

## 第八章、假设检验

- 第十六次课

  - §8.1 问题的提法

  - §8.2 N-P引理和似然比检验

- 第十七次课

  - §8.3 单参数模型中的检验

  - §8.4 广义似然比检验和关于正态总体参数的检验

- 第十八次课

  - §8.4 广义似然比检验和关于正态总体参数的检验(续)

  - §8.6 拟合优度检验

## §8.1 问题的提法

**例1.1.** 200件产品,  $b$  件次品. 不合格率  $p = \frac{b}{200} \leq 3\%$ .

- 抽查10件, 观察次品数(例如:  $x = 2$ ).

- 与估计不同之处.

估计: 输出  $\hat{p}$  的值.

检验: 回答“ $p \leq 3\%$ ” 是否成立.

(例如:  $\frac{x}{10} = 20\%$  太大, 不成立).

**例1.2.** 纸币长度  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ . 要求:  $\mu = 155\text{mm}$ .

- 测量10张纸币的长度, 得到数据  $x_1, \dots, x_{10}$ .

- 与估计不同之处.

估计: 输出点估计  $\bar{x}$  或区间估计  $[\bar{x} - \varepsilon, \bar{x} + \varepsilon]$ .

检验: 回答是否接受“ $\mu = 155\text{mm}$ ”.

检验与估计相同之处.

- 模型:  $X \sim F_\theta, \theta \in \Theta$ . 对 $\theta$  做出一些判断.
- 方法: 抽样, 产生数据  $X_1, \dots, X_n \sim \text{i.i.d. } F_\theta$ .

检验与估计不同之处.

- 原假设  $H_0 : \theta \in \Theta_0$ .  
例如:  $H_0 : p = \frac{b}{200} \leq 3\%$  或  $H_0 : \mu = 155$ .
- 备择假设  $H_1 : \theta \in \Theta_1 = \Theta \setminus \Theta_0$ .
- 检验问题.  $H_0 : \theta \in \Theta_0 \leftrightarrow H_1 : \theta \in \Theta_1$ .
- 回答接受  $H_0$ , 还是拒绝  $H_0$ .

## 检验方法.

- 给出一个否定域  $\mathcal{W}$ .  
若  $\vec{x} \in \mathcal{W}$ , 则拒绝(否定)  $H_0$ ; 若  $\vec{x} \notin \mathcal{W}$ , 则接受  $H_0$ .
- 否定域  $\mathcal{W}$  = 检验方法 = 是否拒绝  $H_0$  的判断依据.  
先定好检验方法再处理数据. 不可以根据数据选择否定域.
- 第一类错误(以真当假, 错杀好人):  $H_0$  为真, 拒绝  $H_0$ ;  
犯错概率  $P_\theta(\vec{X} \in \mathcal{W}), \theta \in \Theta_0$ .
- 第二类错误(以假当真, 错放坏人):  $H_0$  为假, 接受  $H_0$ .  
犯错概率  $P_\theta(\vec{X} \notin \mathcal{W}), \theta \in \Theta_1$ .
- 两类错误的对立: 数据量不增加, 则不能指望都小.
- 目标: 选择  $\mathcal{W}$ , 首先保证第一类错误概率  $\leq \alpha$ , 然后尽量减小第二类错误的概率.

- (显著性)水平 $\alpha$ :  $P_{\theta}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \leq \alpha, \forall \theta \in \Theta_0$ .  
不希望“ $H_0$  为真”被错判为“ $H_0$  为假”.  
故, 首先控制以真当假的犯错率.
- 一致最大功效(Uniformly Most Powerful, UMP)否定域:
  - (1) 水平为 $\alpha$ , 保证第一类错误概率 $\leq \alpha$ .
  - (2) 若 $\widetilde{\mathcal{W}}$  也是水平为 $\alpha$  的否定域,  
则 $P_{\theta}(\vec{X} \notin \mathcal{W}) \leq P_{\theta}(\vec{X} \notin \widetilde{\mathcal{W}}), \forall \theta \in \Theta_1$ .  
尽量减小第二类错误的概率. (某种意义上最优).
- 功效函数 $P_{\theta}(\vec{X} \in \mathcal{W})$ .
  - (2) 即 $P_{\theta}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \geq P_{\theta}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}}), \forall \theta \in \Theta_1$ .  $\mathcal{W}$  的功效最大.

