

导数、方向导数和梯度

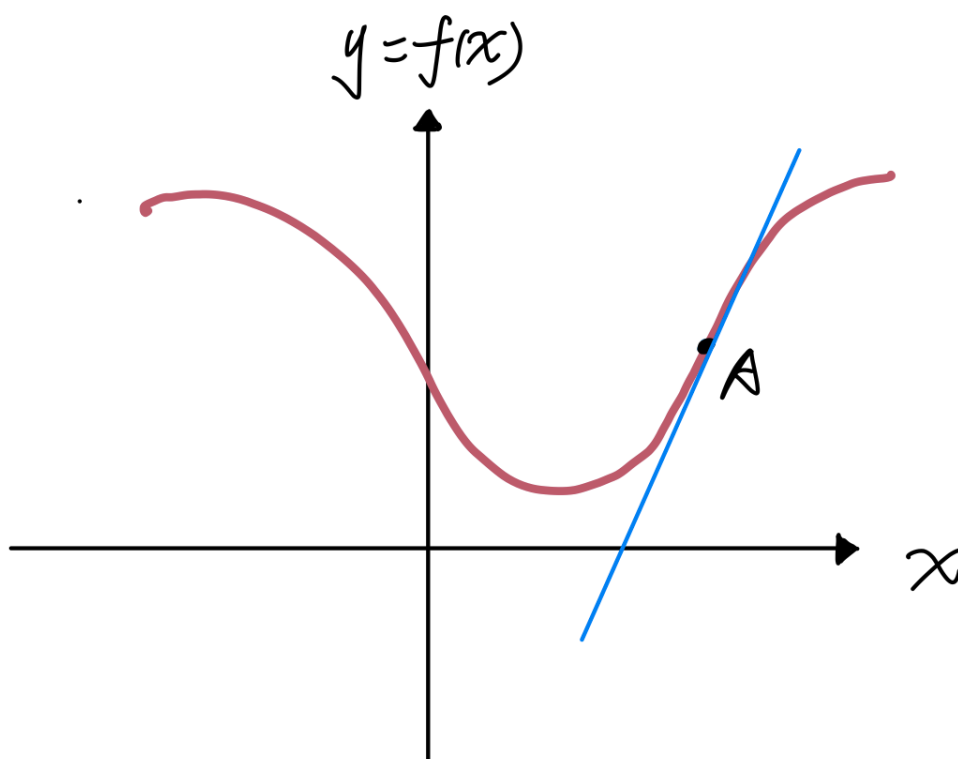
Machine Learning

一元函数的导数

一元函数的情况下，导数就是函数的变化率：

$$f'(x) = \frac{df}{dx}$$

如果我们在图上作出该一元函数的图像，那么函数 $f(x)$ 在该点的导数就是在该点切线的斜率。



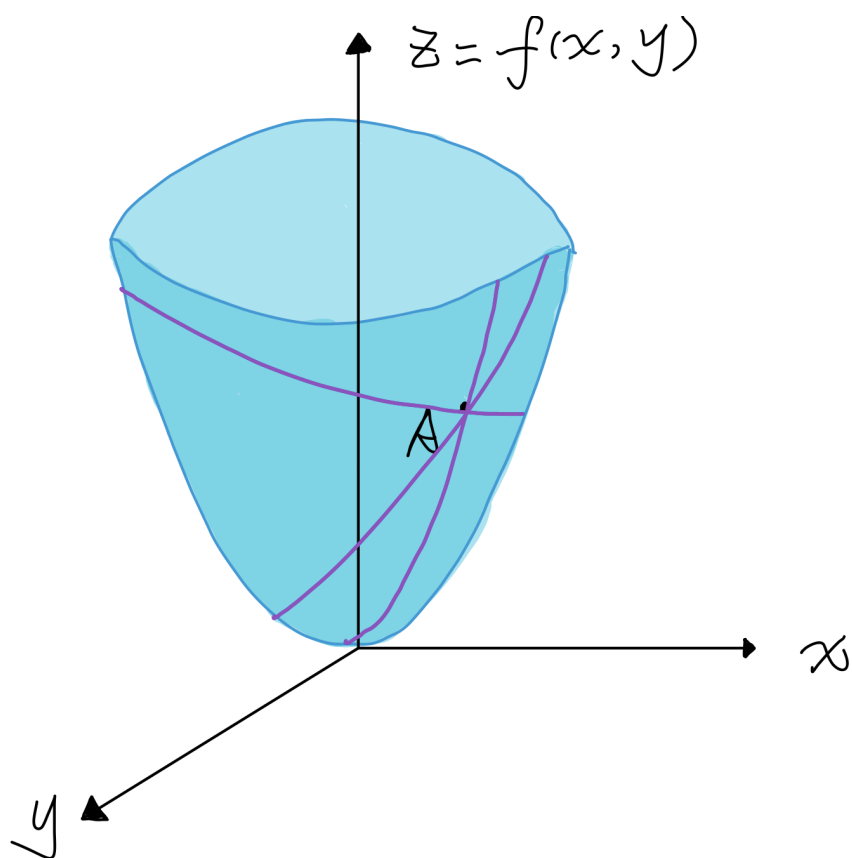
图中蓝色切线的斜率即为函数 $f(x)$ 在A点的导数。

