

【第三章习题】

1. 设总体 X 的一个样本容量为 n , 试求 $U(0, \theta)$ 分布中未知参数 θ 的矩估计量和极大似然估计量。

$$\text{解: } p(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他,} \end{cases} \quad E(X) = \int_0^{\theta} x \frac{1}{\theta} dx = \frac{\theta}{2}, \quad \theta = 2E(X), \quad \hat{\theta} = 2\bar{X};$$

$$L(\theta) = \left(\frac{1}{\theta}\right)^n, \quad 0 < x_1, x_2, \dots, x_n < \theta, \quad \hat{\theta}_L = X_{(n)} = \max_i X_i.$$

2. 设总体 X 的一个样本容量为 n , X 的分布密度 $p(x) = (1+\alpha)x^\alpha$, 式中的 $x \in (0, 1)$, 试求未知参数 α 的矩估计量和极大似然估计量。

$$\text{解: } E(X) = \int_0^1 x(1+\alpha)x^\alpha dx = \frac{1+\alpha}{\alpha+2}, \quad \alpha = \frac{1-2E(X)}{E(X)-1}, \quad \hat{\alpha} = \frac{1-2\bar{X}}{\bar{X}-1};$$

$$L(\alpha) = (1+\alpha)^n (x_1, x_2, \dots, x_n)^\alpha, \quad \ln L = n \ln(1+\alpha) + \alpha \ln(x_1 x_2 \dots x_n),$$

$$\frac{d \ln L}{d \alpha} = \frac{n}{1+\alpha} + \ln(x_1 x_2 \dots x_n) = 0, \quad \hat{\alpha}_L = -\frac{n}{\ln(x_1 x_2 \dots x_n)} - 1.$$

3. 设总体 X 的一个样本容量为 n , 试当 X 为离散型随机变量且

$$P\{X=k\} = p(1-p)^{k-1}, \quad k=1, 2, \dots$$

时求未知参数 p 的极大似然估计量。

解: 将 $P\{X=k\} = p(1-p)^{k-1}$, $k=1, 2, \dots$ 改写为

$$P\{X=x\} = p(1-p)^{x-1}, \quad x = x_1, x_2, \dots, x_n, \quad L(p) = p^n (1-p)^{\sum_i x_i - n},$$

$$\ln L = n \ln p + \left(\sum_i x_i - n \right) \ln(1-p), \quad \frac{d \ln L}{d p} = \frac{n}{p} - \frac{\sum_i x_i - n}{1-p} = 0, \quad \hat{p}_L = \frac{n}{\sum_i x_i}.$$

4. 设总体 X 的一个样本容量为 n , 试求 $E(k)$ 分布中未知参数 k 的极大似然估计量。

$$\text{解: } p(x) = \begin{cases} k e^{-kx}, & 0 < x \\ 0, & \text{其他,} \end{cases} \quad L(k) = k^n e^{-k \sum_i x_i}, \quad \ln L = n \ln k - k \sum_i x_i,$$

$$\frac{d \ln L}{d k} = \frac{n}{k} - \sum_i x_i = 0, \quad \hat{k}_L = \frac{n}{\sum_i x_i}.$$

5. 设总体 X 的一个样本容量为 n , 试求 $P(\lambda)$ 分布中未知参数 λ 的极大似然估计量。

解: $P\{X=x\} = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$, $x = x_1, x_2, \dots, x_n$, $L(\lambda) = \frac{\lambda^{\sum x_i}}{x_1! x_2! \cdots x_n!} e^{-n\lambda}$,

$$\ln L = \left(\sum_i x_i \right) \ln \lambda - \ln(x_1! x_2! \cdots x_n!) - n\lambda,$$

$$\frac{d \ln L}{d \lambda} = \frac{\sum_i x_i}{\lambda} - n = 0, \quad \hat{\lambda}_L = \frac{\sum_i x_i}{n} = \bar{X}.$$

