

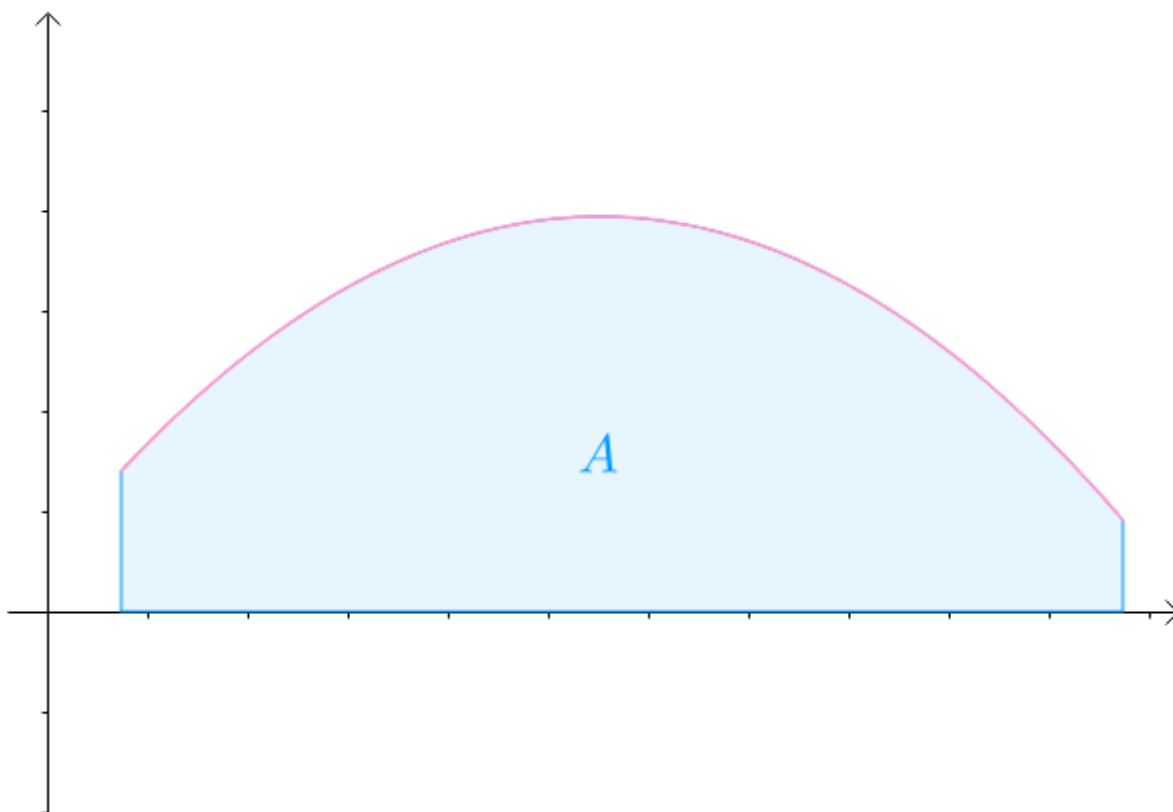
## 第二课 -- Maker Club

### 机器学习中的微积分

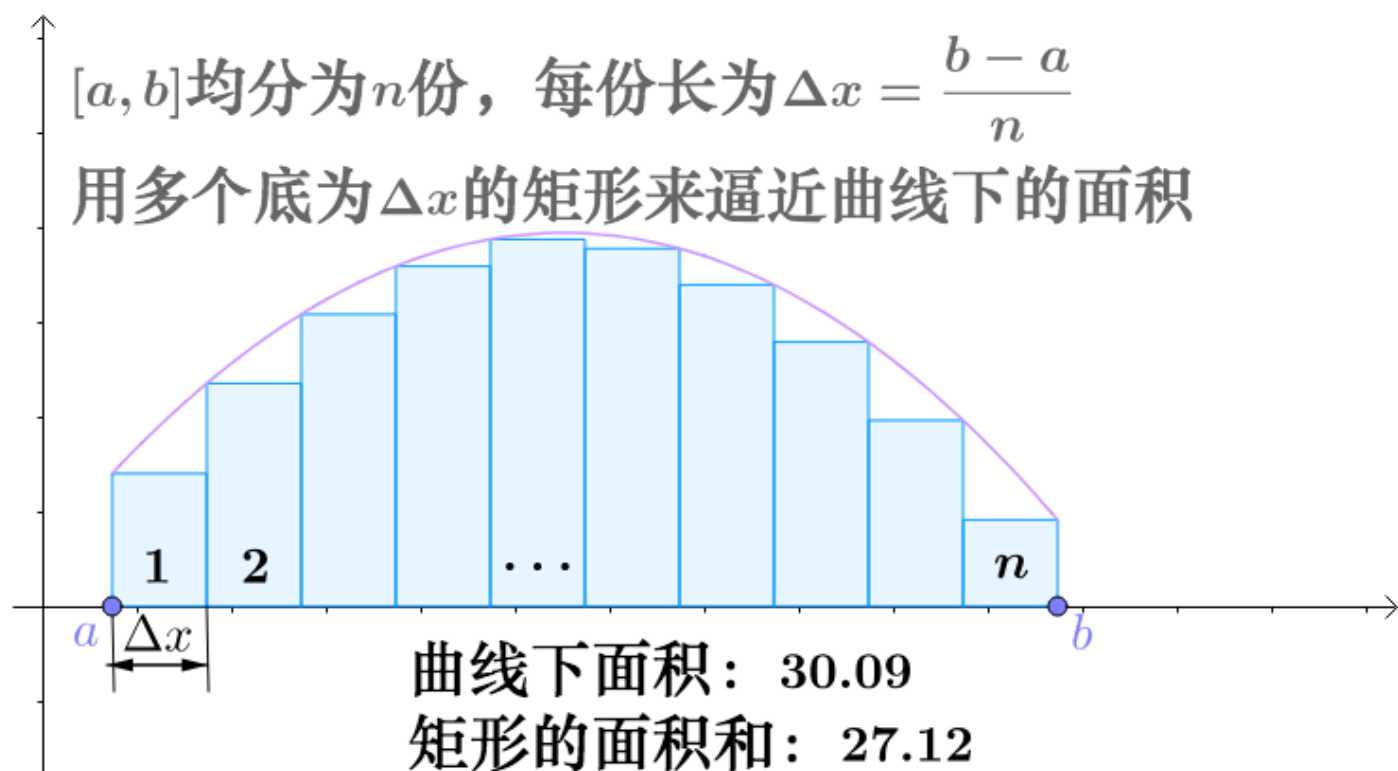
微积分这部分知识点会在高等数学或数学分析中详细分析，因此这里我们只简述一下机器学习中可能会涉及到的知识点。

**微积分的思想：**线性近似，以直代曲

#### 1. 微分和积分



对于曲线下的面积  $A$ ，用微积分的思想，可以用矩形来逼近曲线下面积：



$n$ 越大，效果越好

可以想见，当 $\Delta x$ 无限接近0时，矩形的面积和就与曲线下的面积相等。

数学家用**微积分**来命名这样的计算方法。其中**微分**，指的是 $\Delta x$ 无限接近0时，微小的矩形面积：

**积分**，指的是把无数这样微小矩形的面积加起来，以得到曲线下面积：

## 导函数

设函数 $y = f(x)$ 在开区间内的每点处都可导，则称函数 $y = f(x)$ 在开区间内**可导**。这时，对于任意 $x \in I$ ，都对应着 $f(x)$ 的一个确定的导数值，这就构成了新的函数，这个函数叫作 $y = f(x)$ 的**导函数**，记作 $y'$ 或 $f'(x)$ 、 $\frac{dy}{dx}$ 、 $\frac{df(x)}{dx}$ ，定义式为：

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

或：

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x + h) - f(x)}{h}$$

