, \\ x_4 = a_{41}y_1 + a_{42}y_2 + a_{43}y_3. \end{cases} \quad (2)$$

可写为

$$x = Ay \quad (2')$$





## 关系式

$$\begin{cases} y_1 = b_{11}z_1 + b_{12}z_2, \\ y_2 = b_{21}z_1 + b_{22}z_2, \\ y_3 = b_{31}z_1 + b_{32}z_2 \end{cases} \quad (3)$$

可写为

$$\mathbf{y} = \mathbf{B}\mathbf{z} \quad (3')$$



把(3')代入(2')，得

$$X = A(Bz) = (AB)z = Cz$$

其中

$$C = AB.$$



### 3. 运算规律

1)  $\mathbf{0}_{k \times m} A_{m \times p} = \mathbf{0}_{k \times p}, A_{m \times p} \mathbf{0}_{p \times n} = \mathbf{0}_{m \times n};$

2) 结合律  $(AB)C = A(BC);$

3) 分配律  $A(B + C) = AB + AC;$

$$(B + C)A = BA + CA;$$





证明：只证结合律.

设  $A = (a_{ij})_{s \times n}$ ,  $B = (b_{jk})_{n \times m}$ ,  $C = (c_{kl})_{m \times r}$ ,

下面我们证明

$$(AB)C = A(BC).$$

令  $V = AB = (v_{ik})_{s \times m}$ ,  $W = BC = (w_{jl})_{n \times r}$ ,

其中

$$v_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jk} \quad (i = 1, 2, \dots, s; k = 1, 2, \dots, m),$$

$$w_{jl} = \sum_{k=1}^m b_{jk} c_{kl} \quad (j = 1, 2, \dots, n; l = 1, 2, \dots, r).$$



因为

$$(AB)C = VC$$

中 $VC$ 的第*i*行第*l*列元素为

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^m v_{ik} c_{kl} &= \sum_{k=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jk} \right) c_{kl} \\ &= \sum_{k=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jk} c_{kl}, \end{aligned} \tag{4}$$



而

$$A(BC) = AW$$

中  $AW$  的第  $i$  行第  $l$  列元素为

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n a_{ij} w_{jl} &= \sum_{j=1}^n a_{ij} \left( \sum_{k=1}^m b_{jk} c_{kl} \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^m a_{ij} b_{jk} c_{kl}, \end{aligned} \tag{5}$$

由于双重连加号可以交换次序，所以 (4) 和 (5) 的结果是一样的，这就证明了结合律。 证毕



## 例 5 求矩阵

$$A = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{pmatrix}$$

的乘积 $AB$ 及 $BA$ .

解：由定义有

$$AB = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -16 & -32 \\ 8 & 16 \end{pmatrix},$$

$$BA = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$



关于矩阵的乘法运算，需要注意以下几点：

(1) 矩阵的乘法运算不满足交换律.

$AB$ 有定义， $BA$ 不一定有定义. 如例 2 中的矩阵 $A$ 和 $B$ ， $AB$ 有定义， $BA$ 就没有定义.

即使 $AB$ 与 $BA$ 都有定义，它们也不一定相等. 如例 5 中 $AB$ 和 $BA$ 虽然都有定义，但 $AB \neq BA$ .

所以，在作乘法时，应指明它们相乘的次序. 如 $AB$ 读作“ $A$ 左乘 $B$ ”或“ $B$ 右乘 $A$ ”.



(2) 两个非零矩阵的乘积可能是零矩阵.

例如, 本节例 5 中  $A \neq 0, B \neq 0$ , 但  $BA = 0$ .

(3) 矩阵的乘法不满足消去律, 即如果  $AB = CB, B \neq 0$ , 不一定能推出  $A = C$ .

例如

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$$

$$AB = CB = \begin{pmatrix} -2 & 2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}, \quad B \neq 0, \text{ 但 } A \neq C.$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 2 \\ -1 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 5 & -1 & 4 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 4 \\ 1 & 2 & 1 \\ 3 & 1 & -1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

求 $C = AB$ .

