

§ 1 随机样本

总体：研究对象的某项数量指标的值的全体。

个体：总体中的每个元素为个体。

例如：某工厂生产的灯泡的寿命是一个总体，每一个灯泡的寿命是一个个体；某学校男生的身高的全体一个总体，每个男生的身高是一个个体。

定义：设 X 是具有分布函数 F 的随机变量，若 X_1, \cdots, X_n 是具有同一分布函数 F 的相互独立的随机变量，则称 X_1, \cdots, X_n 为从总体 X 中得到的容量为 n 的简单随机样本，简称为样本，其观察值 x_1, \cdots, x_n 称为样本值。



由定义知：若 X_1, \dots, X_n 为 X 的一个样本，则 X_1, \dots, X_n 的联合分布函数为：

$$F^*(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$$

若设 X 的概率密度为 f ，则 X_1, \dots, X_n 的联合概率密度为：

$$f^*(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$



§ 2 抽样分布

1. 定义：设 X_1, \dots, X_n 为来自总体 X 的一个样本， $g(X_1, \dots, X_n)$ 是 X_1, \dots, X_n 的函数，若 g 是连续函数，且 g 中不含任何未知参数；

则称 $g(X_1, \dots, X_n)$ 是一个统计量。

设 x_1, \dots, x_n 是相应于样本 (X_1, \dots, X_n) 的样本值。

则称 $g(x_1, \dots, x_n)$ 是 $g(X_1, \dots, X_n)$ 的观察值。

注：统计量是随机变量。



例1

设 X_1, \dots, X_n 为来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 其中 μ 未知, σ^2 已知, 问下列随机变量中哪些是统计量

$$\min(X_1, X_2, \dots, X_n); \frac{X_1 + X_n}{2}; \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu; \\ \frac{(X_1 + X_n)^2}{\sigma^2}; \frac{(X_1 + \dots + X_n) - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}.$$

2. 常用的统计量

样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2 \right]$



样本标准差: $S = \sqrt{S^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$

样本 k 阶(原点)矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad k = 1, 2, \dots$

样本 k 阶中心矩: $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k \quad k = 1, 2, \dots$

它们的观察值分别为:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right]$$



$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$a_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k, \quad k = 1, 2, \dots$$

$$b_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k, \quad k = 1, 2, \dots$$

分别称为样本均值、样本方差、样本标准差、样本k阶矩、样本k阶中心矩。

统计量是样本的函数，它是一个随机变量，统计量的分布称为**抽样分布**。

结论：设 X_1, \dots, X_n 为来自总体 X 的一个样本，

$$EX = \mu, DX = \sigma^2,$$

则

P142

$$E\bar{X} = \mu, D\bar{X} = \frac{\sigma^2}{n}, ES^2 = \sigma^2$$

$$E\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \frac{1}{n} * n\mu = \mu \quad D\bar{X} = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i = \frac{1}{n^2} * n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$EX_i^2 = DX_i + (EX_i)^2 = \sigma^2 + \mu^2 \quad E\bar{X}^2 = D\bar{X} + (E\bar{X})^2 = \frac{\sigma^2}{n} + \mu^2$$

$$ES^2 = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n EX_i^2 - nE\bar{X}^2 \right] = \frac{1}{n-1} \left[n(\sigma^2 + \mu^2) - n\left(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2\right) \right] = \sigma^2$$



3. 常用统计量的分布

(1) χ^2 - 分布

设 (X_1, \dots, X_n) 为来自于正态总体 $N(0,1)$ 的样本,
则称统计量:

$$\chi^2 = X_1^2 + \dots + X_n^2$$

所服从的分布为自由度是 n 的 χ^2 分布。

记为 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ 概率密度为: $f(y) = \begin{cases} \frac{1}{2^{n/2}\Gamma(n/2)} y^{n/2-1} e^{-y/2}, & y > 0 \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$

χ^2 分布的性质:

1⁰. $\chi_1^2 \sim \chi^2(n_1), \chi_2^2 \sim \chi^2(n_2)$, 且 χ_1^2, χ_2^2 独立, 则有

$$\chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(n_1 + n_2)$$

[返回主目录](#)

$$2^0. \quad E\chi^2 = n, \quad D\chi^2 = 2n$$

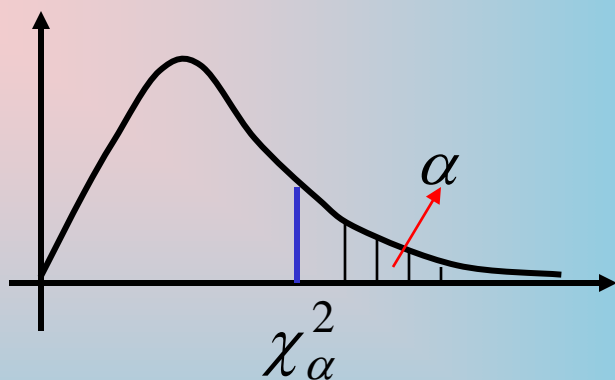
$$\text{证: } EX_i = 0, \quad DX_i = 1, \quad X_i \sim N(0,1) \quad EX_i^2 = 1,$$