## 初等函数求导

常数函数	$f(x) = C, C \in \mathbb{R}$	$f'(x) = 0$
幂函数	$f(x) = x^\alpha, \alpha \in \mathbb{R}$	$f'(x) = \alpha x^{\alpha-1}$
三角函数	$f(x) = \sin x$ $f(x) = \cos x$	$f'(x) = \cos x$ $f'(x) = -\sin x$
指数函数	$f(x) = a^x, a > 0, a \neq 1$ $f(x) = e^x$	$f'(x) = a^x \ln a$ $f'(x) = e^x$
对数函数	$f(x) = \log_a x, a > 0, a \neq 1$ $f(x) = \ln x$	$f'(x) = \frac{1}{x \ln a}$ $f'(x) = \frac{1}{x}$

## 导数的运算

和与差：

$$[u(x) \pm v(x)]' = u'(x) \pm v'(x)$$

积：

$$[u(x)v(x)]' = u'(x)v(x) + u(x)v'(x)$$

商：

$$\left[ \frac{u(x)}{v(x)} \right]' = \frac{u'(x)v(x) - u(x)v'(x)}{v^2(x)} (v(x) \neq 0)$$

## 复合函数求导：

链式法则：

如果  $u = g(x)$  在点  $a$  可导，而  $y = f(u)$  在点  $b = g(a)$  可导，那么复合函数  $y = f[g(x)]$  在点  $a$  可导，且其导数为：