多元函数的全导数

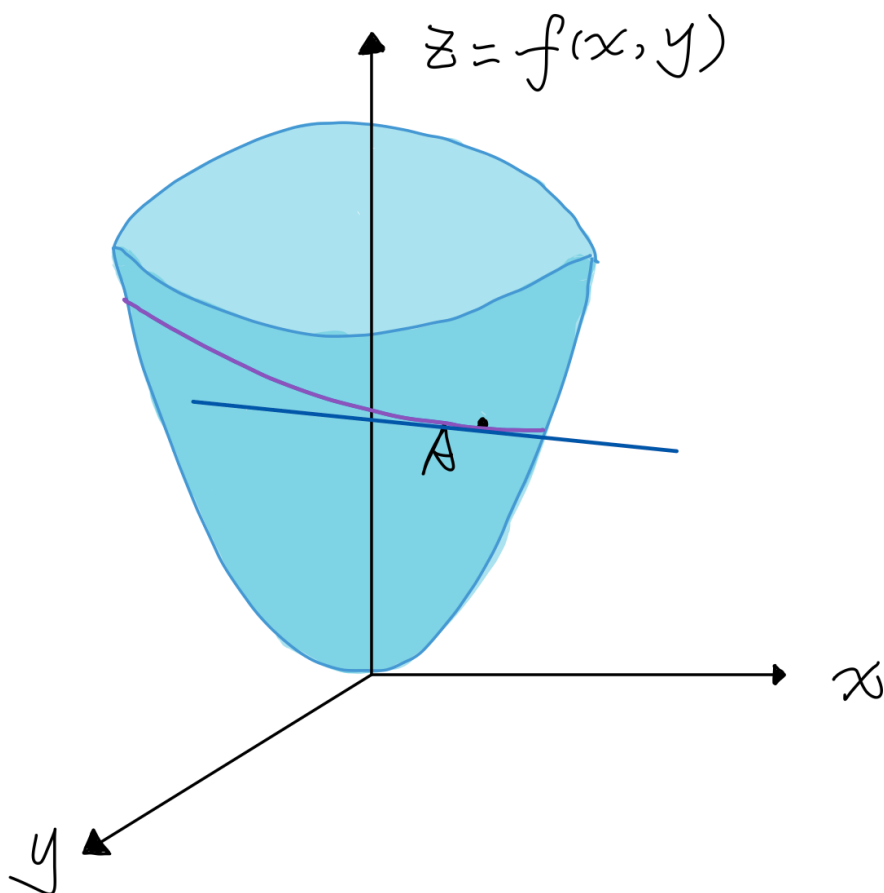
全导数非常简单，其实**全导数本质上就是一元函数的导数**。他是针对复合函数而言的定义。比如 $z=f(x,y)$ ， $x=u(t)$ ， $y=v(t)$ 。那么 z 关于 t 的导数就是全导数。所以我说本质上就是个一元函数的导数， z 本质上就是个关于 t 的一元函数。因此全导数没什么难于理解的，只不过为了复数函数的求导而被定义了出来。对于**真正的多元函数是没有全导数这一说**

