

# 似然函数

## ✓ 似然函数

✎ 给定联合样本值 $\mathbf{x}$ 关于参数 $\theta$ 的函数:  $L(\theta|\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}|\theta)$   
其中 $\mathbf{x}$ 是随机变量 $X$ 取得的值,  $\theta$ 是未知的参数。

✎  $f(\mathbf{x}|\theta)$  是密度函数, 表示给定 $\theta$ 下的联合密度函数。

✎ 似然函数是关于 $\theta$ 的函数而密度函数是关于 $\mathbf{x}$ 的函数。

# 似然函数

✓ 离散情况下

✎ 概率密度函数:  $f(\mathbf{x}|\theta) = \mathbb{P}_\theta(\mathbf{X} = \mathbf{x})$

表示在参数 $\theta$ 的下随机变量 $X$ 取到 $x$ 的可能性

$$L(\theta_1|\mathbf{x}) = \mathbb{P}_{\theta_1}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) > \mathbb{P}_{\theta_2}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = L(\theta_2|\mathbf{x})$$

✎ 如果有上式成立, 则在参数 $\theta_1$ 下随机变量 $X$ 取到 $x$ 值的可能性大于 $\theta_2$

# 似然函数

✓ 连续情况下

✎ 如果 $X$ 是连续随机变量给定足够小的 $\epsilon > 0$ ，那么其在 $(x-\epsilon, x+\epsilon)$ 内的概率为：

$$\mathbb{P}_\theta(x - \epsilon < X < x + \epsilon) = \int_{x-\epsilon}^{x+\epsilon} f(x|\theta) dx \approx 2\epsilon f(x|\theta) = 2\epsilon L(\theta|x)$$

✎ 得到的结果与离散型一致！ 概率表达了在给定参数 $\theta$ 时 $X=x$ 的可能性而似然表示的是在给定样本 $X=x$ 时，参数的可能性！

# 极大似然估计

✓ 谁干掉的多？

✎ 在一次吃鸡比赛中，有两位选手，一个是职业选手，一个是菜鸟路人。比赛结束后，公布结果有一位选手完成20杀，请问是哪个选手呢？

✎ 估计大家都选的是职业选手吧！  
因为我们会普遍认为概率最大的事件最有可能发生！



✎ 极大似然估计：在一次抽样中，得到观测值 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 。  
选取 $\theta'(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 作为 $\theta$ 的估计值，使得 $\theta = \theta'(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 时样本出现的概率最大。

# 极大似然估计

✓ 极大似然估计

✎ 离散型样本:  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$

✎ 连续型样本:  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$

✎ 极大似然估计:  $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$

# 极大似然估计

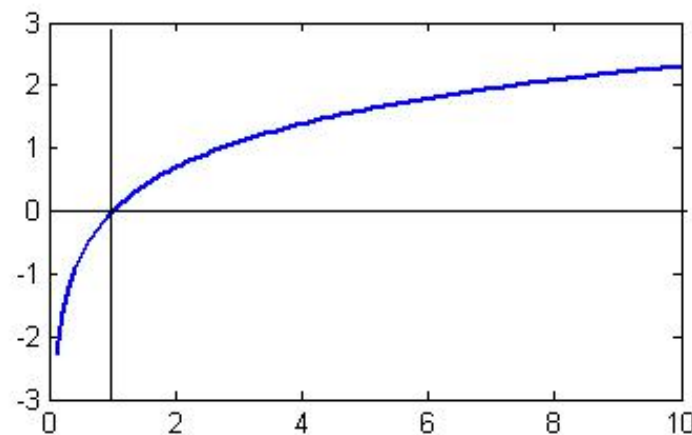
✓ 极大似然估计求解

✎ 构造似然函数:  $L(\theta)$

✎ 对似然函数取对数:  $\ln L(\theta)$

✎ 求偏导:  $\frac{d \ln L}{d \theta} = 0$

✎ 求解得到 $\theta$ 值




# 极大似然估计

✓ 设  $X$  服从参数  $\lambda (\lambda > 0)$  的泊松分布，  
 $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自于  $X$  的一个样本值，求  $\lambda$  的极大似然估计值。


✎ 因为  $X$  的分布律为  $P\{X = x\} = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$ , ( $x = 0, 1, 2, \dots, n$ )

✎ 所以  $\lambda$  的似然函数为 
$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n \left( \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} \right) = e^{-n\lambda} \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{i=1}^n (x_i!)},$$

# 极大似然估计

  $\ln L(\lambda) = -n\lambda + \left(\sum_{i=1}^n x_i\right) \ln \lambda - \sum_{i=1}^n (x_i!),$

令  $\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}\lambda} \ln L(\lambda) = -n + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda} = 0$

 解得  $\lambda$  的极大似然估计值为  $\hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x},$



# 极大似然估计

✓ 极大似然估计

✎ 离散型样本:  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$

✎ 连续型样本:  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$

✎ 极大似然估计:  $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$