6. 设总体X的一个样本容量为n,, 试求对数正态分布中未知参数 μ 和 σ^2 的极大似然估计量。

解: $p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma x} e^{-\frac{(\ln x - \mu)^2}{2\sigma^2}}$,

$$L(\mu, \sigma^2) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^n \frac{1}{x_1 x_2 \cdots x_n} e^{-\frac{\sum_i (\ln x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}},$$

$$\ln L = -\frac{n}{2} [\ln(2\pi) + \ln(\sigma^2)] - \ln(x_1 x_2 \cdots x_n) - \frac{\sum_i (\ln x_i - \mu)^2}{2\sigma^2},$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \mu} = \frac{2 \sum_i (\ln x_i - \mu)}{2\sigma^2} = 0, \quad \hat{\mu}_L = \frac{1}{n} \sum_i \ln x_i;$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{\sum_i (\ln x_i - \mu)^2}{2\sigma^4} = 0,$$

当 μ 已知时, $\hat{\sigma}_L^2 = \frac{1}{n} \sum_i (\ln x_i - \mu)^2$;

当 μ 未知时, $\hat{\sigma}_L^2 = \frac{1}{n} \sum_i (\ln x_i - \hat{\mu}_L)^2$ 。

【P45复习题】

1. 求事件概率p的矩估计量和极大似然估计量, 讨论估计量的无偏性。

解: $E(X)=p, \hat{p}=\bar{X}; P\{X=x\}=p^x(1-p)^{1-x}, x=x_1, x_2, \dots, x_n,$

$$L(p)=p^{\sum x_i} (1-p)^{n-\sum x_i}, \ln L=\left(\sum_i x_i\right) \ln p+\left(n-\sum_i x_i\right) \ln (1-p),$$

$$\frac{d \ln L}{d p}=\frac{\sum x_i}{p}-\frac{n-\sum x_i}{1-p}=0, \hat{p}_L=\frac{\sum x_i}{n}=\bar{X};$$

$E(\bar{X})=p$, 都是无偏估计量。

2. 设总体X服从 $U(0, \theta)$ 分布, 试论述未知参数 θ 的矩估计量是无偏估计量, θ 的极大似然估计量是渐近无偏估计量。

解: $p(x)=\begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他,} \end{cases} E(X)=\int_0^{\theta} x \frac{1}{\theta} dx=\frac{\theta}{2}, \theta=2E(X), \hat{\theta}=2\bar{X};$

$$L(\theta)=\left(\frac{1}{\theta}\right)^n, 0 < x_1, x_2, \dots, x_n < \theta, \hat{\theta}_L=X_{(n)}=\max_i X_i;$$

$E(\hat{\theta})=\theta$, 是无偏估计量;

$$F(x)=\begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ \frac{x}{\theta}, & 0 < x \leq \theta \\ 1, & \theta < x, \end{cases} F_{\max}^*(z)=[F(z)]^n,$$

$$p_{\max}^*(z)=\begin{cases} n\left(\frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

$$E(\hat{\theta}_L)=E(X_{(n)})=E\left(\max_i X_i\right)=\int_0^{\theta} x n\left(\frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \frac{1}{\theta} dx=\frac{n \theta}{n+1}, \text{ 不是无偏估计量;}$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_L)=\theta$, 是渐近无偏估计量。

3. 设总体X服从 $N(0, \sigma^2)$ 分布, X_1, X_2, \dots, X_n 为总体的一个样本,

试确定c, 使 $T=c \sum_{i=1}^n X_i^2$ 是 σ^2 的无偏估计量。

解： 因为 $E(X_i)=0$, $E(X_i^2)=\sigma^2$, 所以 $E\{\sum_{i=1}^n X_i^2\}=n\sigma^2$, $c=\frac{1}{n}$ 。

4. 若 $\hat{\theta}_1$ 和 $\hat{\theta}_2$ 是 θ 的两个互不相关的无偏估计量, $D(\hat{\theta}_1)=2D(\hat{\theta}_2)$,