$c_{11} =$  [填空1]  $c_{12} =$  [填空2]  $c_{13} =$  [填空3]

$c_{21} =$  [填空4]  $c_{22} =$  [填空5]  $c_{23} =$  [填空6]

$c_{31} =$  [填空7]  $c_{32} =$  [填空8]  $c_{33} =$  [填空9]

正常使用填空题需3.0以上版本雨课堂



作答

数



## 4. 单位矩阵

定义 4 主对角线上的元素全是1，其余元素全是0的 $n \times n$ 矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

称为 $n$ 阶单位矩阵，记为 $E_n$ ，或者在不致含混的时候简单写为 $E$ .



$n$  级单位矩阵  $E$  在矩阵代数中占有很重要的地位, 它的作用与 “1” 在初等代数中的作用相似.  
如  $EA = AE = A$  .

设  $A = (a_{ij})_{sn}$ , 验证  $E_s A_{sm} = A_{sm}$ .



## 5. 方幂

1) 定义 如果 $A$ 是 $n \times n$ 矩阵，那么， $AA$ 有定义， $\underbrace{AA \cdots A}_m$ 也有意义，因此有下述定义：

定义 5 设 $A$ 是 $n \times n$ 阶方阵， $m$ 是正整数， $m$ 个 $A$ 相乘称为 $A$ 的 $m$ 次幂，记为 $A^m$ ，即

$$A^m = AA \cdots A$$

另外还规定( $A$ 可逆时)，

$$A^0 = E.$$



## 2) 运算规律

设 $A$ 为方阵,  $k, l$ 为正整数, 则

$$A^k A^l = A^{k+l}, \quad (A^k)^l = A^{kl}.$$

又因矩阵乘法一般不满足交换律, 所以对于两个 $n$ 阶矩阵 $A$ 与 $B$ , 一般来说 $(AB)^k \neq A^k B^k$ .



例 6 设  $A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$ , 求  $A^k$ .

解：首先观察

$$A^2 = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^2 & 2\lambda & 1 \\ 0 & \lambda^2 & 2\lambda \\ 0 & 0 & \lambda^2 \end{pmatrix}$$

$$A^3 = A^2 \cdot A = \begin{pmatrix} \lambda^3 & 3\lambda^2 & 3\lambda \\ 0 & \lambda^3 & 3\lambda^2 \\ 0 & 0 & \lambda^3 \end{pmatrix}$$



由此推测

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & k\lambda^{k-1} & C_k^2 \lambda^{k-2} \\ 0 & \lambda^k & k\lambda^{k-1} \\ 0 & 0 & \lambda^k \end{pmatrix} \quad (k \geq 2)$$

用数学归纳法证明：当  $k = 2$  时，显然成立.

假设结论对  $k$  成立，则  $k + 1$  时

$$A^{k+1} = A^k \cdot A = \begin{pmatrix} \lambda^k & k\lambda^{k-1} & C_k^2 \lambda^{k-2} \\ 0 & \lambda^k & k\lambda^{k-1} \\ 0 & 0 & \lambda^k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$$



$$= \begin{pmatrix} \lambda^{k+1} & (k+1)\lambda^k & C_{k+1}^2 \lambda^{k-1} \\ 0 & \lambda^{k+1} & (k+1)\lambda^k \\ 0 & 0 & \lambda^{k+1} \end{pmatrix}$$

由数学归纳法原理知：

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & k\lambda^{k-1} & C_k^2 \lambda^{k-2} \\ 0 & \lambda^k & k\lambda^{k-1} \\ 0 & 0 & \lambda^k \end{pmatrix}.$$



### 三、数量乘法

#### 1. 定义

##### 定义 6 矩阵

$$\begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ ka_{s1} & ka_{s2} & \cdots & ka_{sn} \end{pmatrix}$$

称为矩阵  $A = (a_{ij})_{s \times n}$  与数  $k$  的数量乘积, 记为  $kA$ . 用数  $k$  乘矩阵就是把矩阵的每个元素都乘以  $k$ .



## 2. 运算规律

$$(k + l)A = kA + lA,$$

$$k(A + B) = kA + kB,$$

$$k(lA) = klA,$$

$$\mathbf{1}A = A, \quad (-\mathbf{1})A = -A,$$

$$k(AB) = (kA)B = A(kB).$$

证明



矩阵相加与数乘以矩阵合起来, 统称为矩阵的**线性运算**. 线性运算  
满足以下8条运算律:

$$1) \ A + (B + C) = (A + B) + C;$$

$$2) \ A + B = B + A;$$

$$3) \ k(lA) = (kl)A;$$

$$4) \ (k + l)A = kA + lA;$$

$$5) \ k(A + B) = kA + kB;$$

$$6) \ 1A = A;$$

$$7) \ A + 0 = A;$$

$$8) \ A + (-A) = 0;$$

今后, 我们将从这8条性质出发推广线性运算.



