

## 习题课解答（统计部分二）

1. 设  $X_1, \dots, X_n$  为总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  的一个样本, 若  $\sigma$  已知, 则  $\mu$  的置信度为  $1-\alpha$  的置信区间中,  $\left( \bar{X} - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$  是最短的。

证明: 显然, 枢轴量为  $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0,1)$

对于给定的置信度为  $1-\alpha$ , 要定出  $a, b$ , 使得其满足

$$1-\alpha = P\left(a < \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < b\right) = P\left(\frac{\bar{X} - b\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \frac{\bar{X} - a\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

置信区间的长度为  $r = \frac{(b-a)\sigma}{\sqrt{n}}$  最短。即求解

$$\begin{aligned} \min r \\ \text{s.t. } \int_a^b \varphi(x) dx = 1-\alpha \end{aligned}$$

这里,  $\varphi(x)$  为标准正态分布的密度函数

$$\text{令 } L = \frac{(b-a)\sigma}{\sqrt{n}} + \lambda \left[ \int_a^b \varphi(x) dx - (1-\alpha) \right]$$

由

$$\frac{\partial L}{\partial a} = -\frac{\sigma}{\sqrt{n}} - \lambda \varphi(a) = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial b} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} + \lambda \varphi(b) = 0$$

可知  $\varphi(a) = \varphi(b)$ , 由于  $\varphi(x)$  的对称性,  $a = -b$ , 又因为  $\int_a^b \varphi(x) dx = 1-\alpha$ ,

故  $b = u_{1-\frac{\alpha}{2}}$

2. 设总体  $X$  服从均匀分布  $U[0, \theta]$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是  $X$  的一组样本, 要检验假设  $H_0: \theta = c$ ,  $H_1: \theta > c$ , 其中  $c > 0$  为常数。设统计量  $M = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$ , 原假设的拒绝域为  $\{M > m_\alpha\}$ , 如果  $\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ) 是犯第一类错误的概率, 试证: 拒绝域的临界值为  $m_\alpha = c(1 - \alpha)^{1/n}$ 。

【解】  $M = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$  的分布函数为

$$F_{\max}(x) = (F(x; \theta))^n = (x/\theta)^n, \quad \text{当 } x \in [0, \theta];$$

而犯第一类错误的概率  $\alpha = P(M > m_\alpha)$ 。

故  $H_0$  成立时,  $\alpha = 1 - \left(\frac{m_\alpha}{\theta}\right)^n$ 。

3. 若总体  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ , 总体  $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 它们相互独立, 而  $X_1, X_2, \dots, X_n$  及  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  分别是它们的简单随机样本,  $\bar{X}, \bar{Y}$  分别为它们的样本均值。如果知道  $\sigma_1^2 = \frac{1}{4}\sigma_2^2$ , 但  $\sigma_1^2$  和  $\sigma_2^2$  得具体数据未知,

(1) 证明  $S_w^2 = \frac{1}{n+m-2} \left[ \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2 \right]$  是  $\sigma_1^2$  的无偏估计。

(2) 给出假设检验  $H_0: \mu_1 = \mu_2$ ,  $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$  的检验法。

【解】(1) 两样本方差分别记为  $S_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ ,  $S_2^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2$ ,

由于  $\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n-1)$ ,  $\frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(m-1)$ , 且由两样本的独立性知, 它们

是相互独立的。所以

$$\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n+m-2)$$

即 
$$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma_1^2} + \frac{\sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2}{4\sigma_1^2} \sim \chi^2(n+m-2),$$

故 
$$E\left[\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma_1^2} + \frac{\sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2}{4\sigma_1^2}\right] = n+m-2$$

从而 
$$ES_w^2 = \frac{1}{n+m-2} E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \frac{1}{4} \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2\right] = \sigma_1^2$$

(2) 由于  $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{4\sigma_1^2}{m}}} \sim N(0,1)$ , 从而当  $H_0$  成立时, 统计量

$$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_w \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{4}{m}}} \sim t(n+m-2)$$

假定显著性水平为  $\alpha$ , 则检验的拒绝域为

$$|T| \geq t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n+m-2)$$

4. 设样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $U[\theta_1, \theta_2]$ , 求  $\theta_2 - \theta_1$  的置信度为  $1-\alpha$  的等尾置信区间。

解:  $\theta_1, \theta_2$  的极大似然估计分别为  $\hat{\theta}_1 = X_{(1)}, \hat{\theta}_2 = X_{(n)}$ , 令  $\delta = \theta_2 - \theta_1$ , 做平移变换

$$Z_i = X_i + \theta_1, \quad Z_i \sim U[0, \delta], \quad \text{故 } Z_{(i)} = X_{(i)} + \theta_1,$$

$$\text{所以 } X_{(n)} - X_{(1)} = Z_{(n)} - Z_{(1)}$$

$$\text{考虑枢轴量 } \zeta \triangleq \frac{X_{(n)} - X_{(1)}}{\delta} = \frac{Z_{(n)} - Z_{(1)}}{\delta}, \quad \text{由于 } \frac{Z_i}{\delta} \sim U[0,1],$$