- 无偏否定域 $\mathcal{W}$ : 若对任意 $\theta_0 \in \Theta_0$  和 $\theta_1 \in \Theta_1$ 均有

$$P_{\theta_0}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \leq \alpha \leq P_{\theta_1}(\vec{X} \in \mathcal{W}),$$

则称 $\mathcal{W}$  为检验问题 $(\Theta_0, \Theta_1)$ 的水平为 $\alpha$ 的无偏否定域.

- 最优无偏否定域:

(1) $\mathcal{W}$ 是水平为 $\alpha$ 的无偏否定域;

(2)对任意其他水平为 $\alpha$ 的无偏否定域 $\widetilde{\mathcal{W}}$ , 均有

$$P_{\theta_1}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}}) \leq P_{\theta_1}(\vec{X} \in \mathcal{W}), \quad \theta_1 \in \Theta_1.$$

## 原假设的选择.

- $P_{\theta}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \leq \alpha, \theta \in \Theta_0.$

即, 不希望 $H_0$  为真被错判为 $H_0$  为假.

- 例1.6. 药品检验. 药效 $X \sim N(\mu, \sigma^2), \sigma^2$  已知.

若 $\mu \geq \mu_0$ , 则药有效. 否则, 药无效.

- 保护患者: 不希望把无效药错判为有效药.

$$H_0 : \mu \leq \mu_0 \leftrightarrow H_1 : \mu > \mu_0.$$

- 保护药厂: 不希望把有效药错判为无效药.

$$H_0 : \mu \geq \mu_0 \leftrightarrow H_1 : \mu < \mu_0.$$

拒绝vs 接受 $H_0$ .

水平为 $\alpha = 0.05$  的否定域 $\mathcal{W}$ :  $P_{\theta}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \leq \alpha, \theta \in \Theta_0$ .

- 拒绝 $H_0$ :  $\vec{X} \in \mathcal{W}$ .

拒绝理由: 小概率事件不发生.

$P_{\theta_0}(\vec{X} \in \mathcal{W}) = \alpha$ , 因此 $\vec{X} \in \mathcal{W}$  是小概率事件.

- 拒绝 $H_0$  = 有证据表明 $H_0$  不成立.

类似于反证法, “有矛盾, 故假设不成立.” 强烈的否定!

- 接受 $H_0$ :  $\vec{X} \notin \mathcal{W}$ .

$P_{\theta_0}(\vec{X} \notin \mathcal{W}) = 1 - \alpha$ , 大. 但是,  $P_{\theta_1}(\vec{X} \notin \mathcal{W})$  可能也很大.

- 接受 = 不拒绝 = 没有证据表明 $H_0$  不成立.

接受 $\neq$  有证据表明 $H_0$  成立, 需进一步检验. 微弱的肯定.



## §8.2 N-P引理和似然比检验

$X \sim F_\theta$ ,  $\Theta = \{\theta_0, \theta_1\}$ .  $H_0 : \theta = \theta_0 \leftrightarrow H_1 : \theta = \theta_1$ .

**定理2.1.** Neyman-Pearson 引理(以连续型为例):

- 似然函数  $L(\vec{x}, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$ .
- 似然比:  $\frac{L(\vec{x}, \theta_1)}{L(\vec{x}, \theta_0)}$ , 大了则  $H_0$  不合理.
- 否定域类型:  $\mathcal{W} = \mathcal{W}_{\lambda_0} = \{\vec{x} : L(\vec{x}, \theta_1) > \lambda_0 L(\vec{x}, \theta_0)\}$ .
- 依据水平选  $\lambda_0$ :  $P_{\theta_0}(\vec{X} \in \mathcal{W}) = \int_{\mathcal{W}} L(\vec{x}, \theta_0) = \alpha$ .
- 则  $\mathcal{W} = \mathcal{W}_{\lambda_0}$  是水平为  $\alpha$  的UMP 否定域.
- 似然比否定域 = 似然比检验.

