# 线性代数-5

主讲: 吴利苏

wulisu@sdust.edu.cn

2023年11月29日

# 本次课内容

1. 矩阵的定义

2. 特殊矩阵

3. 矩阵的应用

4. 矩阵的运算

#### 矩阵

#### 定义 (矩阵)

由  $m \times n$  个数  $a_{ij}$ ,  $(i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n)$ , 排成的 m 行 n 列的数表称为 m 行 n 列的矩阵, 简称  $m \times n$  矩阵. 表示为

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

通常可记为大写字母的 A、 $A_{m \times n}$ 、 $(a_{ij})$ 、 $(a_{ij})_{m \times n}$ .

#### 矩阵

#### 定义 (矩阵)

由  $m \times n$  个数  $a_{ij}$ ,  $(i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n)$ , 排成的 m 行 n 列的数表称为 m 行 n 列的矩阵, 简称  $m \times n$  矩阵. 表示为

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

通常可记为大写字母的 A、 $A_{m\times n}$ 、 $(a_{ij})$ 、 $(a_{ij})_{m\times n}$ .

• 元素为实数的矩阵称为实矩阵; 元素为复数的矩阵称为复矩阵.

• 方阵. m=n, 即行数和列数都为 n 的矩阵, 称为 n 阶方阵. 此时可记为  $A_n$ .

$$A_3 = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

• 方阵. m=n, 即行数和列数都为 n 的矩阵, 称为 n 阶方阵. 此时可记为  $A_n$ .

$$A_3 = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

• 行矩阵(行向量). m=1,即只有一行的矩阵,

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{pmatrix}$$

称为行矩阵, 也称为行向量. 为避免混肴, 行矩阵也记为

$$A=(a_1,a_2,\cdots,a_n).$$

• 列矩阵(列向量). n=1, 即只有一列的矩阵,

$$A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix}$$

称为列矩阵, 也称为列向量.

• 列矩阵(列向量). n=1, 即只有一列的矩阵,

$$A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix}$$

称为列矩阵, 也称为列向量.

• 零矩阵.  $a_{ij} = 0, \forall i, j$ , 元素全为零的矩阵. 记为 O.

• 上 (下) 三角矩阵.  $a_{ij} = 0, i > j$ , 即主对角线下方元素全为零的方阵, 称为上三角矩阵. 换句话说, 非零元只可能是对角元和主对角线之上的元素.

$$A_{\perp} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

● 上(下)三角矩阵.

 $a_{ij} = 0, i > j$ , 即主对角线下方元素全为零的方阵, 称为上三角矩阵. 换句话说, 非零元只可能是对角元和主对角线之上的元素.

$$A_{\pm} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad A_{\mp} = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

 $a_{ij} = 0, i > j$ , 即主对角线上方元素全为零的方阵, 称为下三角矩阵. 换句话说, 非零元只可能是对角元和主对角线之下的元素.

• 对角矩阵.  $a_{ij} = 0, i \neq j$ , 即除对角线外的元素全为零的方阵, 称为对角矩阵.

$$D = \begin{pmatrix} a_{11} & & \\ & a_{22} & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

对角阵可简记为  $D = \mathbf{diag}(a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn})$ .

• 对角矩阵.  $a_{ii} = 0, i \neq j$ , 即除对角线外的元素全为零的方阵, 称为对角矩阵.

$$D = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

对角阵可简记为  $D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}).$ 

• 单位矩阵.

$$a_{ij} = \boldsymbol{\delta}_{ij} = egin{cases} 0, & i 
eq j \ 1, & i = j \end{cases}$$

即对角元全为 1 的对角阵, 称为单位阵. 记为  $E_n$  或 E.

5/32

• 对称矩阵.

 $a_{ij}=a_{ji}, \forall i,j$ , 即沿着对角线对称元素相等的方阵, 称为对称阵.

$$A_{37} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

● 对称矩阵.  $a_{ij} = a_{ji}, \forall i, j$ , 即沿着对角线对称元素相等的方阵, 称为对称阵.

$$A_{\text{A}} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad A_{\text{A}} = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ -a_{12} & 0 & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{1n} & -a_{2n} & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

• 反对称矩阵.  $a_{ij} = -a_{ji}, \forall i, j$ , 即沿着对角线对称元素互为相反数的方阵, 称为对称阵.

# 矩阵的应用-矩阵和线性方程组

例 (线性方程组的矩阵表示)

m 个方程 n 个未知量的线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

令

$$A = (a_{ij}), \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

$$B = (A \quad \beta) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

则线性方程组的矩阵表示可写为  $AX = oldsymbol{eta}$ .

