

# 机器学习数学基础

讲师:武晟然





# 主要内容

- 线性代数知识
- 微积分知识
- 概率与统计知识





牛 顿

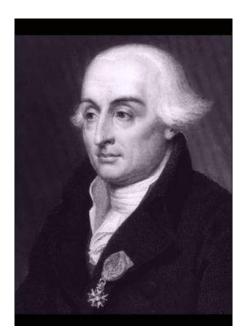




拉普拉斯



高斯



拉格朗日



牛 顿





拉普拉斯



高斯



拉格朗日





# 线性代数

- 什么是矩阵
- 矩阵中的基本概念
- 矩阵的加法
- 矩阵的乘法

- 矩阵的转置
- 矩阵的运算法则
- 矩阵的逆





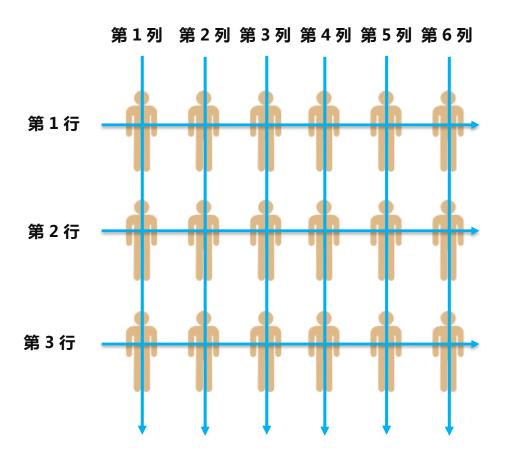
#### 矩阵

- 矩阵 (Matrix) 是一个按照长方阵列排列的复数或实数集合
- 矩阵最早来自于方程组的系数及常数所构成的方阵,最初是用来解决 线性方程求解的工具
- 矩阵是高等代数中的常见工具,也常见于统计分析等应用数学学科中; 矩阵在物理学和计算机科学中都有应用
- 矩阵的运算是数值分析领域的重要问题





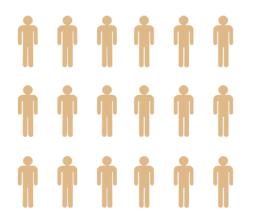
## 矩阵







#### 矩阵





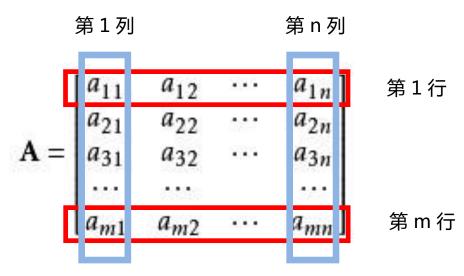


$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & \cdots & a_{3n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ & & & & \\ 7 & 8 & 9 & 10 & 11 & 12 \\ & & & & \\ 13 & 14 & 15 & 16 & 17 & 18 \end{bmatrix}$$





#### 矩阵的定义

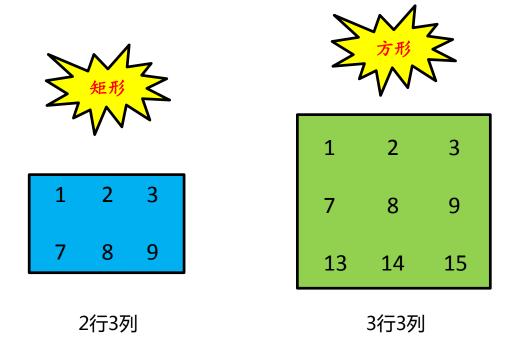


- 由 m × n 个数 a<sub>ij</sub> (i = 1,2,...,m; j = 1,2,...,n) 排成的 m 行 n 列的数表 A 就称为 m 行 n 列
   的矩阵
- 这 m × n 个数称作矩阵 A 的元素 , 元素 a<sub>ii</sub> 位于矩阵 A 的第 i 行第 j 列
- m × n 矩阵 A 可以记作 A<sub>m×n</sub>, 其中 m是行数, n是列数, m, n > 0





### 特殊矩阵



• 对于 $A_{m\times n}$ ,如果 m=n,即矩阵的**行数与列数相等**,那么称A为**方阵** 





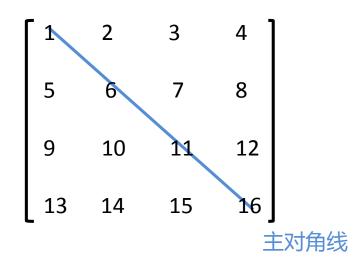
#### 矩阵中的概念

- 行数与列数都等于 n 的矩阵称为 n 阶矩阵,又称做 n 阶方阵,可以记作 A<sub>n</sub>
- 只有一行的矩阵  $A_{1\times n}$  称为行矩阵,又叫**行向**量
- 同样,只有一列的矩阵  $A_{n\times 1}$  称为列矩阵,又叫**列向量**





