

一、机器学习与相关数学初步

1、Taylor公式及其作用

Taylor公式 – Maclaurin公式

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n + R_n(x)$$

$$f(x) = f(0) + f'(0)x + \frac{f''(0)}{2!}x^2 + \cdots + \frac{f^{(n)}(0)}{n!}x^n + o(x^n)$$

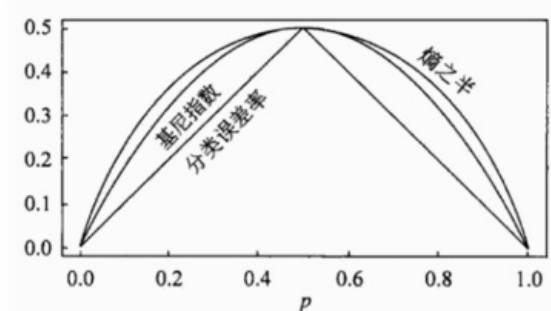
Maclaurin公式是Taylor公式在 $x=0$ 处进展开行

Taylor公式的作用：泰勒公式把一个复杂的函数可以变成一个简单的多项式相加的形式，可以用来计算某些复杂函数的值。

□ 考察基尼指数的图像、熵、分类误差率三者之间的关系

■ 将 $f(x)=-\ln x$ 在 $x=1$ 处一阶展开，忽略高阶无穷小，得到 $f(x) \approx 1-x$

$$H(X) = -\sum_{k=1}^K p_k \ln p_k$$
$$\approx \sum_{k=1}^K p_k (1 - p_k)$$

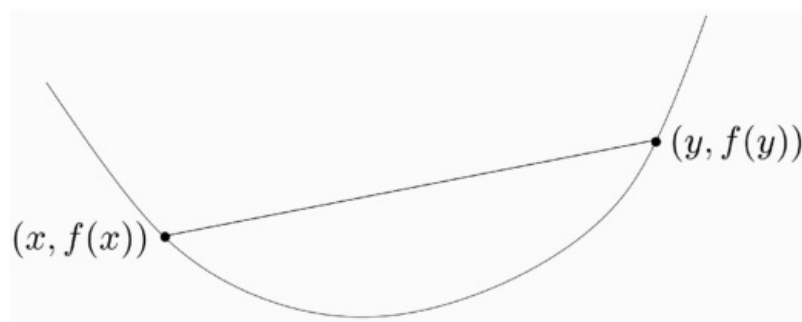


■ 上述结论，在决策树章节中会进一步讨论

2、凸优化

□ 若函数 f 的定义域 $\text{dom}f$ 为凸集，且满足

$$\forall x, y \in \text{dom} f, 0 \leq \theta \leq 1, \text{ 有} \\ f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \theta f(x) + (1 - \theta)f(y)$$



凸优化的判定

□ 定理： $f(x)$ 在区间 $[a,b]$ 上连续，在 (a,b) 内二阶可导，那么：

- 若 $f''(x) > 0$ ，则 $f(x)$ 是凸的；
- 若 $f''(x) < 0$ ，则 $f(x)$ 是凹的

凸优化的具体应用：

一方面是凸优化的性质，另一方面是凸优化肯定存在一个全局最小值，而且这个利用随机梯度下降不会陷入局部最小值的误区。