

# 第二章 矩阵

## 第一节 矩阵的定义及其基本运算

# 1.矩阵的定义

**定义1** 由  $m \times n$  个数  $a_{ij}$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ;  
 $j=1, 2, \dots, n$ )，排成  $m$  行  $n$  列的数表：

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

称为**m行n列矩阵**，简称为**m×n矩阵**。这**m×n**个数称为矩阵**A**的元素，**a<sub>ij</sub>**叫做**矩阵A**的**第i行第j列元素**。元素是实数的矩阵叫做**实矩阵**，元素是复数的矩阵叫做**复矩阵**。

本教程中的矩阵除特别说明外，都指实矩阵。通常用大写的拉丁字母**A**、**B**、**C**等表示矩阵。有时为了指明矩阵的**第i行第j列元素**为**a<sub>ij</sub>**，可将**A**记作**A=(a<sub>ij</sub>)<sub>m×n</sub>**或**A=(a<sub>ij</sub>)**，也可将**m×n**矩阵**A**记为**A<sub>m×n</sub>**。当**A**的行数与列数相等时，称**A**为**n阶方阵**或**n阶矩阵**。显然，一阶矩阵就是一个数。

只有一行的矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n)$

叫做行矩阵；只有一列的矩阵叫做列矩阵。

两个矩阵的行数相等、列数也相等时，就称它们

为同型矩阵。如果  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_{ij})$  与  $\mathbf{B} = (\mathbf{b}_{ij})$  是同型矩阵，

并且它们的对应元素相等，即

$$\mathbf{a}_{ij} = \mathbf{b}_{ij} \quad (\mathbf{i} = 1, 2, \dots, \mathbf{m}; \mathbf{j} = 1, 2, \dots, \mathbf{n}),$$

那末就称矩阵  $\mathbf{A}$  与矩阵  $\mathbf{B}$  相等，记作  $\mathbf{A} = \mathbf{B}$ 。元素

都是零的矩阵，记作  $\mathbf{0}$ 。注意不同型的零矩阵是

不同的。

## II 几种特殊矩阵

a) 对角矩阵(**diagonal matrix**), 如下的矩阵称为对角矩阵, 记为**diag** (  $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$  )

$$\begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

## b) 数量矩阵(**scalar matrix**)

$$\begin{bmatrix} a & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a \end{bmatrix}$$

# c) 三角矩阵(triangular matrix)

## 上三角矩阵(upper triangular matrix)

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

## d) 对称阵(symmetric matrix) 和反对称阵(anti-symmetric matrix)

❖ 如果n阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的元素满足 $a_{ij} = a_{ji}$  ( $i, j = 1, 2, \dots, n$ )，则称A为n阶对称矩阵，如

$$\begin{bmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 2 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$



如果n阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的元素满足 $a_{ij} = -a_{ji}$   
( $i, j=1, 2, \dots, n$ )，则称A为n阶反对称矩  
阵。显然，故 $a_{ii}=0$  ( $i=1, 2, \dots, n$ )

如：

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 3 \\ -2 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$

### III 矩阵的运算

#### 矩阵的加法

设有两个 $m \times n$ 的矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ ， $\mathbf{B} = (b_{ij})$ ，则矩阵 $\mathbf{A}$ 和 $\mathbf{B}$ 的和记作 $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ 。即：

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{bmatrix}$$

易证，矩阵加法满足下列运算规律（设**A**、**B**、**C**都是**m**×**n**矩阵）：

**a)  $A+B=B+A$ ;**

**b)  $(A+B) + C=A + (B+C)$ 。**

设矩阵**A**= (**a<sub>ij</sub>**)，记 **-A**= (**-a<sub>ij</sub>**)，**-A**称为**A**的负矩阵，显然有**A + (-A) = 0**。

由此定义矩阵的减法运算为

$$\mathbf{A - B = A + (-B)}$$

## 数与矩阵相乘

数 $\lambda$ 与矩阵 $\mathbf{A}$ 的乘积记作 $\lambda\mathbf{A}$ 或 $\mathbf{A}\lambda$ ，规定为

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

易证，数乘矩阵满足下列运算规律（设**A**、**B**为**m**×**n**矩阵， $\lambda$ 、 $\mu$ 为数）：

(i).  $(\lambda\mu) \mathbf{A} = \lambda (\mu\mathbf{A})$  ;

(ii).  $(\lambda+\mu) \mathbf{A} = \lambda\mathbf{A} + \mu\mathbf{A}$ ;

(iii).  $\lambda (\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \lambda\mathbf{A} + \lambda\mathbf{B}$ 。