## 矩阵中的概念



对于方阵,从左上角到右下角的直线,叫做主对角线,主对角线上的元素称为主对角线元素





#### 特殊矩阵

矩阵的元素全部为0,称为零矩阵,用O表示

```
\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}
```

对于方阵,如果只有对角线元素为1,其余元素都为0,那么称为**单位矩阵**,一般用 I 或者 E 表示

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{bmatrix}$$

对于方阵,不在对角线上的元素都为0, 称为**对角矩阵** 





#### 矩阵的加法

- 把矩阵的对应位元素相加
- 矩阵的形状必须一致,即必须是同型矩阵



























#### 矩阵的加法

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1+1 & 2+1 \\ 3+1 & 4+1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 5 \end{bmatrix}$$



- 1. 数与矩阵相乘
- 数值与矩阵每一个元素相乘

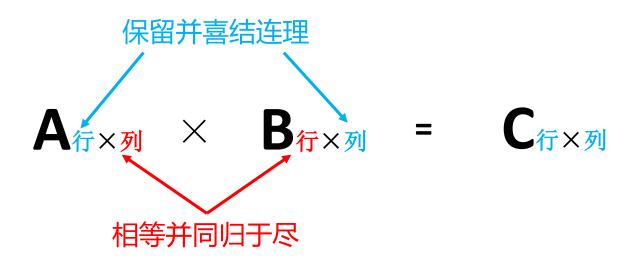
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \times 2 = \begin{bmatrix} 1 \times 2 & 2 \times 2 \\ 3 \times 2 & 4 \times 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \times 3 = \begin{bmatrix} 1 \times 3 & 2 \times 3 & 3 \times 3 \\ 4 \times 3 & 5 \times 3 & 6 \times 3 \\ 7 \times 3 & 8 \times 3 & 9 \times 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 & 9 \\ 12 & 15 & 18 \\ 21 & 24 & 27 \end{bmatrix}$$





- 2. 矩阵与矩阵相乘
- 左矩阵的每一行与右矩阵的每一列,对应每一个元素相乘







- 2. 矩阵与矩阵相乘
- A × B, 那么有 A 矩阵 m × n, B 矩阵 n × k, 要求左侧矩阵的列数 n, 必须等于右侧矩阵的行数 n, 结果矩阵 C 为 m × k 矩阵。

$A_{2\times 3}$	$B_{2\times 3}$	$A_2 \times 3$	$B_2 \times_3$	×
$A_{2\times 3}$	$B_{3\times 2}$	$A_2 \times 3$	B <sub>3</sub> × <sub>2</sub>	C <sub>22</sub>
<b>Д</b> з×з	В <sub>з×з</sub>	A <sub>3</sub> × <sub>3</sub>	B <sub>3</sub> × <sub>3</sub>	<b>C</b> <sub>33</sub>
$A_{2\times 2}$	$B_{2\times 2}$	$A_2 \times 2$	B <sub>2</sub> × <sub>2</sub>	C <sub>22</sub>

1	2	3		1	4	7		$1 \times 1 + 2 \times 2 + 3 \times 3 = 14$
4	5	6	X	2	5	8	=	/ 3 - 14
7	8	9		3	6	9		
				г		7		
1	2	3		1	4	7		14 1 × 4 + 2 × 5 + 3
								× 6 = 32
4	5	6	$\times$	2	5	8	=	
7	8	9		3	6	9		
_		_		_		•		
1	2	3		1	4	7		14 32 1 × 7 + 2 × 8 + 3
4	5	6	×	2	5	8	=	× 9 = 50
7	8	9		3	6	9		

1	2	3		1	4	7			14	1	32	50
4	5	6	×	2	5	8	=	4 × × 3 :		× 2 + 6		
7	8	9		3	6	9						
1	2	3		1	4	7		14		32		50
4	5	6	×	2	5	8	=	32		4 + 5 × 5 =77	+ 6	
7	8	9		3	6	9				•		
「 <sub>1</sub>	2	3		<b>[</b> 1	4	7		14	32		50	
4	5	6	×	2	5	8	_					
			^			н	=	32	77	$4 \times 7 + 5$ $\times 9 = 122$		<b>Н</b> Б
7	8	9		3	6	9						

让天下没有难学的技术



1	2	3		1	4	7			14
4	5	6	×	2	5	8	=		32
7	8	9		3	6	9			1 + 8 × 2 = 50
1	2	3		1	4	7		14	3
	_							22	7

14	32	50
32	77	122
50	$7 \times 4 + 8 \times 5 + 9 \times 6 = 122$	

+9

1	2	3
4	5	6
7	8	9

$$\times \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix} =$$

14	32	50
32	77	122
50	122	$7 \times 7 + 8 \times 8 + 9 \times 9 = 194$



$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 & 32 & 50 \\ 32 & 77 & 122 \\ 50 & 122 & 194 \end{bmatrix}$$

