线性代数-5

主讲: 吴利苏

wulisu@sdust.edu.cn

山东科技大学, 数学学院

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

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

• 列矩阵(列向量). n=1, 即只有一列的矩阵,

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

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,

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

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. $a_{ij} = 0, i \neq j$, 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 $D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}).$

• 单位矩阵.

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

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

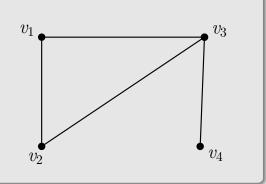
$$Y = AX$$
.

• 线性变换和 n 阶方阵一一对应.

例 (图的矩阵表示)

● 图 (Graph).

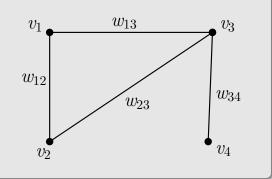
$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$



例 (图的矩阵表示)

• 加权图 (Weighted Graph).

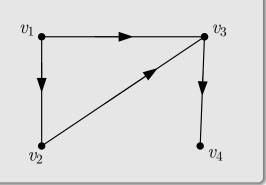
$$\begin{pmatrix} 0 & w_{12} & w_{13} & 0 \\ w_{12} & 0 & w_{23} & 0 \\ w_{31} & w_{32} & 0 & w_{34} \\ 0 & 0 & w_{34} & 0 \end{pmatrix}$$



例 (图的矩阵表示)

● 有向图 (Direct Graph).

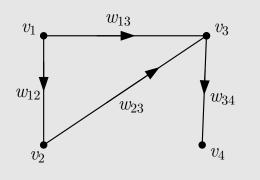
$$\begin{pmatrix}
0 & 1 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1 \\
0 & 0 & 0 & 0
\end{pmatrix}$$



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 600×800 的矩阵.
 - 二值图像的矩阵的 aij 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).
- 图像处理和编辑就是对矩阵的处理.
 - 通常是用一个低阶方阵 (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:

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



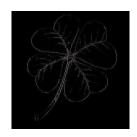


图: 边缘提取

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.
- *A*, *B* 同型,则

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

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.
- *A*, *B* 同型,则

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

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

● *A*, *B* 同型,则

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

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

● 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)

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

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

● 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
$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
.

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

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

矩阵的乘法

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

• 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

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

• 如果 n=m' 同型,则

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

 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。
- 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.
- 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)^T, 其中

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

方阵的行列式

• A 为对称阵, 当且仅当 $A^T = A$.

例

设
$$X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$
, $X^T X = 1$,

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

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, 得到方阵的行列式, 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 A;; 的指标有个转置.

方阵的迹

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

- 你当前学习/知道的哪些课题涉及到矩阵?如若了解,请给出一些具体的关键词.
- P52-53. 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

2022 年 9 月 15 日