

6.样本及抽样分布

6.1总体和样本

1.总体

- 1.总体：具有一定共性的研究对象的全体集合
- 2.个体：：总体中的每一个元素
- 3.总体的分布：即随机变量的分布

2.样本

- 1.随机抽样：按照机会均等的原则，从总体 X 中抽取部分个体观察
- 2.样本：从总体 X 中抽取出的 n 个样本

样本容量：样本所含个体的数目 n

- 3.抽样方式：

- (1).不重复抽样
- (2).重复抽样

对于无限总体来说二者没有区别

- 4.简单随机抽样：重复抽样，每次抽样是独立同分布

6.2统计量

1.统计量的定义

定义：设 $(X_1, X_2, X_3, \dots, X_n)$ 是来自总体 X 的样本，设 $g(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n)$ 为一个已知的 n 元实值函数，其中

不含有未知的参数，则 $T = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是一个随机变量，称为统计量

2.常用统计量

- 1.样本均值： $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$
- 2.未修正的样本方差： $S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$
- 3.样本方差： $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$
- 4.样本标准差： $S = \sqrt{S^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$
- 5.样本 k 阶原点矩： $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$
- 6.样本 k 阶中心矩： $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$

3.样本均值和样本方差的性质

1.设总体 X 的均值为 $EX = \mu$, 方差为 $DX = \sigma^2$, 样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 来自总体 X , 则

(1) $E\bar{X} = \mu$:

$$E\bar{X} = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \frac{1}{n} \cdot n\mu = \mu$$

(2) $D\bar{X} = \frac{1}{n} \sigma^2$:

$$D\bar{X} = D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i = \frac{1}{n} \sigma^2$$

(3) $ES^2 = \sigma^2$:

6.3抽样分布

1. 重要分布

χ^2 分布

1.设随机变量 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ 相互独立且均服从标准正态分布吗, 则有

$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + X_3^2 + \dots + X_n^2 \quad \text{服从自由度为} n \text{的} \chi^2 \text{分布, 记为} \chi^2 \sim \chi^2(n)$$

2.性质:

$$X \sim \chi^2(n), \text{ 则 } EX = n, DX = 2n$$

$$\text{若 } X \sim \chi^2(n), Y \sim \chi^2(n) \text{ 且 } X, Y \text{ 相互独立, 则 } X + Y \sim \chi^2(n + m)$$

3.上 α 分位点

对于给定的 $\alpha(0 < \alpha < 1)$, 称满足条件:

$$P\{\chi^2 > \chi_{\alpha}^2(n)\} = \alpha$$

的点 $\chi_{\alpha}^2(n)$ 为 $\chi^2(n)$ 分布上的上 α 分位点

t分布

1. $X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n), X, Y$ 独立, 则称随机变量:

$$T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$$

服从的分布为自由度为 n 的 t 分布, 记作 $T \sim t(n)$

可以证明, 自由度无限增大时, t 分布将趋于标准正态分布 $t \geq 30$ 时用正态分布近似

2.上 α 分位点

由概率密度的对称性知: $t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$

F分布

1. $F(n_1, n_2)$

$X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$ X, Y 相互独立 $\frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$

因此有 若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$

2. 上 α 分位数

$$F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_{\alpha}(n_1, n_2)}$$

2.正态总体下的抽样分布

总体为正态分布，抽取样本，求这些样本构造的统计量的分布

1. 一个总体正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ $\{X_1, \dots, X_n\}$ 为样本

(1). $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

(2). $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$

(3). \bar{X} 与 S^2 相互独立

(4). $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \sim \chi^2(n)$

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

证明:

$$\begin{aligned} \bar{X} &\sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n}) \quad \text{标准化得到: } \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \sqrt{n} \sim N(0, 1) \\ \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} &\sim \chi^2(n-1) \\ \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \sqrt{n} \cdot \sqrt{\frac{\sigma^2}{(n-1)S^2}} \cdot \sqrt{n-1} &= \frac{\bar{X} - \mu}{S} \sqrt{n} \sim t(n-1) \end{aligned}$$

2. 两个总体正态分布 $X \sim (\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim (\mu_2, \sigma_2^2)$ 样本 $\{X_1, \dots, X_{n_1}\}, \{Y_1, \dots, Y_{n_2}\}$

(1) $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$

证明:

$$\begin{aligned} \bar{X} &\sim N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1}), & \bar{Y} &\sim N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2}) \\ \bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2) &\sim N(0, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}) \\ \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} &\sim N(0, 1) \end{aligned}$$

(2) $\frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$

证明:

$$Z_1 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \mathcal{X}(n_1 - 1)$$

$$Z_2 = \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \mathcal{X}(n_2 - 1)$$

$$\frac{Z_1/(n_1 - 1)}{Z_2/(n_2 - 1)} = \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

(3) $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时, 有 $\frac{(\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2))}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 1)$

证明:

$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

$$\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2) \sim N(0, (\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})\sigma^2)$$

$$U = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \cdot (\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)) \sim N(0, 1)$$

$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \mathcal{X}(n_1 - 1), \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \mathcal{X}(n_2 - 1)$$

$$V = \frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \mathcal{X}(n_1 + n_2 - 1)$$

$$\frac{U}{\sqrt{V/(n_1 + n_2 - 1)}} = \frac{(\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2))}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 1)$$