

一、总体、样本、统计量

1. 统计量的定义

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本, 若 $T = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是样本的函数, 且不含任何未知参数, 则称 T 为一个统计量

2. 常见统计量

① 样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow$ 近似估计总体均值 $\mu = E(X)$

② 样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \rightarrow$ 近似估计总体方差 $\sigma^2 = D(X)$

③ 样本标准差 $S = \sqrt{S^2}$

④ 样本 k 阶原点矩 $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \rightarrow$ 近似估计总体 k 阶矩 $E(X^k)$

⑤ 极大次序统计量 $X_{(n)} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$

⑥ 极小次序统计量 $X_{(1)} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$

二、常用统计量的分布

1. χ^2 分布

X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且均服从标准正态分布 $N(0, 1)$, 则 $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$ 服从自由度为 n 的 χ^2 分布.

$$\textcircled{1} \text{ 密度函数 } f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} e^{-\frac{x}{2}} x^{\frac{n}{2}-1}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\text{其中 } \Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \begin{cases} \Gamma(\alpha+1) = \alpha \Gamma(\alpha) \\ \Gamma(1) = 1, \Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi} \end{cases} \Rightarrow \Gamma(n+1) = n!$$

② 性质

1) 可加性: $X \sim \chi^2(n), Y \sim \chi^2(m)$, 且 X 与 Y 独立, 则 $X+Y \sim \chi^2(n+m)$

2) $E(\chi^2(n)) = n, D(\chi^2(n)) = 2n$

2. t 分布

$X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$, 且 X 与 Y 独立, 则 $t = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}}$ 服从自由度为 n 的 t 分布.

① 密度函数:

$$f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} \quad (-\infty < x < +\infty)$$

② 性质

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

即当 $n \gg 45$ 时, 可将 t 分布作为标准正态分布

3. F 分布

即当 $n > 45$ 时, 可将 t 分布作为标准正态分布

3. F 分布

$X \sim \chi^2(n)$, $Y \sim \chi^2(m)$, 且 X 与 Y 独立, 则 $F = \frac{\frac{X}{n}}{\frac{Y}{m}}$ 服从自由度为 n, m 的 F 分布,

① 密度函数

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(\frac{m+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})\Gamma(\frac{m}{2})} m^{\frac{m}{2}} n^{\frac{n}{2}} x^{\frac{n}{2}-1} (m+nx)^{-\frac{m+1}{2}}, & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

② 性质

1) $X \sim F(n, m) \Rightarrow \frac{1}{X} \sim F(m, n)$

2) $t \sim t(n) \Rightarrow t^2 \sim F(1, n)$

三、正态总体的抽样分布

1. 单正态总体的抽样分布定理

① $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$

② $\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 \sim \chi^2(n-1)$, 且 \bar{X} 与 S^2 独立

③ $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$

2. 双正态总体的抽样分布定理

① $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1)$

② $\frac{S_1^2}{S_2^2} \cdot \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \sim F(n-1, m-1)$

③ 若 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 则 $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}} \sim t(n+m-2)$, 其中

$$S_w = \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}}$$

四、抽样分布上 α 分位点

1. 定义

Y 为一连续型随机变量, 若对 $\alpha \in (0, 1)$, Y_α 满足 $P\{Y > Y_\alpha\} = \alpha$, 则 Y_α 为 Y 的上 α 分位点,

① $P\{Y > Y_\alpha\} = \alpha$

② $P\{Y < Y_{1-\alpha}\} = \alpha$

③ $P\{Y < Y_{\frac{\alpha}{2}} \text{ 或 } Y > Y_{\frac{\alpha}{2}}\} = \alpha$

} 处理假设检验问题

$$\begin{array}{l}
 \textcircled{4} P\{\bar{Y} < \bar{Y}_\alpha\} = 1 - \alpha \\
 \textcircled{5} P\{\bar{Y} > \bar{Y}_{1-\alpha}\} = 1 - \alpha \\
 \textcircled{6} P\{\bar{Y}_{\frac{\alpha}{2}} < \bar{Y} < \bar{Y}_{\frac{\alpha}{2}}\} = 1 - \alpha
 \end{array}
 \left. \vphantom{\begin{array}{l} \textcircled{4} \\ \textcircled{5} \\ \textcircled{6} \end{array}} \right\} \text{处理区间估计问题}$$

2. 特殊分布

$$\textcircled{1} Z \sim N(0,1) \\
 \text{有 } P\{Z > Z_\alpha\} = \alpha, \quad Z_{1-\alpha} = -Z_\alpha$$

$$\textcircled{2} X^2 \sim X^2(n) \\
 \text{有 } P\{X^2 > X^2_\alpha(n)\} = \alpha, \quad P\{X^2(n) \leq X^2_{1-\alpha}(n)\} = \alpha$$

$$\textcircled{3} t \sim t(n) \\
 \text{有 } P\{t > t_\alpha(n)\} = \alpha, \quad t_{1-\alpha}(n) = -t_\alpha(n)$$

$$\textcircled{4} F \sim F(n, m), \text{ 有 } \\
 P\{F > F_\alpha(n, m)\} = \alpha, \quad F_{1-\alpha}(n, m) = \frac{1}{F_\alpha(m, n)}$$