• 规则:一行乘一列,行定列移动,列尽下一行

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

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



$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \times 2 + 2 \times 2 & 1 \times 2 + 2 \times 2 \\ 3 \times 2 + 4 \times 2 & 3 \times 2 + 4 \times 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 6 \\ 14 & 14 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 \times 1 + 2 \times 3 + 3 \times 1 & 1 \times 2 + 2 \times 2 + 3 \times 2 & 1 \times 3 + 2 \times 1 + 3 \times 3 \\ 4 \times 1 + 5 \times 3 + 6 \times 1 & 4 \times 2 + 5 \times 2 + 6 \times 2 & 4 \times 3 + 5 \times 1 + 6 \times 3 \\ 7 \times 1 + 8 \times 3 + 9 \times 1 & 7 \times 2 + 8 \times 2 + 9 \times 2 & 7 \times 3 + 8 \times 1 + 9 \times 3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 10 & 12 & 14 \\ 25 & 30 & 35 \\ 40 & 48 & 56 \end{bmatrix}$$





#### 矩阵的转置

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 5 & 9 \\ 2 & 6 & 10 \\ 3 & 7 & 11 \\ 4 & 8 & 12 \end{bmatrix}$$

- 把矩阵 A 的行换成相同序数的列,得到一个新矩阵,叫做 A 的转置矩阵,记作 A<sup>T</sup>
- 行变列,列变行
- A为m×n矩阵,转置之后为n×m矩阵



#### 矩阵的运算法则

#### 加法

• 
$$A + B = B + A$$

• 
$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

#### 乘法

• 
$$(\lambda \mu) A = \lambda (\mu A)$$

• 
$$(\lambda + \mu) A = \lambda A + \mu A$$

• 
$$\lambda (A + B) = \lambda A + \lambda B$$

• 
$$\lambda (AB) = (\lambda A) B = A (\lambda B)$$

• 
$$A (B + C) = AB + AC$$
  
 $(B + C) A = BA + CA$ 

#### 减法

• 
$$A - B = A + B \times (-1)$$

• 
$$A - A = A + (-A) = O$$

#### 转置

• 
$$(A^T)^T = A$$

• 
$$(A + B)^T = A^T + B^T$$

• 
$$(\lambda A)^T = \lambda A^T$$

• 
$$(AB)^T = B^T A^T$$



## 矩阵的逆

• 对于 n 阶方阵 A, 如果有一个 n 阶方阵 B, 使得

$$AB = BA = E$$

就称矩阵 A 是可逆的,并把 B 称为 A 的逆矩阵

• A的逆矩阵记作 A-1, 如果 AB = BA = E, 则 B = A-1

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -3/2 & -3 & 5/2 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



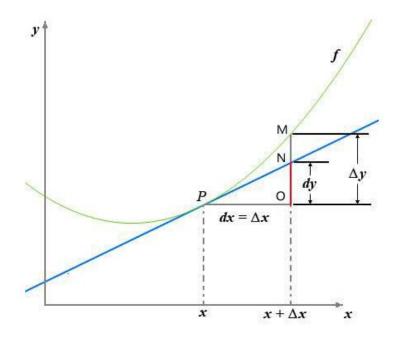


# 微积分基本知识

- 什么是导数
- 偏导数
- 方向导数和梯度
- 凸函数和凹函数



#### 导数



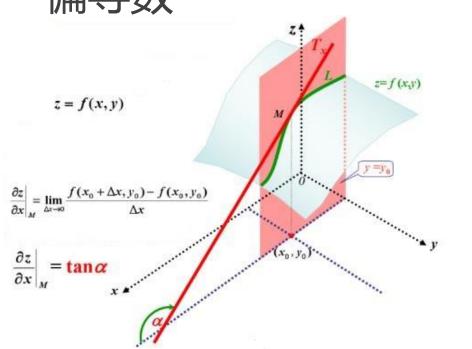
$$f'(x_0) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{\Delta y}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x}$$

- 导数反映的是函数 y = f(x) 在某一点处沿 x 轴正方向的变化率
- 在x轴上某一点处,如果 f'(x)>0,说明f(x)的函数值在x点沿x轴正方向是趋于增加的;如果 f'(x)<0,说明f(x)的函数值在x点沿x轴正方向是趋于减少