**N-P引理的证明.**  $\mathcal{W} = \{\vec{x} : L(\vec{x}, \theta_1) > \lambda_0 L(\vec{x}, \theta_0)\}.$

- 水平为 $\alpha$ :  $P_{\theta_0}(\vec{X} \in \mathcal{W}) = P_{\theta_0}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}}) = \alpha,$
- 需验证第二类错误的概率  $\underline{P_{\theta_1}(\text{接受} H_0)}$ ,  $\mathcal{W}$  的比  $\widetilde{\mathcal{W}}$  的小.  
即  $P_{\theta_1}(\vec{X} \notin \mathcal{W}) \leq P_{\theta_1}(\vec{X} \notin \widetilde{\mathcal{W}}),$   
即  $P_{\theta_1}(\vec{X} \in \mathcal{W}) \geq P_{\theta_1}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}}),$   
即  $P_{\theta_1}(\vec{X} \in \mathcal{W} \setminus \widetilde{\mathcal{W}}) \geq P_{\theta_1}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}} \setminus \mathcal{W}).$   
(扣除  $\mathcal{W} \cap \widetilde{\mathcal{W}}$  的概率)
- 左边 =  $\int_{\mathcal{W} \setminus \widetilde{\mathcal{W}}} L(\vec{x}, \theta_1) d\vec{x} \geq \lambda_0 \int_{\mathcal{W} \setminus \widetilde{\mathcal{W}}} L(\vec{x}, \theta_0) d\vec{x}$   
右边 =  $\int_{\widetilde{\mathcal{W}} \setminus \mathcal{W}} L(\vec{x}, \theta_1) d\vec{x} \leq \lambda_0 \int_{\widetilde{\mathcal{W}} \setminus \mathcal{W}} L(\vec{x}, \theta_0) d\vec{x}$
- $\int_{\mathcal{W} \setminus \widetilde{\mathcal{W}}} L(\vec{x}, \theta_0) d\vec{x} = \int_{\widetilde{\mathcal{W}} \setminus \mathcal{W}} L(\vec{x}, \theta_0) d\vec{x}$   
即  $P_{\theta_0}(\vec{X} \in \mathcal{W} \setminus \widetilde{\mathcal{W}}) = P_{\theta_0}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}} \setminus \mathcal{W})$   
( $= \alpha - P_{\theta_0}(\vec{X} \in \widetilde{\mathcal{W}} \cap \mathcal{W})$ ).

**例2.1.**  $X \sim N(\mu, 1)$ . 求假设检验问题  $H_0 : \mu = 0 \leftrightarrow H_1 : \mu = 2$  的水平为  $\alpha = 0.05$  的UMP 否定域.

- 似然函数:  $L(\vec{x}, \theta_0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}^n} e^{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n x_i^2}$ ,  
 $L(\vec{x}, \theta_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}^n} e^{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2}$ ,
- 似然比:  $\frac{L(\vec{x}, \theta_1)}{L(\vec{x}, \theta_0)} = e^{\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i^2 - (x_i - 2)^2)}$
- 否定域类型: 似然比  $> \lambda$ , 即  $\sum_{i=1}^n (x_i^2 - (x_i - 2)^2) > \lambda$ ,  
即  $\sum_{i=1}^n (4x_i - 4) > \lambda$ , 即  $W$  的类型为  $\{\vec{x} : \bar{x} > \lambda\}$ .
- 直观:  $H_1$  的均值大, 因此  $\bar{x}$  大就否定  $H_0$ .
- 根据水平  $\alpha$  选择  $\lambda$ .  $P_{\theta_0}(\bar{X} > \lambda) = \alpha$ .  
在假设  $H_0$  下,  $\bar{X} \sim N(0, \frac{1}{n})$ , 即  $\sqrt{n}\bar{X} \sim N(0, 1)$ .  
 $P_{\theta_0}(\bar{X} > \lambda) = P(Z > \lambda\sqrt{n}) = 0.05$ , 查表得  $\lambda\sqrt{n} = 1.65$ .  
从而  $\mathcal{W} = \{\vec{x} : \bar{x} > 1.65/\sqrt{n}\}$ .