的，只有偏导数、偏微分和全微分。

假设我们有一个二元函数 $f(x, y) = x^2 + y^2$ ，过表面上的一点A可以画无数道在表面上的曲线：



每根曲线都可能过A点作出一条切线：



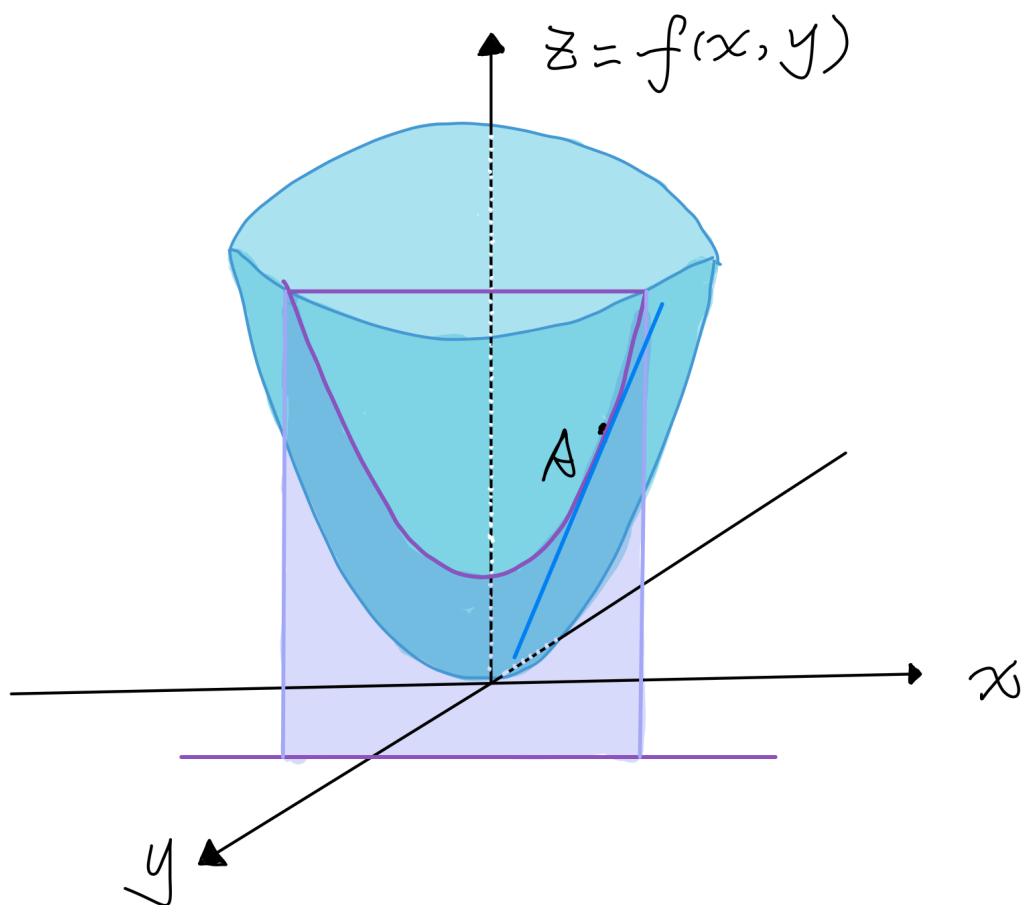
每一条切线都和一个全导数“相关”，**A**点有无数个全导数。

偏导数

偏导数是特殊的全导数。

假设我们过**A**点作一条平行于**x**轴的直线，那么这个直线的方程为 **$y = y_A$** 。该直线和**z**轴会形成一个平面，这个平面与函数 **$f(x, y)$** 相交得到一条曲线，这条曲线的参数方程为

$$\begin{cases} z = x^2 + y^2 \\ x = t \\ y = y_A \end{cases}$$
 。此时函数 **$f(x, y)$** 的偏导数 **$\frac{\partial f(x, y)}{\partial x}$** 就是该曲线经过**A**点的切线的斜率。