试确定常数 c_1 与 c_2 , 使 $c_1 \hat{\theta}_1 + c_2 \hat{\theta}_2$ 仍是 θ 的无偏估计量并在这一类无偏估计量中是有效估计量。

解： 因为 $E(c_1 \hat{\theta}_1 + c_2 \hat{\theta}_2) = c_1 E(\hat{\theta}_1) + c_2 E(\hat{\theta}_2) = c_1 \theta + c_2 \theta = \theta$,

所以 $c_1 + c_2 = 1$; 又因为 $D(c_1 \hat{\theta}_1 + c_2 \hat{\theta}_2) = c_1^2 D(\hat{\theta}_1) + c_2^2 D(\hat{\theta}_2)$

$= 2c_1^2 D(\hat{\theta}_2) + c_2^2 D(\hat{\theta}_2) = (2c_1^2 + c_2^2) D(\hat{\theta}_2)$, 所以当 $2c_1^2 + c_2^2$ 在条件 $c_1 + c_2 = 1$

下取极小值时 $c_1 \hat{\theta}_1 + c_2 \hat{\theta}_2$ 在这一类无偏估计量中是有效估计量。

令 $f = 2c_1^2 + c_2^2 = 2c_1^2 + (1 - c_1)^2$, 由 $f' = 4c_1 - 2(1 - c_1) = 0$ 解出 $c_1 = \frac{1}{3}$, $c_2 = \frac{2}{3}$ 。

5. 设总体 X 服从 $N(\mu, \sigma^2)$ 分布, X_1, X_2, \dots, X_n 为总体的一个样本, 试确定统

计量 S^2, S^{*2} , 使 $T = \frac{n}{n+1} S^2$ 中哪一个是未知参数 σ^2 的无偏估计量? 哪一个对 σ^2 的均方误差最小?

(提示: 若某个随机变量服从 $\chi^2(n)$ 分布, 则其数学期望为 n , 方差为 $2n$)

解： $E\left(\frac{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2}\right) = n-1$, $E\left(\sum_i (X_i - \bar{X})^2\right) = (n-1) \sigma^2$,

$E(S^2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$, $E(S^{*2}) = \sigma^2$, $E(T) = \frac{n-1}{n+1} \sigma^2$, S^{*2} 是 σ^2 的无偏估计量。

又 $D\left(\frac{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2}\right) = 2(n-1)$, $D\left(\sum_i (X_i - \bar{X})^2\right) = 2(n-1) \sigma^4$,

$D(S^2) = \frac{2(n-1)}{n^2} \sigma^4$, $D(S^{*2}) = \frac{2}{n-1} \sigma^4$, $D(T) = \frac{2(n-1)}{(n+1)^2} \sigma^4$;

根据公式 $E(\hat{\theta} - \theta)^2 = D(\hat{\theta}) + (E\hat{\theta} - \theta)^2$, 它们对 σ^2 的均方误差

$$E(S^2 - \sigma^2)^2 = D(S^2) + (ES^2 - \sigma^2)^2 = \frac{2(n-1)}{n^2} \sigma^4 + \left(\frac{n-1}{n} \sigma^2 - \sigma^2\right)^2 = \frac{2n-1}{n^2} \sigma^4;$$

$$E(S^{*2} - \sigma^2)^2 = D(S^{*2}) + (ES^{*2} - \sigma^2)^2 = \frac{2}{n-1} \sigma^4 + (\sigma^2 - \sigma^2)^2 = \frac{2}{n-1} \sigma^4;$$

$$E(T - \sigma^2)^2 = D(T) + (ET - \sigma^2)^2 = \frac{2(n-1)}{(n+1)^2} \sigma^4 + \left(\frac{n-1}{n+1} \sigma^2 - \sigma^2\right)^2 = \frac{2}{n+1} \sigma^4;$$

$$E(T - \sigma^2)^2 = \frac{2}{n+1} \sigma^4 \text{ 最小。}$$

6. 设总体 X 服从 $N(\mu, \sigma^2)$ 分布, 相互独立地从 X 抽出容量分别为 n_1 与 n_2 的两个样本, \bar{X}_1 和 \bar{X}_2 是两个样本的均值, 试证明对于常数 a 和 b 只要 $a+b=1$, 则 $Y=a\bar{X}_1+b\bar{X}_2$ 都是 μ 的无偏估计量, 再确定 a 和 b 的值使 $D(Y)$ 达到极小。

