


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

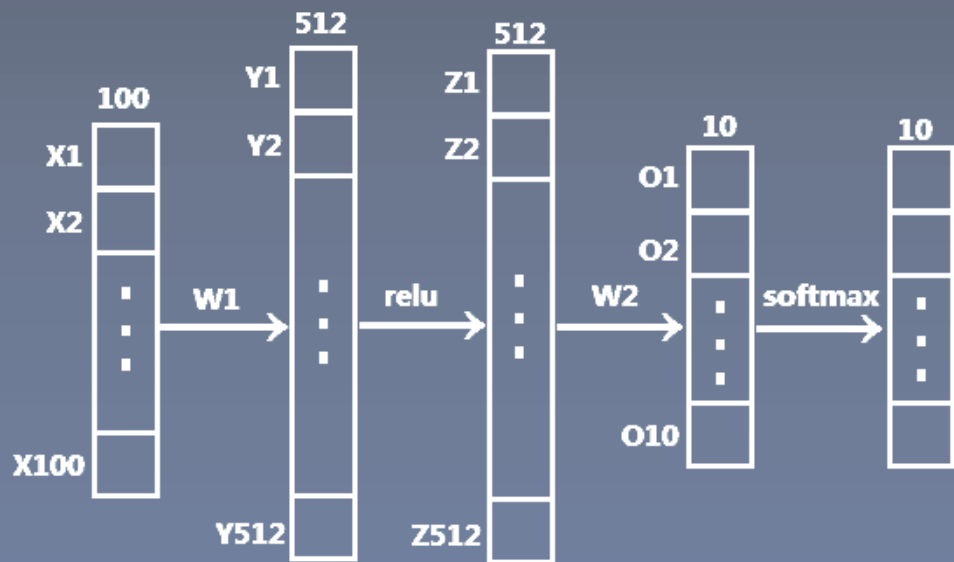


矩阵运算在深度学习中的应用(初级)

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



$W1$: $100 * 512$ 的矩阵
 $W2$: $512 * 10$ 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 $HH^T = E$ 。

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

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！