由于  $U[0,1]$  的极差分布 (为  $Beta(n-1, 2)$  分布) 的密度函数为

$$\frac{Z_{(n)} - Z_{(1)}}{\delta} \sim f_R(r) = n(n-1)r^{n-2}(1-r), 0 < r < 1$$

$B_{\frac{\alpha}{2}}$  为该分布的  $\frac{\alpha}{2}$  分位数

$$P(B_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{Z_{(n)} - Z_{(1)}}{\delta} \leq B_{1-\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \alpha$$

$$[\frac{X_{(n)} - X_{(1)}}{B_{1-\frac{\alpha}{2}}}, \frac{X_{(n)} - X_{(1)}}{B_{\frac{\alpha}{2}}}] \text{ 即为所求}$$

5. 在做某电视节目收视率调查时，甲市抽取了 2000 户，其中有 541 户收看了，乙市抽取了 1000 户，其中有 285 户收看了。若记  $p_1, p_2$  分别为甲乙两市对该电视节目的收视率，试在水平  $\alpha = 0.05$  下，检验  $H_0: p_1 = p_2$ ,  $H_1: p_1 \neq p_2$ ，并求其检验的  $p$  值。

$$\text{解: 设 } n_1 = 2000, \sum_{i=1}^{n_1} x_i = 541; n_2 = 1000, \sum_{i=1}^{n_2} y_i = 285$$

$$\text{显然, } n_1 \bar{X} \sim B(n_1, p_1); \quad n_2 \bar{Y} \sim B(n_2, p_2)$$

由于是大样本，近似有

$$\bar{X} \dot{\sim} N(p_1, \frac{p_1(1-p_1)}{n_1}); \quad \bar{Y} \dot{\sim} N(p_2, \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}),$$

由总体独立性得

$$\bar{X} - \bar{Y} \dot{\sim} N(p_1 - p_2, \frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2})$$

$$\text{故 } \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}} \dot{\sim} N(0,1)$$

在  $p_1 = p_2 = p$  未知时，可以用混合样本  $\hat{p} \triangleq \frac{n_1 \bar{X} + n_2 \bar{Y}}{n_1 + n_2}$  作为  $p$  的点估计，所

以，假设  $H_0: p_1 = p_2$ ,  $H_1: p_1 \neq p_2$  的检验统计量为

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})}} \dot{\sim} N(0,1)$$

拒绝域为

$$W = \{ |u| > u_{1-\frac{\alpha}{2}} \}$$

由于

$$\hat{p} \triangleq \frac{n_1 \bar{x} + n_2 \bar{y}}{n_1 + n_2} = \frac{541 + 285}{2000 + 1000} = 0.2753$$

$$u = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} = \frac{0.2705 - 0.285}{\sqrt{0.2753 \times 0.7247 \left(\frac{1}{2000} + \frac{1}{1000}\right)}} = -0.838$$

因为  $|u| = 0.838 < 1.96 = u_{1-\frac{0.05}{2}}$ , 故接受原假设。

此检验的  $p$  值

$$p_{\text{value}} = 2P(U \leq u) = 2P(U \leq -0.838) = 2(1 - \Phi(0.838)) > 0.05 = \alpha$$

6. 设  $X_1, \dots, X_n$  是总体  $X$  的一个样本,  $X$  的密度函数为

$$f(x; \sigma) = \begin{cases} \frac{1}{\sigma} \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, \sigma > 0 \text{ 为未知参数}$$

(1) 试证明:  $\frac{X}{\sigma}$  与  $|Z|$  同分布, 这里  $Z \sim N(0,1)$ ;

(2) 试给出假设  $H_0: \sigma = 1 \leftrightarrow H_1: \sigma = 2$  的似然比检验的拒绝域(水平为  $\alpha$ )。

解: (1) 对  $z > 0$

$$P(|Z| \leq z) = 2\Phi(z) - 1$$

$$\text{故 } f_{|Z|}(z) = 2\varphi(z)$$

而  $f_{\frac{X}{\sigma}}(z) = 2\varphi(z)$ , 事实上,

$$P\left(\frac{X}{\sigma} \leq z\right) = P(X \leq \sigma z)$$

$$= \int_0^{\sigma z} \frac{1}{\sigma} \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$= \int_0^z \sqrt{\frac{2}{\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

(2) 似然比统计量为:

$$\lambda(X_1, X_2, \dots, X_n) = \frac{L(X_1, X_2, \dots, X_n, 2)}{L(X_1, X_2, \dots, X_n, 1)}$$

$$= \frac{\left[\frac{1}{2}\sqrt{\frac{2}{\pi}}\right]^n e^{-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{2 \cdot 2^2}}}{\left[\sqrt{\frac{2}{\pi}}\right]^n e^{-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{2}}} = \frac{1}{2^n} e^{\frac{3}{8} \sum_{i=1}^n X_i^2}$$

拒绝域形式为

$$W = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : \lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq C\}$$

$$= \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : \frac{1}{2^n} e^{\frac{3}{8} \sum_{i=1}^n x_i^2} \geq C\}$$

$$= \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : \sum_{i=1}^n x_i^2 \geq \frac{8}{3} \ln(2^n C)\}$$

由于  $H_0$  为真时,  $\frac{X}{\sigma} = Z$  与  $|Z|$  同分布, 所以  $\sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$ , 所以

$$W = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : \sum_{i=1}^n x_i^2 \geq \chi_{1-\alpha}^2(n)\}, \quad \chi_{1-\alpha}^2(n) = \frac{8}{3} \ln(2^n C)$$