令

$$A = (a_{ij}), \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

$$B = (A \quad \beta) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

则线性方程组的矩阵表示可写为  $AX = \beta$ . 其中 A 称为线性方程组的系数矩阵, B 称为线性方程组的增广矩阵; 令

$$A = (a_{ij}), \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

$$B = (A \quad \beta) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$$

则线性方程组的矩阵表示可写为  $AX = \beta$ . 其中 A 称为线性方程组的系数矩阵, B 称为线性方程组的增广矩阵; X 和  $\beta$  分别称为线性方程组的未知量矩阵和常数项矩阵.

# 矩阵的应用-矩阵和线性变换

例 (线性变换和矩阵)

给定一个 n 维向量  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 取线性变换如下,

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n. \end{cases}$$
(2)

则得到 n 维向量  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ . 矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  表示上面 线性变换,则有

$$Y = AX$$
.

# 矩阵的应用-矩阵和线性变换

例 (线性变换和矩阵)

给定一个 n 维向量  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 取线性变换如下,

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n. \end{cases}$$
(2)

则得到 n 维向量  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ . 矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  表示上面 线性变换,则有

$$Y = AX$$
.

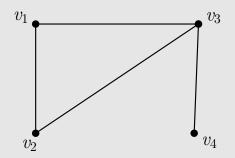
• 线性变换和 n 阶方阵一一对应.

#### 例 (图的关联矩阵)

● 图 (Graph).

$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{if } v_i, v_j \geq 0 \text{ in } f_i, \\ 0, & \text{if } v_i, v_j \geq 0 \text{ in } f_i. \end{cases}$$

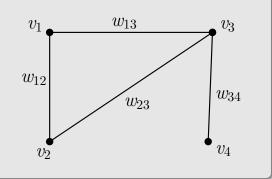
$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 1 & 0 \\
1 & 0 & 1 & 0 \\
1 & 1 & 0 & 1 \\
0 & 0 & 1 & 0
\end{pmatrix}$$



#### 例 (图的矩阵表示)

• 加权图 (Weighted Graph).

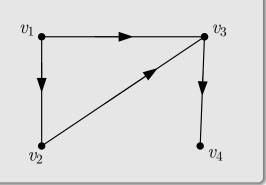
$$\begin{pmatrix} 0 & w_{12} & w_{13} & 0 \\ w_{12} & 0 & w_{23} & 0 \\ w_{31} & w_{32} & 0 & w_{34} \\ 0 & 0 & w_{34} & 0 \end{pmatrix}$$



### 例 (图的矩阵表示)

● 有向图 (Direct Graph).

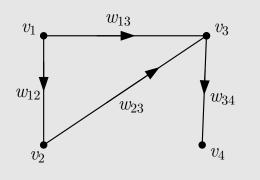
$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1 \\
0 & 0 & 0 & 0
\end{pmatrix}$$



#### 例 (图的矩阵表示)

● 有向加权图 (Direct Weighted Graph).

$$\begin{pmatrix}
0 & w_{12} & w_{13} & 0 \\
0 & 0 & w_{23} & 0 \\
0 & 0 & 0 & w_{34} \\
0 & 0 & 0 & 0
\end{pmatrix}$$



# 矩阵的应用-矩阵和数字图像

#### 例 (数字图像的存储和处理)

- 数字图像在计算机等电子设备中都是以矩阵的形式存储和显示的。
  - 比如,一张 600\*800 像素的图像在计算机中就是一个  $600 \times 800$  的矩阵.
    - 二值图像的矩阵的 aii 取值为 0 和 1;
    - 灰度图像的矩阵的  $a_{ij}$  取值为 0-255(即一字节 8 位二进制数的范围);
    - 彩色图像的矩阵的  $a_{ij}$  取值为一个三维向量 (R, G, B).
- 对图像的处理和编辑就是对矩阵的处理.
  - 算法思想一般是:用一个低阶方阵(称为模板或者算子)去改变图像矩阵的每一个像素值,

# 矩阵的应用-矩阵和数字图像

● 二阶 Laplace 检测算子:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4_{\triangle} & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & -4_{\triangle} & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8_{\triangle} & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



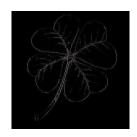


图: 边缘提取

# 矩阵的运算

- $\bullet$  A = B
- $\bullet$  A+B
- $\bullet$   $\lambda \cdot A$
- AB
- $A^k \& f(A)$
- $\bullet$   $A^T$
- |A|
- $\bullet$   $A^*$
- tr(A)

### 矩阵的相等

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

• 如果 m = m', n = n', 则称 A 和 B 是同型矩阵.