#### 偏导数



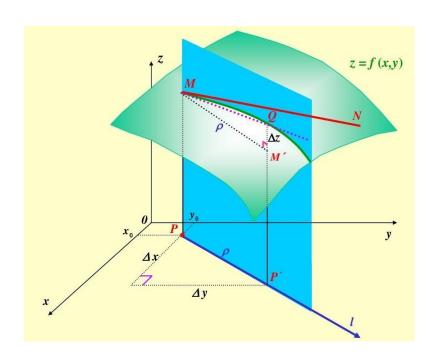
- 导数与偏导数本质是一致的,都是当 自变量的变化量趋于0时,函数值的 变化量与自变量变化量比值的极限
  - 偏导数也就是函数在某一点上沿某个 坐标轴正方向的的变化率

$$\frac{\partial}{\partial x_j} f(x_0, x_1, \dots, x_n) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{\Delta y}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(x_0, \dots, x_j + \Delta x, \dots, x_n) - f(x_0, \dots, x_j, \dots, x_n)}{\Delta x}$$

• 导数指的是一元函数中,函数 y=f(x) 在某一点处沿 x 轴正方向的变化率; 而偏导数,指的是多元函数中,函数  $y=f(x_1,x_2,\cdots,x_n)$  在某一点处沿某一坐标轴  $(x_1,x_2,\cdots,x_n)$  正方向的变化率



#### 方向导数



- 函数某一点在某一趋近方向(向量方向)上的导数值
- 方向导数就是函数在除坐标轴正方 向外,其他特定方向上的变化率

$$\frac{\partial}{\partial l} f(x_0, x_1, \dots, x_n) = \lim_{\rho \to 0} \frac{\Delta y}{\Delta x} = \lim_{\rho \to 0} \frac{f(x_0 + \Delta x_0, \dots, x_j + \Delta x_j, \dots, x_n + \Delta x_n) - f(x_0, \dots, x_j, \dots, x_n)}{\rho}$$

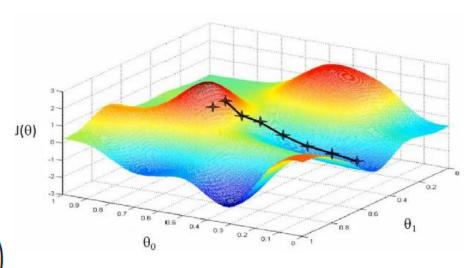
$$\rho = \sqrt{(\Delta x_0)^2 + \dots + (\Delta x_j)^2 + \dots + (\Delta x_n)^2}$$



# 梯度 (Gradient)

问题:函数在变量空间的某一点处,沿着哪一个方向有最大的变化率?

$$gradf(x_0,x_1,\dots,x_n) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_0},\dots,\frac{\partial f}{\partial x_j},\dots,\frac{\partial f}{\partial x_n}\right)$$

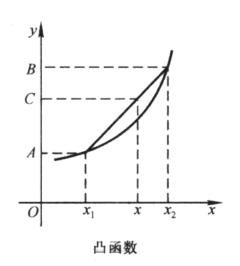


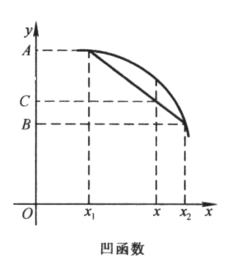
- 定义:函数在某一点的梯度是这样一个向量,它的方向与取得最大方向导数的方向一致, 而它的模为方向导数的最大值
- 梯度是一个向量,即有方向、有大小;
- 梯度的方向是最大方向导数的方向;梯度的值是最大方向导数的值

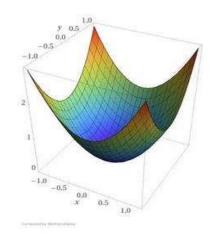


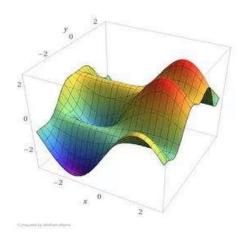


# 凸函数和凹函数









让天下没有难学的技术





# 概率统计基础知识

- 常用统计变量
- 常见概率分布
- 重要概率公式



#### 常用统计变量

• 样本均值

$$E(X) = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

• 样本方差

$$D(X) = S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i^2 - n\overline{X})^2$$

• 样本标准差

$$\sqrt{D(X)} = S = \sqrt{rac{1}{n-1}\sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2}$$



### 常见概率分布

• 均匀分布

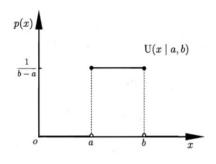
$$f(x) = \frac{1}{b-a}, a < x < b$$
$$f(x) = 0, else$$

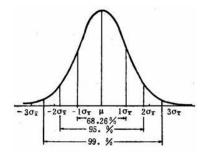
• 正态分布(高斯分布)

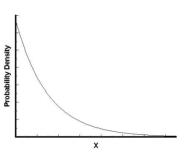
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

• 指数分布

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \ge 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$$









#### 重要概率公式

• 条件概率公式

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

• 全概率公式

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + ... + P(A|B_n)P(B_n)$$

• 贝叶斯公式

$$P(B_i|A) = rac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}$$





# Q & A