解: $E(\bar{X}_1) = \mu, E(\bar{X}_2) = \mu, D(\bar{X}_1) = \frac{\sigma^2}{n_1}, D(\bar{X}_2) = \frac{\sigma^2}{n_2},$

$$E(Y) = E(a\bar{X}_1 + b\bar{X}_2) = aE(\bar{X}_1) + bE(\bar{X}_2) = (a+b)\mu, \text{ 所以}$$

只要 $a+b=1$, $Y=a\bar{X}_1+b\bar{X}_2$ 就都是 μ 的无偏估计量;

$$\text{又 } D(Y) = D(a\bar{X}_1 + b\bar{X}_2) = a^2 D(\bar{X}_1) + b^2 D(\bar{X}_2) = a^2 \frac{\sigma^2}{n_1} + b^2 \frac{\sigma^2}{n_2}$$

$$= \sigma^2 \left(\frac{a^2}{n_1} + \frac{b^2}{n_2} \right), \text{ 令 } f = \frac{a^2}{n_1} + \frac{b^2}{n_2} = \frac{a^2}{n_1} + \frac{(1-a)^2}{n_2}, \text{ 由}$$

$$f' = \frac{2a}{n_1} - \frac{2(1-a)}{n_2} = 0 \text{ 解出 } a = \frac{n_1}{n_1+n_2}, b = \frac{n_2}{n_1+n_2}.$$

7. 设总体 X_1 服从 $N(\mu_1, \sigma^2)$ 分布, 总体 X_2 服从 $N(\mu_2, \sigma^2)$ 分布, 相互独立地从 X_1 和 X_2 中抽出容量分别为 m 与 n 的两个样本, S_1^{*2} 和 S_2^{*2} 是两个样本的修正方差, 试证明对于常数 a 和 b 只要 $a+b=1$, 则 $Z=a S_1^{*2} +$

$b S_{*2}^2$ 就都是 σ^2 的无偏估计量, 再确定 a 和 b 的值使 $D(Z)$ 达到极小。

$$\text{解: } E(S_{*1}^2) = \sigma^2, E(S_{*2}^2) = \sigma^2, D(S_{*1}^2) = \frac{2\sigma^4}{m-1}, D(S_{*2}^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1},$$

$$E(Z) = E(a S_{*1}^2 + b S_{*2}^2) = aE(S_{*1}^2) + bE(S_{*2}^2) = (a+b) \sigma^2, \text{ 所以}$$

只要 $a+b=1$, $Z = a S_{*1}^2 + b S_{*2}^2$ 就都是 σ^2 的无偏估计量;

$$\text{又 } D(Z) = D(a S_{*1}^2 + b S_{*2}^2) = a^2 D(S_{*1}^2) + b^2 D(S_{*2}^2) = a^2 \frac{2\sigma^4}{m-1} + b^2 \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

$$= 2\sigma^4 \left(\frac{a^2}{m-1} + \frac{b^2}{n-1} \right), \text{ 令 } f = \frac{a^2}{m-1} + \frac{b^2}{n-1} = \frac{a^2}{m-1} + \frac{(1-a)^2}{n-1}, \text{ 由}$$

$$f' = \frac{2a}{m-1} - \frac{2(1-a)}{n-1} = 0 \text{ 解出 } a = \frac{m-1}{m+n-2}, b = \frac{n-1}{m+n-2}.$$