### 矩阵的相等

谟 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

- 如果 m = m', n = n', 则称 A 和 B 是同型矩阵.
- 对于同型矩阵 A, B,

$$A = B \Leftrightarrow a_{ij} = b_{ij}, \forall i, j$$

## 矩阵的相等

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

- 如果 m = m', n = n', 则称 A 和 B 是同型矩阵.
- 对于同型矩阵 A, B,

$$A = B \Leftrightarrow a_{ij} = b_{ij}, \forall i, j$$

• 例:

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

● 若 A, B 同型,则

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

谟 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

● 若 A, B 同型,则

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

- 性质:
  - 交換律: A + B = B + A
  - 结合律: (A+B)+C=A+(B+C)

谟 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

● 若 A, B 同型,则

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

- 性质:
  - 交換律: A+B=B+A
  - 结合律: (A+B)+C=A+(B+C)
- 负矩阵:

$$-A \stackrel{\Delta}{=} (-a_{ij})$$

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

● 若 A, B 同型,则

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

- 性质:
  - 交換律: A + B = B + A
  - 结合律: (A+B)+C=A+(B+C)
- 负矩阵:

$$-A \stackrel{\Delta}{=} (-a_{ij})$$

● 矩阵减法: A, B 同型

$$A - B \stackrel{\Delta}{=} A + (-B) = (a_{ij} - b_{ij})$$

# 矩阵的数乘

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
.

# 矩阵的数乘

设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
.

$$\lambda A \stackrel{\triangle}{=} (\lambda a_{ij})_{m \times n}$$

# 矩阵的数乘

读 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
.

$$\lambda A \stackrel{\triangle}{=} (\lambda a_{ij})_{m \times n}$$

- 性质:
  - 结合律:  $(\lambda \mu)A = \lambda(\mu A)$
  - 矩阵对数的分配律:  $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$
  - 数对矩阵的分配律:  $\lambda(A+B) = \lambda A + \lambda B$

# 矩阵的乘法

设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

#### 矩阵的乘法

谈 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

• 如果 n=m' 同型,则

$$AB \stackrel{\Delta}{=} (c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{1n})_{m \times n'}$$

 $c_{ij}$  为 A 的第 i 行与 B 的第 j 列的内积.

#### 矩阵的乘法

谈  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m' \times n'}$ .

• 如果 n=m' 同型,则

$$AB \stackrel{\Delta}{=} (c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{1n})_{m \times n'}$$

 $c_{ij}$  为 A 的第 i 行与 B 的第 j 列的内积.

- 性质:
  - 不满足交换律: AB 和 BA 可能不相等.
  - 结合律: (AB)C = A(BC)
  - 数乘和矩阵乘法可交换:  $\lambda(AB) == (\lambda A)B = A(\lambda B)$
  - 分配律: A(B+C) = AB + AC, (B+C)A = BA + CA
  - EA=AE=A

• 行向量乘同阶列向量是一个数

$$\begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n = \sum_{k=1} a_{ik}b_{kj}$$

• 行向量乘同阶列向量是一个数

$$(a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n = \sum_{k=1} a_{ik} b_{kj}$$

• 列向量乘同阶行向量是一个任意两行(列)成比例的方阵.

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

• 行向量乘同阶列向量是一个数

$$(a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n = \sum_{k=1} a_{ik}b_{kj}$$

列向量乘同阶行向量是一个任意两行(列)成比例的方阵.

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

AB 和 BA 可能不同型(i.e. 不相等).

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

解:

求 AB和 BA.



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

求 AB和 BA.

$$AB = \begin{pmatrix} -16 & -32 \\ 8 & 16 \end{pmatrix} \qquad BA = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

例

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

求 AB 和 BA.

解:

$$AB = \begin{pmatrix} -16 & -32 \\ 8 & 16 \end{pmatrix} \qquad BA = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

• *AB* 和 *BA* 同型当且仅当 *A* 和 *B* 是同阶方阵。但即使同型也可能不相等。

例

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

求 AB和 BA.

解:

$$AB = \begin{pmatrix} -16 & -32 \\ 8 & 16 \end{pmatrix} \qquad BA = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

- *AB* 和 *BA* 同型当且仅当 *A* 和 *B* 是同阶方阵。但即使同型也可能不相等。
- 特别地, 对两个 n 阶方阵 A, B, 若 AB = BA, 则称方阵 A 和 B 是可交换的.

例

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

求 AB 和 BA.

解:

$$AB = \begin{pmatrix} -16 & -32 \\ 8 & 16 \end{pmatrix} \qquad BA = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

- *AB* 和 *BA* 同型当且仅当 *A* 和 *B* 是同阶方阵。但即使同型也可能不相等.
- 特别地,对两个 n 阶方阵 A, B,若 AB = BA,则称方阵 A 和 B 是可交换的.
- 纯量阵 λE 与任何同阶方阵可交换.