$$\frac{dy}{dx} = f'(b)g'(a)$$

或：

$$\frac{dy}{dx} = \frac{dy}{du} \cdot \frac{du}{dx}$$

## 多元微积分

多元函数，就是自变量不止1个的函数，如 $f(x, y) = x^2 + y^2$

## 偏导数

偏导数表示了多元函数中某一元变化对函数变化的影响大小，或者说是函数在该元方向上的变化率。

$f$ 对 $x$ 的偏导记作：

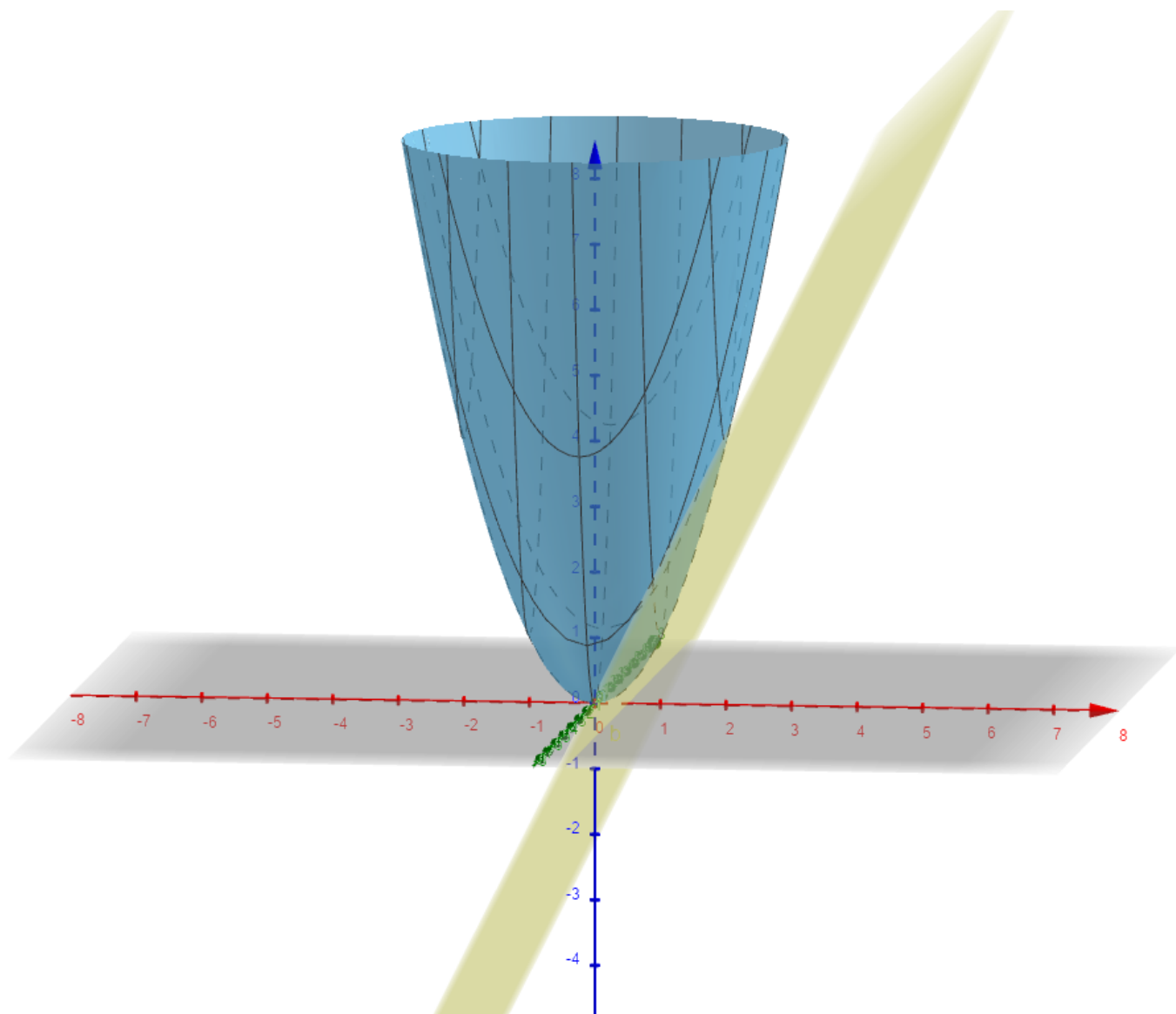
$$\frac{\partial f}{\partial x}$$

$f$ 对 $y$ 的偏导记作：

$$\frac{\partial f}{\partial y}$$

求偏导的方法：将与该元无关的其他自变量都当作常数，将式子当作一元函数进行求导，如之前的 $f(x, y) = x^2 + y^2$ ，要求 $\frac{\partial f}{\partial x}$ ，可把 $y$ 当作常量：

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 0$$



可理解函数图像在某个因变量轴上的切平面的斜率。

## 梯度

梯度的是一个向量，表示某一函数在该点处的方向导数沿着该方向取得最大值，即函数在该点处沿着该方向（此梯度的方向）变化最快，变化率最大（为该梯度的模）。

设二元函数 $z = f(x, y)$ 在 $D$ 上有一阶连续偏导，则对于一点 $P(x, y)$ 可定义向量函数： $[\frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}]$ ，该函数称为函数 $z = f(x, y)$ 的梯度，记作 $grad f(x, y)$ 或 $\nabla f$