8. 设总体 X 服从 $U(0, \theta)$ 分布, X_1, X_2, X_3 是总体的一个样本, 试证明

未知参数 θ 的估计量 $\hat{\theta}_1 = \frac{4}{3} \max_i X_i$ 和 $\hat{\theta}_2 = 4 \min_i X_i$ 都是 θ 的无偏估计量论述

哪一个估计量的方差最小。

$$\text{解: } p(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他,} \end{cases} \quad F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ \frac{x}{\theta}, & 0 < x \leq \theta \\ 1, & \theta < x, \end{cases}$$

$$F_{\max}^*(z) = [F(z)]^3, \quad p_{\max}^*(z) = \begin{cases} 3 \left(\frac{x}{\theta} \right)^2 \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

$$E(\hat{\theta}_1) = E\left(\frac{4}{3} X_{(3)}\right) = E\left(\frac{4}{3} \max_i X_i\right) = \frac{4}{3} \int_0^\theta 3x \left(\frac{x}{\theta}\right)^2 \frac{1}{\theta} dx = \theta, \text{ 是无偏估计量,}$$

$$E(X_{(3)}) = E(\max_i X_i) = \frac{3}{4} \theta, \quad E(X_{(3)})^2 = E(\max_i X_i)^2 = \int_0^\theta 3x^2 \left(\frac{x}{\theta}\right)^2 \frac{1}{\theta} dx = \frac{3}{5} \theta^2,$$

$$D(X_{(3)}) = D(\max_i X_i) = \frac{3}{80} \theta^2, \quad D(\hat{\theta}_1) = \frac{1}{15} \theta^2;$$

$$F_{\min}^*(z) = 1 - [1 - F(z)]^3, \quad p_{\min}^*(z) = \begin{cases} 3\left(1 - \frac{x}{\theta}\right)^2 \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$$

$$E(\hat{\theta}_2) = E(4X_{(n)}) = E(4 \min_i X_i) = 4 \int_0^\theta 3x \left(1 - \frac{x}{\theta}\right)^2 \frac{1}{\theta} dx = \theta, \text{ 是无偏估计量,}$$

$$E(X_{(n)}) = E(\min_i X_i) = \frac{1}{4}\theta, \quad E(X_{(n)})^2 = E(\min_i X_i)^2 = \int_0^\theta 3x^2 \left(1 - \frac{x}{\theta}\right)^2 \frac{1}{\theta} dx = \frac{1}{10}\theta^2,$$

$$D(X_{(n)}) = D(\min_i X_i) = \frac{3}{80}\theta^2, \quad D(\hat{\theta}_2) = \frac{3}{5}\theta^2;$$

$$\hat{\theta}_1 = \frac{4}{3} \max_i X_i \text{ 的方差最小.}$$

【P49复习题】

1. 测量海岛棉与陆地棉杂交后的单铃籽棉重 X (单位: g), 若 $X \sim N(\mu, 0.09)$, 样本容量 $n=15$, 样本均值 $\bar{x}=2.88$, (1)若总体标准差 $\sigma=0.3$, 试求总体均值 μ 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限;

(2)若 σ^2 未知, 样本标准差 $s=0.34$, 试求总体均值 μ 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限及试求总体方差 σ^2 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限。

答: (1) 2.88 ± 0.152 , $2.88 + 0.127$, $2.88 - 0.127$;

(2) 2.88 ± 0.195 , $2.88 + 0.160$, $2.88 - 0.160$; $(0.066, 0.308)$, 0.264 , 0.073 。

2. 调查13岁至14岁儿童的身高(单位:米), (1)若容量 $n=265$, 样本均值 $\bar{x}=1.57$, 样本标准差 $s=0.077$, 试求总体均值 μ 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限;

(2)若容量 $n=265$, 试求总体均值 μ 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限及试求总体方差 σ^2 的置信水平为0.95的置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限。

答: (1) 1.57 ± 0.009 , $1.57 + 0.008$, $1.57 - 0.008$;

(2) 1.57 ± 0.032 , $1.57 + 0.027$, $1.57 - 0.027$; $(0.004, 0.012)$, 0.011 , 0.004 。

