4矩阵计算(求导方面)

4 矩阵计算(求导方面)

- 0 引言
- 1 标量的导数
- 2 向量和标量的混合导数
- 3 总结

Important

B站视频链接 4 矩阵计算

0 引言

这里所谓的矩阵计算并非简单的矩阵之间的加减乘除,而是利用矩阵进行求导的运算,这个运算在今后的设计以及编写过程是非常重要的。

首先 <u>2 数据操作和数据预处理</u> 中便已经知道了标量、向量以及矩阵的关系,现在就依靠这几个数据类型进行说明和运算。

定义:

• 标量: 全是小写的字母 a、b。

• 向量: 带箭头的小写字母 \vec{a} 、 \vec{b} 。

• 矩阵: 大写的字母 $A \setminus B$ 。

1标量的导数

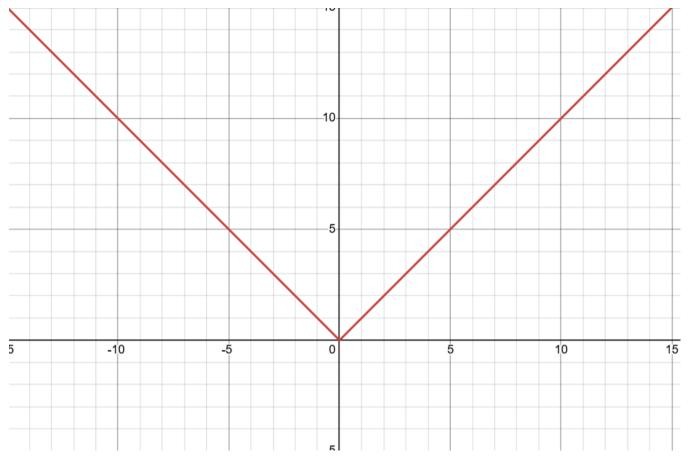
标量就是一个数据,类似于1、2、3,并非数组或是向、矩阵等。

y = f(x)、x就是标量、f(x)是对应法则、y是自变量\$

y	$\frac{dy}{dx}$
a	0
x^n	nx^{n-1}
e^x	e^x
lnx	$\frac{1}{x}$
sinx	cosx
u(x)+v(x)	$\frac{du}{dx} + \frac{dv}{dx}$
u(x) imes v(x)	$rac{du}{dx} imes v(x) + rac{dv}{dx} imes u(x)$
$rac{u(x)}{v(x)}$	$rac{u'v-uv'}{(v')^2}$

对于不能求导的函数又该怎么办呢?

例如: f(x) = |x|



不难看出该函数在x>0时候f'(x)=1, x<0时候f'(x)=-1, x=0?

这个函数在x=0的位置明显不可导,对于这种不可导的函数又该怎么办呢?

这个时候有一个叫做**亚函数**,虽然我不知道他有啥用但是应该和**偏导数**应该类似,这个时候上面的导数可以写成为

$$\frac{\partial |x|}{x} = \begin{cases} -1 & , x < 0 \\ 1 & , x > 0 \\ a & , x = 0 \end{cases}$$

这个时候便可以引入了一个新的数学定义-梯度grad

Note

注意梯度是一个向量而非数据,梯度的方向一定是函数方向导数的最大值

在任意一点 $P(x_1, x_2, \ldots, x_n)$ 的梯度为

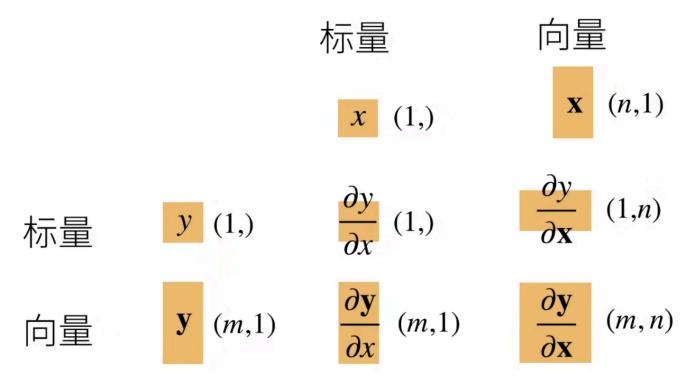
$$gradf(p)=(rac{\partial f}{x_1}|_{P(x_1,x_2,...,x_n)},\ldots,rac{\partial f}{x_2}|_{P(x_1,x_2,...,x_n)})=(y_1,y_2,\ldots y_n)$$

2 向量和标量的混合导数

向量和标量之间混合求导会出现下面四种情况

- 1. y是一个标量, x也是一个标量会得到 $\frac{\partial y}{\partial x}$ 也是一个标量。
- 2. \vec{y} 是一个向量,也是一个标量会得到 $\frac{\partial \vec{y}}{\partial x}$ 是一个向量。

- 3. y是一个标量, \vec{x} 也是一个向量量会得到 $\frac{\partial y}{\partial \vec{x}}$ 也是一个向量,但是是一个躺着的向量。
- 4. \vec{y} 和 \vec{x} 均为向量,那么 $\frac{\partial \vec{y}}{\partial \vec{x}}$ 就是一个矩阵A。



举个例子说明一下吧:

3总结

y如果是向量的话这个是竖着的。

x如果是向量的话这个是躺着的。