### 3. 数量矩阵

定义 7 矩阵

$$kE = \begin{pmatrix} k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & k \end{pmatrix}$$

称为数量矩阵.



设 $A$ 是一 $n \times n$ 矩阵，则有

$$kA = (kE)A = A(kE).$$

这个式子说明，数量矩阵与所有的 $n \times n$ 矩阵作乘法是可交换的。可以证明：如果一个 $n$ 阶矩阵与所有 $n$ 阶矩阵作乘法是可交换的，那么这个矩阵一定是数量矩阵。关于数量矩阵，还有以下运算性质：

$$kE + lE = (k + l)E,$$

$$(kE)(lE) = (kl)E,$$

这就是说，数量矩阵的加法与乘法完全归结为数的加法与乘法。



## 四、转置

### 1. 定义

定义 8 设

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

所谓 $A$ 的转置就是指矩阵



$$A' = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{s1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{s2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix}$$

矩阵 $A$ 的转置也可记为 $A^T$ .

例如:  $A = \begin{pmatrix} 22 & -13 & 43 & 1 \\ 5 & 78 & -21 & 33 \\ 0 & 9 & 47 & 8 \end{pmatrix}_{3 \times 4}$   $A^T = \begin{pmatrix} 22 & 5 & 0 \\ -13 & 78 & 9 \\ 43 & -21 & 47 \\ 1 & 33 & 8 \end{pmatrix}_{4 \times 3}$



## 2. 运算规律

$$(A^T)^T = A,$$

$$(A + B)^T = A^T + B^T,$$

$$(AB)^T = B^T A^T,$$

$$(kA)^T = kA^T,$$

证明





例 7 设

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 7 & -1 \\ 4 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

验证  $(AB)^T = B^T A^T$ .

解：因为

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 7 & -1 \\ 4 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 14 & -3 \\ 17 & 13 & 10 \end{pmatrix}$$

所以  $(AB)^T = \begin{pmatrix} 0 & 17 \\ 14 & 13 \\ -3 & 10 \end{pmatrix}$ .



又

$$A^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, \quad B^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 7 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

$$B^T A^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 7 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 17 \\ 14 & 13 \\ -3 & 10 \end{pmatrix}.$$

所以  $(AB)^T = B^T A^T$ .



## • 对称阵

$n$ 阶方阵，如果  $a_{ij} = a_{ji}$ ，则称  $A$  为对称矩阵

$$A \text{ 为对称矩阵} \Leftrightarrow A = A^T$$

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

$$A \text{ 为反对称矩阵} \Leftrightarrow A = -A^T$$



例 8 设  $\alpha = (1 \ 2 \ 3)$ ,  $\beta = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$ ,  $A = \alpha^T \beta$ , 求  $A^n$ .

解：法 1

$$A = \alpha^T \beta = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} (1 \ 1/2 \ 1/3) = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 2 & 1 & 2/3 \\ 3 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^2 = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 2 & 1 & 2/3 \\ 3 & 3/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 2 & 1 & 2/3 \\ 3 & 3/2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 3/2 & 1 \\ 6 & 3 & 2 \\ 9 & 9/2 & 3 \end{pmatrix} = 3A$$



$$A^2 = 3A$$

$$A^n = A^{n-2}A^2 = A^{n-2}3A = 3A^{n-1} = \cdots = 3^{n-1}A$$

所以

$$A^n = 3^{n-1} \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 \\ 2 & 1 & 2/3 \\ 3 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}.$$



## 法 2

$$A^n = (\alpha^T \beta)^n = (\alpha^T \beta) (\alpha^T \beta) \cdots (\alpha^T \beta) = \alpha^T (\beta \alpha^T)^{n-1} \beta$$

$$\beta \alpha^T = (1 \quad 1/2 \quad 1/3) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} = 1 \times 1 + \frac{1}{2} * 2 + \frac{1}{3} * 3 = 3.$$

$$A^n = 3^{n-1} \alpha^T \beta = 3^{n-1} A.$$