3. 某品种玉米分作两组作微肥施用量的对比试验, 相互独立地抽出样本测量穗重得到观测值(单位: g) 210, 235, 239, 241, 244, 256和203, 338, 358, 271, (1)若总体方差相同, 试求总体均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的双侧0.95置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限;

(2)若总体方差不同, 试求总体方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的双侧0.95置信区间、单侧0.95的置信上限和单侧0.95的置信下限。

答: $\bar{x}=237.5$, $s_1=13.913$, $\bar{y}=292.5$, $s_2=60.895$, $s_w=44.713$ 。

(1) -55 ± 66.556 , $-55 + 53.684$, $-55 - 53.684$; (2) $(0.003, 0.365)$, 0.254 , 0.005 。

【P55复习题】

1. 设总体X服从 $N(\mu, \sigma^2)$ 分布, X的样本容量为n, 样本均值为 \bar{X} , 试论述 σ^2 未知时, 均值 μ 的双侧 $1-\alpha$ 置信区间为 $(\bar{X} - t_{1-0.5\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{1-0.5\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}})$, 均值 μ 的单侧 $1-\alpha$ 置信区间分别为 $(\bar{X} - t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}}, +\infty)$ 及 $(-\infty, \bar{X} + t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}})$, 式中的 S^* 为样本的修正标准差。

解: 当 σ^2 未知时, 统计量 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$, $\frac{\bar{X}-\mu}{\frac{S^*}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$, 给定置信概率 $1-\alpha$,

查t分布的分位数表得到 $1-0.5\alpha$ 分位数 $t_{1-0.5\alpha}(n-1)$ 和 $1-\alpha$ 分位数 $t_{1-\alpha}(n-1)$, 则

$$P\left\{\left|\frac{\bar{X}-\mu}{\frac{S^*}{\sqrt{n}}}\right| < t_{1-0.5\alpha}(n-1)\right\} = 1-\alpha,$$

$$P\left\{\bar{X} - t_{1-0.5\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{1-0.5\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}}\right\} = 1-\alpha,$$

因此得到均值 μ 的双侧 $1-\alpha$ 置信区间;

$$\text{又 } P\left\{\frac{\bar{X}-\mu}{\frac{S^*}{\sqrt{n}}} < t_{1-\alpha}(n-1)\right\} = 1-\alpha, \quad P\left\{\bar{X} - t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}} < \mu\right\} = 1-\alpha,$$

$$P\left\{\frac{\bar{X}-\mu}{\frac{S^*}{\sqrt{n}}} > -t_{1-\alpha}(n-1)\right\} = 1-\alpha, \quad P\left\{\mu < \bar{X} + t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S^*}{\sqrt{n}}\right\} = 1-\alpha,$$

因此得到均值 μ 的单侧 $1-\alpha$ 置信区间。

2. 设总体X服从 $N(\mu, \sigma^2)$ 分布, X的样本容量为n, 样本均值为 \bar{X} , 试论述 μ 未知时,

方差 σ^2 的双侧 $1-\alpha$ 置信区间为 $(\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-0.5\alpha}^2(n)}, \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi_{0.5\alpha}^2(n)})$, 方差 σ^2 的单侧 $1-\alpha$

置信区间分别为 $(\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n)}, +\infty)$ 及 $(0, \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha}^2(n)})$ 。

解: 当 μ 已知时, 统计量 $\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$, 给定置信概率 $1-\alpha$, 查 χ^2 分布的

分位数表得到 $1-0.5\alpha$ 分位数 $\chi^2_{1-0.5\alpha}(n)$ 、 0.5α 分位数 $\chi^2_{0.5\alpha}(n)$ 、 $1-\alpha$ 分位数 $\chi^2_{1-\alpha}(n)$