## 矩阵与矩阵相乘

设矩阵  $\mathbf{A}=(a_{ij})_{m \times s}$  ,  $\mathbf{B}=(b_{ij})_{s \times n}$  , 则矩阵  $\mathbf{A}$  和矩阵  $\mathbf{B}$  的乘积矩阵  $\mathbf{C}=(c_{ij})_{m \times n}$  , 其中

$$c_{ij}=a_{i1}b_{1j}+a_{i2}b_{2j}+\cdots+a_{is}b_{sj}$$

$$(i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$$

记作  $\mathbf{C}=\mathbf{AB}$ 。

对于矩阵的乘法需注意以下三点：

**第一**，只有矩阵**A**的列数等于**B**的行数时，**AB**才有意义。

**第二**，乘积**C** =  $(c_{ij})_{m \times n}$  的第**i**行第**j**列的元素等于矩阵**A**的第**i**行的每一个元素与矩阵**B**的第**j**列的对应元素的乘积之和。

**第三**，乘积**C**的行数等于矩阵**A**的行数，列数等于矩阵**B**的列数。

例1 求**AB**和**BA**。其中

$$A = [a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n] \quad , \quad B = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$



解:

$$AB = [a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n] \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n = \sum_{i=1}^n a_i b_i$$

$$BA = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 a_1 & b_1 a_2 & \cdots & b_1 a_n \\ b_2 a_1 & b_2 a_2 & \cdots & b_2 a_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ b_n a_1 & b_n a_2 & \cdots & b_n a_n \end{bmatrix}$$

例2 求**AB**和**BA**。其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

解:

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$BA = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & -2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

在上述两个例子中都有 $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，即矩阵乘法不满足乘法交换律，为此将 $\mathbf{AB}$ 称为用 $\mathbf{A}$ 左乘 $\mathbf{B}$ ，而将 $\mathbf{BA}$ 称为 $\mathbf{A}$ 右乘以 $\mathbf{B}$ 。还应注意到在例5中： $\mathbf{A}$ ， $\mathbf{B}$ 均为非零矩阵，但 $\mathbf{AB}$ 却为零矩阵。由定义可以验证矩阵的乘法满足以下运算规律：（假设运算都是可行的）

- ❖ (i). 结合律： $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$ ；
- ❖ (ii). 左分配律： $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ ；
- ❖ (iii). 右分配律： $(\mathbf{B} + \mathbf{C})\mathbf{A} = \mathbf{BA} + \mathbf{CA}$ ；
- ❖ (iv).  $\lambda(\mathbf{AB}) = (\lambda\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(\lambda\mathbf{B})$ 。（ $\lambda$ 为常数）

对于单位矩阵**E**,容易验证

$$\mathbf{E}_m \mathbf{A}_{m \times n} = \mathbf{A}_{m \times n}, \quad \mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{E}_n = \mathbf{A}_{m \times n}。$$

有了矩阵的乘法,就可以定义**n**阶方阵的幂。

设**A**是**n**阶方阵,定义

$$\mathbf{A}^1 = \mathbf{A}, \quad \mathbf{A}^2 = \mathbf{A}^1 \mathbf{A}^1, \quad \dots, \quad \mathbf{A}^{k+1} = \mathbf{A}^k \mathbf{A}^1,$$

其中**k**为正整数。这就是说, **A<sup>k</sup>**就是**k**个**A**相乘。

显然,只有方阵的幂才有意义。由于矩阵乘法适合结合律,所以方阵的幂满足以下运算规律:

$$\mathbf{A}^\lambda \mathbf{A}^\mu = \mathbf{A}^{\lambda+\mu}, \quad (\mathbf{A}^\lambda)^\mu = \mathbf{A}^{\lambda\mu}$$

不过,一般  $(\mathbf{AB})^k \neq \mathbf{A}^k \mathbf{B}^k$ 。

## 矩阵的转置

把矩阵  $\mathbf{A}=(a_{ij})_{m \times n}$  的行换成同序数的列所得到的新矩阵，叫做 **A的转置矩阵(transpose)**，记作  $\mathbf{A}'$  或  $\mathbf{A}^T$ 。显然，  $\mathbf{A}'=(a_{ji})_{n \times m}$

矩阵的转置也是一种运算，易证它满足下述运算规律（假设运算都是可行的）：

**(i)  $(A')' = A$  ;**

**(ii)  $(A+B)' = A' + B'$  ;**

**(iii)  $(\lambda A)' = \lambda A'$  ;**

**(iv)  $(AB)' = B'A'$  。**



## 方阵的行列式

由**n**阶方阵**A**的元素所构成的行列式（各元素的位置不变），叫做方阵**A**的行列式，记作**|A|** 或 **detA**。

由方阵**A**确定行列式**|A|**的运算满足下述运算规律（设**A**，**B**为**n**阶方阵， $\lambda$ 为数）：

(i).  $|A'| = |A|$ （行列式性质1）；

(ii).  $|\lambda A| = \lambda^n |A|$ ；

(iii).  $|AB| = |A| |B|$ 。