


# 数学基础——线性代数



---

# 主要内容

## 线性代数（上）

### 矩阵及其基本运算

1. 矩阵的基本概念与意义以及常见特殊矩阵
2. 矩阵的加法减法数乘以及性质
3. 矩阵的乘法以及性质 🍏
4. 矩阵运算在深度学习中的应用(初级)
5. 矩阵的迹, 矩阵的转置, 对称矩阵(协方差矩阵)

### 矩阵的行列式

1. 行列式的引入
2. 行列式的计算
3. 特殊矩阵的行列式与行列式的性质 🍏
4. 行列式按行(列)展开, 代数余子式 🍏
5. 行列式在线性方程组中的应用: 克莱姆法则

### 矩阵的逆

1. 矩阵逆的引入以及矩阵逆的定义 🍏
2. 矩阵逆的计算
3. 矩阵逆的常用性质, 以及特殊矩阵的逆
4. 矩阵逆在机器学习线性回归算法中的运用(初级)
5. 分块矩阵



# 矩阵的基本概念及意义以及常见的特殊矩阵

什么是矩阵

方阵

行向量

列向量

两个矩阵相等

零矩阵  $O$



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

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

称为  $m$  行  $n$  列矩阵，简称  $m \times n$  矩阵。为表示它是一个整体，总是加一个括弧，并用大写黑体字母表示它，记作

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

这  $m \times n$  个数称为矩阵  $A$  的元素，简称为元，数  $a_{ij}$  位于矩阵  $A$  的第  $i$  行第  $j$  列，称为矩阵  $A$  的  $(i, j)$  元。以数  $a_{ij}$  为  $(i, j)$  元的矩阵可简记作  $(a_{ij})$  或  $(a_{ij})_{m \times n}$ 。 $m \times n$  矩阵  $A$  也记作  $A_{m \times n}$ 。

# 矩阵的基本概念及意义以及常见的特殊矩阵

## 一种线性变换

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n, \\ \dots\dots\dots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n, \end{cases}$$

表示一个从变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  , 到变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  的**线性变换**, 其中  $a_{ij}$  为常数.

线性变换的系数  $a_{ij}$  构成矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ .

$$\begin{cases} y_1 = x_1, \\ y_2 = x_2, \\ \dots \\ y_m = x_n \end{cases}$$

## 单位矩阵 E

$$\begin{cases} y_1 = \lambda_1 x_1, \\ y_2 = \lambda_2 x_2, \\ \dots\dots\dots \\ y_m = \lambda_n x_n \end{cases}$$

## 对角矩阵

# 矩阵的加法减法数乘以及性质

## 加法与数乘



**定义** 设有两个  $m \times n$  矩阵  $A = (a_{ij})$  和  $B = (b_{ij})$ , 那么矩阵  $A$  与  $B$  的和记作  $A + B$ , 规定为

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

应该注意, 只有当两个矩阵是同型矩阵时, 这两个矩阵才能进行加法运算。

### 加法运算律



设  $A, B, C$  都是  $m \times n$  的矩阵

$$(A + B) = (B + A)$$

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$



**定义** 数  $\lambda$  与矩阵  $A$  的乘积记作  $\lambda A$  或  $A\lambda$ , 规定为

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

### 数乘运算律



数乘矩阵满足下列运算规律

(设  $A, B$  为  $m \times n$  矩阵,  $\lambda, \mu$  为数) :

$$(i) (\lambda\mu)A = \lambda(\mu A);$$

$$(ii) (\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A;$$

$$(iii) \lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B.$$



# 矩阵的乘法以及性质

## 矩阵的乘法

**定义** 设  $A = (a_{ij})$  是一个  $m \times s$  矩阵,  $B = (b_{ij})$  是个  $s \times n$  矩阵, 那么规定矩阵A 与矩阵B的乘积是一个  $m \times n$  矩阵  $C = (c_{ij})$ , 其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{jk}$$

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

并把次乘积记作  $C = AB$



$$(i) (AB)C = A(BC);$$

$$(ii) \lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B);$$

$$(iii) A(B + C) = AB + AC,$$

$$(B + C)A = BC + CA.$$

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

$AB$  及  $BA$

$$AB = \begin{bmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -16 & -32 \\ 5 & 10 \end{bmatrix}$$