和 α 分位数 $\chi^2_{\alpha}(n)$ ，则 $P\{\chi^2_{0.5\alpha}(n) < \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} < \chi^2_{1-0.5\alpha}(n)\} = 1 - \alpha$ ，

$$P\left\{\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-0.5\alpha}(n)} < \sigma^2 < \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{0.5\alpha}(n)}\right\} = 1 - \alpha,$$

因此得到方差 σ^2 的双侧 $1-\alpha$ 置信区间；

$$\text{又 } P\left\{\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} < \chi^2_{1-\alpha}(n)\right\} = 1 - \alpha, \quad P\left\{\frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-\alpha}(n)} < \sigma^2\right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left\{\chi^2_{\alpha}(n) < \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\sigma^2}\right\} = 1 - \alpha, \quad P\left\{\sigma^2 < \frac{\sum (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{\alpha}(n)}\right\} = 1 - \alpha,$$

因此得到方差 σ^2 的单侧 $1-\alpha$ 置信区间。

3. 设总体 X 服从 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 分布，总体 Y 服从 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 分布， X 的样本容量为 m ， Y 的样本容量为 n ，两样本相互独立、均值为 \bar{X} 与 \bar{Y} 、离均差平方和为 SSX 与 SSY ，试论述当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 但 σ^2 未知， $s_w^2 = \frac{SSX + SSY}{m+n-2}$ 时，均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的双侧 $1-\alpha$ 置信区间为

$$(\bar{X} - \bar{Y} - t_{1-0.5\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}, \quad \bar{X} - \bar{Y} + t_{1-0.5\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}),$$

均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的单侧 $1-\alpha$ 置信区间分别为 $(\bar{X} - \bar{Y} - t_{1-\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}, +\infty)$

及 $(-\infty, \bar{X} - \bar{Y} + t_{1-\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}})$ 。

解：当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 但 σ^2 未知， $s_w^2 = \frac{SSX + SSY}{n+m-2}$ 时，统计量 $\bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m})$ ， $\frac{SSX + SSY}{\sigma^2} \sim \chi^2(m+n-2)$ ， $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim t(m+n-2)$ ，给定置信概率

$1-\alpha$ ，查 t 分布的分位数表得到 $1-0.5\alpha$ 分位数 $t_{1-0.5\alpha}(m+n-2)$ 和 $1-\alpha$ 分位数 $t_{1-\alpha}(m+n-2)$ ，则

$$P\left\{\frac{|(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)|}{s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} < t_{1-0.5\alpha}(m+n-2)\right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left\{\bar{X} - \bar{Y} - t_{1-0.5\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}} < \mu_1 - \mu_2 < \bar{X} - \bar{Y} + t_{1-0.5\alpha}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}\right\} = 1 - \alpha,$$

$$(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}} \}$$

$= 1 - \alpha$ ，因此得到均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的双侧 $1 - \alpha$ 置信区间：

$$\text{又 } P\left\{ \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} < t_{1-\alpha/2}(m+n-2) \right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left\{ \bar{X} - \bar{Y} - t_{1-\alpha/2}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}} < \mu_1 - \mu_2 \right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left\{ \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} > -t_{1-\alpha/2}(m+n-2) \right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left\{ \mu_1 - \mu_2 < \bar{X} - \bar{Y} + t_{1-\alpha/2}(m+n-2) s_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}} \right\} = 1 - \alpha,$$

因此得到均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的单侧 $1 - \alpha$ 置信区间。

4. 设总体 X 服从 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 分布，总体 Y 服从 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 分布， X 的样本容量为 m ，

Y 的样本容量为 n ，两样本相互独立、均值为 \bar{X} 与 \bar{Y} ，试论述当 μ_1 和 μ_2 已知时，方差比

$$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \text{ 的双侧 } 1 - \alpha \text{ 置信区间为 } \left(\frac{n \sum_i (X_i - \mu_1)^2}{m F_{1-0.5\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2}, \frac{n \sum_i (X_i - \mu_1)^2}{m F_{0.5\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2} \right),$$