#### 矩阵的幂次

 $\bullet$  设 A 为 n 阶方阵, 定义矩阵的幂

$$A^k = A \cdot A \cdots A \quad (k \ ^ A)$$

### 矩阵的幂次

设 A 为 n 阶方阵,定义矩阵的幂

$$A^k = A \cdot A \cdots A \quad (k \uparrow A)$$

• 
$$A^{k+l} = A^k A^l$$
,  $(A^k)^l = A^{kl}$ 

# 矩阵的幂次

● 设 A 为 n 阶方阵, 定义矩阵的幂

$$A^k = A \cdot A \cdot \cdot \cdot A \quad (k \uparrow A)$$

•  $A^{k+l} = A^k A^l$ ,  $(A^k)^l = A^{kl}$ 

$$A=egin{pmatrix} b_1\b_2\ dots\b_n \end{pmatrix}ig(a_1\quad a_2\quad \cdots\quad a_nig) \quad \pmb{\lambda}=ig(a_1\quad a_2\quad \cdots\quad a_nig)egin{pmatrix} b_1\b_2\ dots\b_n \end{pmatrix},$$
 证明  $A^k=\pmb{\lambda}^{k-1}A$ 

23/32

• 矩阵多项式: 将一元多项式

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

$$f(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 E.$$

• 矩阵多项式: 将一元多项式

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

$$f(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 E.$$

- $\bullet (AB)^k = A^k B^k,$
- $(A \pm B)^2 = A^2 \pm 2AB + B^2$ ,
- $(A+B)(A-B) = A^2 B^2$ ,

• 矩阵多项式: 将一元多项式

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

$$f(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 E.$$

- 只有 A,B 可交换时, 下面等式才成立.
  - $\bullet (AB)^k = A^k B^k,$
  - $(A \pm B)^2 = A^2 \pm 2AB + B^2$ ,
  - $(A+B)(A-B) = A^2 B^2$ ,

• 矩阵多项式: 将一元多项式

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

$$f(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 E.$$

- 只有 A,B 可交换时, 下面等式才成立.
  - $\bullet (AB)^k = A^k B^k,$
  - $(A \pm B)^2 = A^2 \pm 2AB + B^2,$
  - $(A+B)(A-B) = A^2 B^2$ ,
- 矩阵 A 的任意两个矩阵多项式是可交换的,

$$f(A)g(A) = g(A)f(A).$$

# 矩阵的转置

• 令  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 定义 A 的转置

$$A^T \stackrel{\Delta}{=} (a_{ii})_{n \times m}$$

- 性质:
  - $\bullet$   $(A^T)^T = A$
  - $(A + B)^T = A^T + B^T$
  - $\bullet (\lambda A)^T = \lambda A^T$
  - $\bullet (AB)^T = B^T A^T$
- 例: 计算 (AB)<sup>T</sup>, 其中

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

# 转置和对称矩阵

- A 为对称阵,当且仅当  $A^T = A$ .
- A 为反对称阵,当且仅当  $A^T = -A$ .

例

读 
$$X = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^T$$
,  $X^T X = 1$ ,

$$H = E - 2XX^T.$$

证明 H 为对称阵, 且  $HH^T = E$ .

#### 证明:

#### 方阵的行列式

- A 为 n 阶方阵,则可以给出 A 的行列式,记为  $\det A$  或 |A|.
- 性质:
  - $|A^T| = |A|$
  - $\bullet |\lambda A| = \lambda^n |A|$
  - $\bullet |AB| = |A| \cdot |B|$
  - $\bullet ||A + B| \neq |A| + |B|$

### 方阵的伴随矩阵

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

● A 的伴随矩阵A\* 定义为:

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

其中  $A_{ij}$  为  $a_{ij}$  的代数余子式.

● 注意: A\* 中的 Aii 的指标有个转置!!!

# 方阵的伴随

例

求

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

的伴随矩阵

性质

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

#### 方阵的迹

 $\bullet$  A 为 n 阶方阵, A 的迹 trA 定义为

$$trA = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}.$$

- 性质:
  - $\operatorname{tr} A^T = \operatorname{tr} A$
  - $\operatorname{tr}(\boldsymbol{\lambda} A) = \boldsymbol{\lambda} \cdot \operatorname{tr} A$
  - $\bullet \ \operatorname{tr}(A+B) = \operatorname{tr}A + \operatorname{tr}B$

#### 小结

- $\bullet$  A = B
- $\bullet$  A+B
- $\bullet$   $\lambda \cdot A$
- AB
- $A^k \& f(A)$
- $\bullet$   $A^T$
- |A|
- A\*
- $\bullet$  trA

# 作业

• Page52-53. 1-(5)、2、5、6-(2)、7-(2).

# 欢迎提问和讨论

吴利苏 (http://wulisu.cn)

Email: wulisu@sdust.edu.cn

2023年11月29日