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



**重点:**

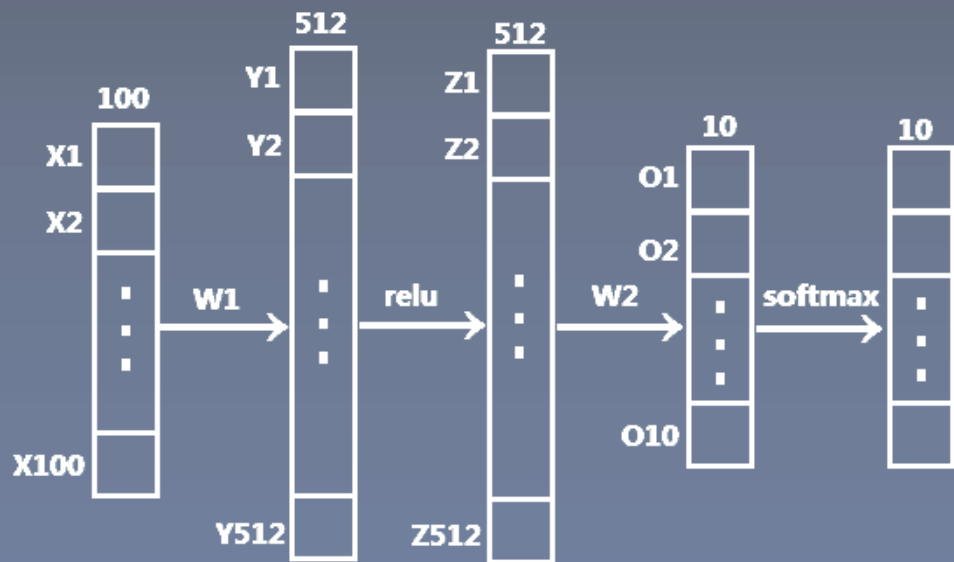
**矩阵的乘法不  
满足交换律**

# 矩阵运算在深度学习中的应用(初级)

## 数字图片识别

输入一张为数字(0-9)的图片, 大小为 $10*10$

下面也可以体现出矩阵是一种特征空间的变换



$W_1$ :  $100 * 512$  的矩阵  
 $W_2$ :  $512 * 10$  的矩阵

单样本:

$$(x_1, x_2, \dots, x_{100})w_1 = (y_1, y_2, \dots, y_{512})$$

$$(z_1, z_2, \dots, z_{512})w_2 = (o_1, o_2, \dots, o_{10})$$

n个样本:

$$\begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1,100} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{n,100} \end{bmatrix} w_1 = \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} & \dots & y_{1,512} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ y_{n1} & y_{n2} & \dots & y_{n,512} \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} z_{11} & z_{12} & \dots & z_{1,512} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ z_{n1} & z_{n2} & \dots & z_{n,512} \end{bmatrix} w_2 = \begin{bmatrix} o_{11} & o_{12} & \dots & o_{1,10} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ o_{n1} & o_{n2} & \dots & o_{n,10} \end{bmatrix}$$

# 矩阵的迹，矩阵的转置，对称矩阵(协方差矩阵)

## 矩阵的迹

### 定义



在线性代数中，一个 $n \times n$ 矩阵 $A$ 的主对角线（从左上方至右下方的对角线）上各个元素的总和被称为矩阵 $A$ 的迹（或迹数），一般记作 $tr(A)$ 。

$$tr(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

$tr(AB) = tr(BA)$  对于满足矩阵乘法条件（型号匹配的）任意 $A_{m \times n}$ 、 $B_{n \times m}$ 均成立。

$$\begin{aligned} tr(AB) &= \sum_{i=1}^m c_{ii} = \sum_{i=1}^m \sum_{s=1}^n a_{is} b_{si} \\ tr(BA) &= \sum_{i=1}^n d_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{s=1}^m b_{is} a_{si} = \sum_{s=1}^m \sum_{i=1}^n a_{si} b_{is} = \sum_{i=1}^m \sum_{s=1}^n a_{is} b_{si} \end{aligned}$$



# 矩阵的迹，矩阵的转置，对称矩阵(协方差矩阵)

## 矩阵的转置



**定义** 把矩阵A的行换成同序数的列得到一个新矩阵，叫做矩阵A的**转置**，记作  $A^T$ .

例如

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

的转置为

$$A^T = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

运算律

$$(i) (A^T)^T = A$$

$$(ii) (A + B)^T = A^T + B^T;$$

$$(iii) (\lambda A)^T = \lambda A^T$$

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

# 矩阵的迹，矩阵的转置，对称矩阵(协方差矩阵)

## 对称矩阵



**定义** 设A为n阶方阵，如果满足  $A^T = A$ ，即  $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ ，那么A称为**对称矩阵**，简称**对称阵**。



对称阵的特点是：它的元素以对角线为对称轴对应相等  
很显然单位矩阵以及对角矩阵都为对称矩阵

**例8** 设矩阵  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$  满足  $X^T X = 1$ ， $E$ 为n阶单位阵， $H = E - 2XX^T$   
证明H是对称阵，且  $HH^T = E$ 。

$$\begin{aligned} HH^T &= (E - 2XX^T)(E - 2XX^T)^T = (E - 2XX^T)(E^T - (2XX^T)^T) \\ &= (E - 2XX^T)(E - 2XX^T) = E - 2XX^T - 2XX^T + 4X\mathbf{x}^T\mathbf{x}X^T \\ &= E \end{aligned}$$

# 矩阵的迹，矩阵的转置，对称矩阵(协方差矩阵)

## 协方差矩阵

N个样本，每个样本的特征的维度为n  
易证协方差矩阵是对称矩阵(这个结论很重要!!!)



$$X = \begin{pmatrix} x_1^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix}_{N \times n} \quad X^T = (x_1, x_2, \dots, x_N)_{n \times N}$$

$X^T X_{n \times n}$  为样本的**协方差矩阵**



$X^T$  如何得到的，以及协方差矩阵如何计算让我们期待一下，到了分块矩阵再揭晓！