方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的单侧 $1 - \alpha$ 置信区间分别为

$$\left(\frac{n \sum_i (X_i - \mu_1)^2}{m F_{1-\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2}, +\infty \right) \text{ 及 } \left(0, \frac{n \sum_i (X_i - \mu_1)^2}{m F_{\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2} \right).$$

$$\text{解：统计量 } \frac{\sum_i (X_i - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(m), \quad \frac{\sum_j (Y_j - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n),$$

$$\frac{n \sum_i (X_i - \mu_1)^2 \sigma_2^2}{m \sum_j (Y_j - \mu_2)^2 \sigma_1^2} \sim F(m, n), \text{ 给定置信概率 } 1 - \alpha, \text{ 查 } F \text{ 分布的分位数表得到 } 1 - 0.5\alpha \text{ 分位}$$

数 $F_{1-0.5\alpha}(m, n)$ 、 0.5α 分位数 $F_{0.5\alpha}(m, n)$ 和 $1 - \alpha$ 分位数 $F_{1-\alpha}(m, n)$ 、 α 分位数 F_{α}

(m, n) ，则

$$P\{F_{0.5\alpha}(m, n) < \frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2 \sigma_2^2}{m \sum_j (Y_j - \mu_2)^2 \sigma_1^2} < F_{1-0.5\alpha}(m, n)\} = 1 - \alpha,$$

$$P\left(\frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2}{m F_{1-0.5\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2}{m F_{0.5\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2}\right) = 1 - \alpha,$$

因此得到方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的双侧 $1 - \alpha$ 置信区间;

$$\text{又 } P\left\{\frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2 \sigma_2^2}{m \sum_j (Y_j - \mu_2)^2 \sigma_1^2} < F_{1-\alpha}(m, n)\right\} = 1 - \alpha, \quad P\left\{\frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2}{m F_{1-\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}\right\} = 1 - \alpha,$$

$$P\{F_{\alpha}(m, n) < \frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2 \sigma_2^2}{m \sum_j (Y_j - \mu_2)^2 \sigma_1^2}\} = 1 - \alpha, \quad P\left\{\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{n \sum (X_i - \mu_1)^2}{m F_{\alpha}(m, n) \sum_j (Y_j - \mu_2)^2}\right\} = 1 - \alpha,$$

因此得到方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的单侧 $1 - \alpha$ 置信区间。

5. 设总体X的100件样品中有40件特等品，试求特等品率p的单侧0.95置信区间。

答：所求的单侧 $1 - \alpha$ 置信区间可以是：

$$1) (\bar{X} - u_{1-\alpha} \sqrt{\frac{\bar{X}(1-\bar{X})}{n}}, +\infty) \text{ 或 } (-\infty, \bar{X} + u_{1-\alpha} \sqrt{\frac{\bar{X}(1-\bar{X})}{n}});$$

$$2) (\frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}, +\infty) \text{ 或 } (-\infty, \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}),$$

式中的 $a = n + u_{1-\alpha}^2$, $b = -(2n\bar{X} + u_{1-\alpha}^2)$, $c = n(\bar{X})^2$ 。

本题中 $u_{0.95}=14$, $\bar{x}=0.4$, 所求特等品率p的单侧0.95置信区间分别是 $(0.319, +\infty)$ 及 $(-\infty, 0.481)$ 。或 $a=102.706$, $b=-82.706$, $c=16$, 所求特等品率p的单侧0.95置信区间分别是 $(0.323, +\infty)$ 及 $(-\infty, 0.482)$ 。

6. 调查100株玉米，发现20株受到玉米螟的危害，试计算危害率p的双侧0.95置信区间、单侧0.95置信上限和单侧0.95置信下限。

答：所求的双侧 $1 - \alpha$ 置信区间是 $(0.122, 0.278)$ ，单侧0.95置信上限是0.234，单侧0.95置信下限是0.134；或双侧 $1 - \alpha$ 置信区间是 $(0.133, 0.289)$ ，单侧0.95置信上限是0.273，单侧0.95置信下限是0.142。