也就是说偏导数是特定曲线（由平行于某个轴的直线决定的）所确定的全导数。

方向导数

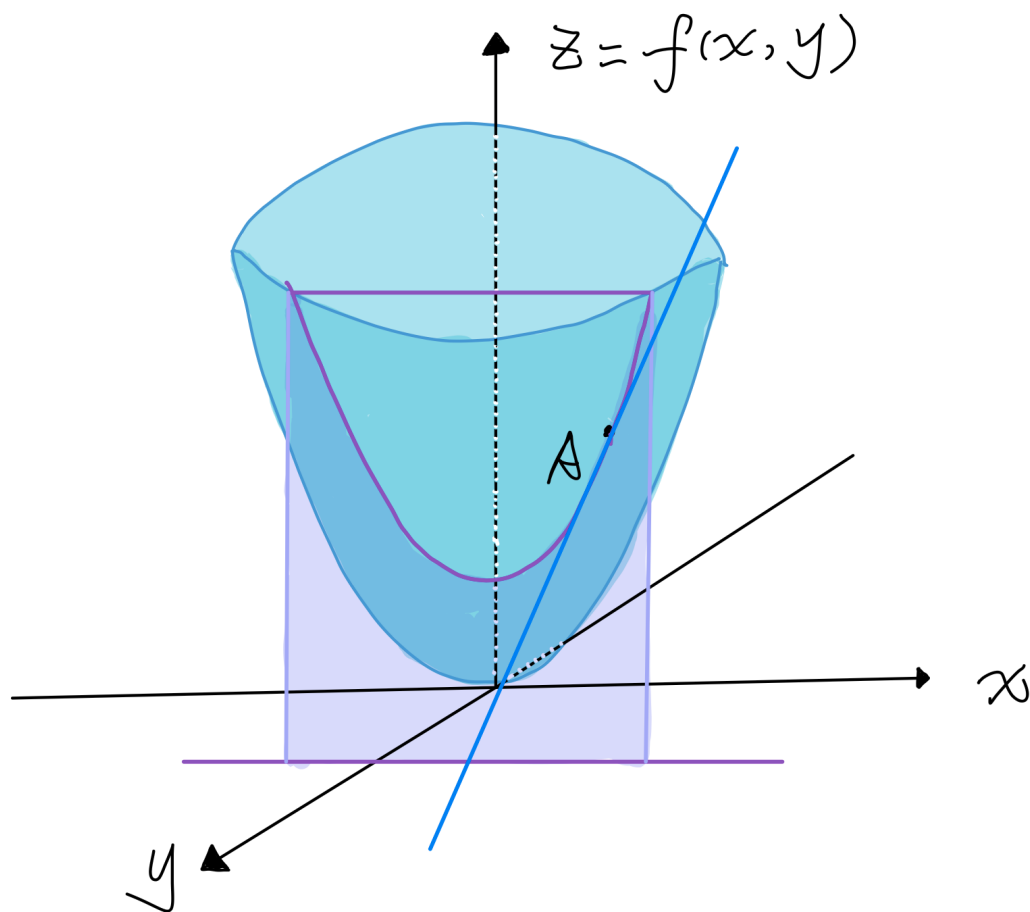
方向导数是特殊的全导数。

同样的，在 xy 平面上，我们可以用射线决定曲线。同样的，我们假设有一条射线为 $(\cos\alpha, \sin\alpha)$ ，那么它所确定的曲线的参数方程为

$$\begin{cases} z = x^2 + y^2 \\ x = x_A + t\cos\alpha & t \geq 0 \\ y = y_A + t\sin\alpha & t \geq 0 \end{cases}$$

当我们将该曲线映射到 zt 平面上的时候，曲线也不会变形。

因此这条曲线的切线的斜率就是 A 点在射线方向上的方向导数。



方向导数的计算

我们可以通过偏微分得到任何方向上的导数。

假设我们有一个单位向量 $u = i\cos\alpha + j\sin\alpha$ ，那么沿着该方向的方向导数的定义为

$$\begin{aligned} D_u f &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + t\cos\alpha, y_0 + t\sin\alpha) - f(x_0, y_0)}{t} \\ &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + t\cos\alpha, y_0 + t\sin\alpha) - f(x_0, y_0 + t\sin\alpha) + f(x_0, y_0 + t\sin\alpha) - f(x_0, y_0)}{t} \\ &= f_x(x, y)\cos\alpha + f_y(x, y)\sin\alpha \end{aligned}$$

利用偏微分我们可以得到方向导数为 $D_u f = f_x(x, y)\cos\alpha + f_y(x, y)\sin\alpha$

全导数

在偏导数和方向导数的例子里，我们得到的曲线是在一个平行于 xy 平面的平面上的，也就是说即使我们将该曲线映射到 zt 平面，该曲线也依然不会变形，因此，曲线的切线与 xyz 空间中的切线是一致的，所以对于偏导数和方向导数，我们可以用曲线切线的斜率来代替全导数。

在 xy 平面上除了平行于 x, y 轴的直线，和射线外。还有其他的曲线，他们也能决定 $z = f(x, y)$ 表面上的曲线。曲线的参数方程为

$$\begin{cases} z = f(x, y) \\ x = x(t) \\ y = y(t) \end{cases}$$

由于该曲线上的点不一定在同一平面上，因此我们无法将它映射到一个平面上。
一般来说（除了偏导、方向导数，下面说的全导全部指除了偏导和方向导数之外的），
全导数不是这根曲线的切线的斜率。

多元函数的梯度

梯度：是一个矢量，其方向上的方向导数最大，其大小正好是此最大方向导数。

对于某个多元函数上的某个点，我们可以沿着不同的方向得到它的方向导数，这样的方向导数有无数个。

梯度的数学定义为：设函数 $f(x, y)$ 在平面区域 D 内具有一阶连续偏导数，则对每一点 $P(x_0, y_0) \in D$ ，都可以定义出一个向量 $f_x(x_0, y_0)i + f_y(x_0, y_0)j$ 称为 $f(x, y)$ 在 P 点出的梯度，记作 $\nabla f(x_0, y_0)$ 。

具有一阶连续偏导数，意味着可微。可微意味着函数 $f(x, y)$ 在各个方向的切线都在同一个平面上，也就是切平面。

所有的切线都在一个平面上，每条曲线都与这个切平面相切，某一点一定有且只有一个（梯度为0的情况除外）最陡峭的地方（因为方向导数是切线的斜率，方向导数最大也就意味着最陡峭）。

梯度的计算

任意方向导数的大小为 $D_u f = f_x(x, y)\cos\alpha + f_y(x, y)\sin\alpha$ 。当方向导数的方向在 $(f_x(x, y), f_y(x, y))$ 的时候， $D_u f$ 能取到最大值，其最大值为向量 $f_x(x, y), f_y(x, y)$ 的长度。

参考资料

1. [什么是全导数-知乎](#)