

## Mathematics\_for\_Machine\_Learning(1)——线性代数

笔记本: UAV+DL

创建时间: 2018/10/15 14:04

更新时间: 2018/10/17 17:13

作者: zyhhhh1993@gmail.com

---

1、矢量的性质: a) 矢量相加仍是矢量; b) 矢量乘以标量得到相同类型矢量。

举例: 几何矢量; 多项式; 音频信号;  $n$ 维实数集中的元素

矢量空间和它的性质是机器学习的基础

矩阵可以被认为是矢量的集合

2、线性方程组

定义: 符合以下形式, 其中 $a, b$ 是常数,  $x$ 是未知数, 每个满足下面方程组的 $n$ 维数组 ( $x_1, \dots, x_n$ ) 称为解

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned}$$

对于一个实值线性方程组系统, 有无解、唯一解、无穷解三种情况

线性方程组解的几何解释: 未知数为2维时, 相当于求平面上两条直线的关系: 两线平行无解; 两线交叉为唯一解; 两线重合为无穷多解

3、矩阵

3.1 定义: 一个 $(m, n)$ 的矩阵 $A$ 表示由 $m \times n$ 个 $a_{ij}$ 组成的元组, 顺序按照 $m$ 行 $n$ 列排成矩形, 形式如下:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad a_{ij} \in \mathbb{R}.$$

行向量是只有一行的矩阵; 列向量是只有一列的矩阵

3.2 矩阵的加法: 对应位置上的元素相加

$$A + B := \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}.$$

3.3 矩阵的乘法:  $A$ 的第 $i$ 行和 $B$ 的第 $j$ 列元素——对应相乘然后相加, 此操作为点积。

注: 矩阵相乘的条件是相邻维度一样

3.4 单位阵: 矩阵为方阵 (行和列相等), 且除了对角线元素全为1之外, 其它元素均为0

$$I_n = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

3.5矩阵的性质:

a) 结合律

$$\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}, B \in \mathbb{R}^{n \times p}, C \in \mathbb{R}^{p \times q} : (AB)C = A(BC)$$

b) 分配律

$$\forall A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}, C, D \in \mathbb{R}^{n \times p} : (A + B)C = AC + BC$$

$$A(C + D) = AC + AD$$

c) 中性元素

$$\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n} : I_m A = A I_n = A \quad I_m \neq I_n \text{ for } m \neq n$$

3.6矩阵的逆: 对于 $\mathbb{R}^{n \times n}$ 中的矩阵A和矩阵B有 $AB=I_n$ , 那B就是A的逆, 记作 $A^{-1}$ 。如果转置存在, 则A被称作正定/可逆/非奇。可以根据矩阵的行列式是否为0来判别矩阵是否可逆

3.7矩阵的转置: 对于 $m \times n$ 的矩阵A和 $n \times m$ 的矩阵B, 如果有 $a_{ij}=b_{ji}$ , 那么B是A的转置, 记作 $A^T$

3.8逆和转置的性质:

$$AA^{-1} = I = A^{-1}A$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

$$(A + B)^{-1} \neq A^{-1} + B^{-1}$$

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

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

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

如果A是可逆的, 那么A的转置也是可逆的  $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1} =: A^{-T}$ ; 如果A和A的转置相等, 表示A是对称的, 这必须要求A是方阵

3.9矩阵和标量的乘法: 矩阵乘以一个标量等于其中每个元素都乘以此标量

性质: a) 分配律:

$$(\lambda + \psi)C = \lambda C + \psi C, \quad C \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$\lambda(B + C) = \lambda B + \lambda C, \quad B, C \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

b) 结合律:

$$(\lambda\psi)C = \lambda(\psi C), \quad C \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$\lambda(BC) = (\lambda B)C = B(\lambda C) = (BC)\lambda, \quad B \in \mathbb{R}^{m \times n}, C \in \mathbb{R}^{n \times k}$$

c) 此外还允许标量值的移动:

$$(\lambda C)^T = C^T \lambda^T = C^T \lambda = \lambda C^T \text{ since } \lambda = \lambda^T \text{ for all } \lambda \in \mathbb{R}$$

3.10 线性方程组可以写成紧凑表达式  $Ax=b$

#### 4、解线性方程组

##### 4.1 特解和通解

三步求解：a) 找到一个  $Ax=b$  的特解；b) 找到  $Ax=0$  的所有解；c) 结合上两步结果得到通解

通解和特解都不是唯一的

对于一般线性方程组，通过基本变换进行高斯消元能化成简单的形式

##### 4.2 基本变换

基本变换操作包括：a) 交换矩阵两行；b) 某一行乘以一个非零常数；c) 两行相加

主元和阶梯结构：矩阵某一行的前导系数（从左往右第一个非零数）称为主元，并且严格位于高于此行的主元右边，所以会产生阶梯的结构。

4.3 行阶梯矩阵：只包括0的所有行都在矩阵底部；至少有一个非零数的行总是在只有0的行之上；对于有非零数的行，从左数起第一个非零数（称为前导系数或者主元）总是严格位于其上面行的主元右边。

##### 4.4 基本变量和自由变量

在行阶梯矩阵中，相对于主元的变量称为基本变量，其余的是自由变量。

##### 4.5 获得特解

用主元列来表示矩阵右边部分。b=求和  $(\lambda_i p_i)$ 。如果从最右边的主元列开始到左边，确定  $\lambda_i$  最容易

##### 4.6 行最简形式：处于行阶梯形式中；每个主元都为1；主元是这一列中唯一的非零数

将矩阵化成行最简形式，再用主元列去表示非主元列，有几列非主元列就表示  $AX=b$  的所有解里有几组不同基。

##### 4.7 “-1技巧”

将行最简形式用  $[0...0 \ -1 \ 0...0]$  补充成  $n \times n$  的方阵，那么其中包含-1的主元列就是  $Ax=0$  的解空间，之后会称为内核或者 null 空间

##### 4.8 计算矩阵的逆

将矩阵A扩展成  $[A|I_n]$ ，通过基本变换成  $[I_n|A^{-1}]$  就能得到A的逆

##### 4.9 解线性方程组的算法

a) 可以直接求A的逆，但是A必须是方阵且可逆

b) 摩尔彭若斯广义逆  $(A^T A)^{-1} A^T$  来求解，对应于最小范数的最小二乘解

$$Ax = b \iff A^T Ax = A^T b \iff x = (A^T A)^{-1} A^T b$$

c) 高斯消除，但是对于变量过多的情况计算量成三次方增加

d) 通过固定的迭代方法间接处理，如Richardson method Jacobi method Gauß-Seidel method successive over-relaxation method Krylov subspace methods conjugate gradients generalized minimal residual biconjugate gradients

迭代方法的主要思想是通过一步一步的迭代来使残差逐渐收敛到解。

#### 5、向量空间

群的定义：由一个集合和一个二元运算组成，且符合下面四个性质：

1. Closure of  $\mathcal{G}$  under  $\otimes$ :  $\forall x, y \in \mathcal{G} : x \otimes y \in \mathcal{G}$

2. Associativity:  $\forall x, y, z \in \mathcal{G} : (x \otimes y) \otimes z = x \otimes (y \otimes z)$

3. Neutral element:  $\exists e \in \mathcal{G} \forall x \in \mathcal{G} : x \otimes e = x \text{ and } e \otimes x = x$

4. Inverse element:  $\forall x \in \mathcal{G} \exists y \in \mathcal{G} : x \otimes y = e \text{ and } y \otimes x = e.$

如果任意两个集合中的元素满足交换性，则称为阿贝尔群