$$DX_i^2 = EX_i^4 - (EX_i^2)^2 = 3 - 1 = 2, \quad i = 1, 2, \cdots, n$$

$$\text{所以 } E\chi^2 = E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sum_{i=1}^n EX_i^2 = n.$$

$$D\chi^2 = D\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sum_{i=1}^n DX_i^2 = 2n.$$





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 $\chi^2(n)$ 分布的上 α 分位点。

当 n 充分大时, $\chi_{\alpha}^2(n) \approx \frac{1}{2}(z_{\alpha} + \sqrt{2n-1})^2$

z_{α} 是标准正态分布的上 α 分位点。

(2) t -分布

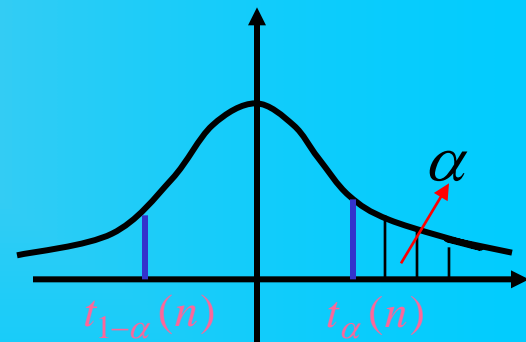
$X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, X, Y 独立, 则称随机变量 $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$

所服从的分布为自由度是 n 的 t -分布, 记作 $T \sim t(n)$.

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

$$P\{t > t_\alpha(n)\} = \alpha$$

的点 $t_\alpha(n)$ 为 t 分布的上 α 分位点.



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

当 $n > 45$ 时, $t_\alpha(n) \approx z_\alpha$.



(3) F - 分布

若 $X \sim \chi^2(n_1)$, $Y \sim \chi^2(n_2)$, X, Y 独立, 则称随机变量

$$F = \frac{X / n_1}{Y / n_2}$$

所服从的分布为自由度

是 n_1, n_2 的 F - 分布, 记作 $F \sim F(n_1, n_2)$.

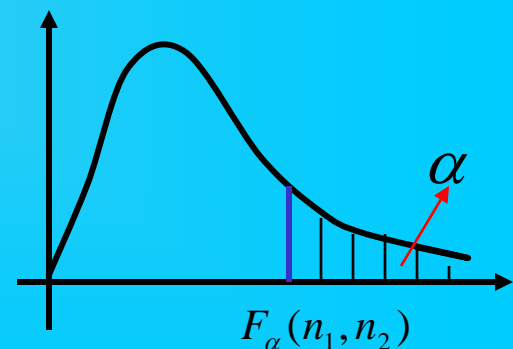
若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $1/F \sim F(n_2, n_1)$.

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

$$P\{F > F_\alpha(n_1, n_2)\} = \alpha$$

的点 $F_\alpha(n_1, n_2)$ 为 F 分布的 上 α 分位点.

结论: $F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = 1 / F_\alpha(n_2, n_1)$



证明：若 $F \sim F(n_1, n_2)$

$$\begin{aligned} 1 - \alpha &= P\{F > F_{1-\alpha}(n_1, n_2)\} = P\left\{\frac{1}{F} < \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1, n_2)}\right\} \\ &= 1 - P\left\{\frac{1}{F} \geq \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1, n_2)}\right\} \end{aligned}$$

$$\text{所以 } P\left\{\frac{1}{F} > \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1, n_2)}\right\} = \alpha \quad (1)$$

$$\text{又由 } 1/F \sim F(n_2, n_1), \text{ 所以 } P\left\{\frac{1}{F} > F_{\alpha}(n_2, n_1)\right\} = \alpha. \quad (2)$$

$$\text{比较 (1) (2) 两式得 } F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_{\alpha}(n_2, n_1)}$$

$$\text{例: } F_{0.95}(12, 9) = \frac{1}{F_{0.05}(9, 12)} = \frac{1}{2.80} = 0.357$$



(4) 正态总体的样本均值与样本方差的分布:

定理1. 设 X_1, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, \bar{X}, S^2 分别是样本均值与样本方差, 则有:

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

$$(2). \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \quad \text{证明见教材} P145$$

$$(3). \bar{X} \text{与} S^2 \text{独立}.$$

定理2. $\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$

证明: $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1), \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$



且它们独立。

则由t-分布的定义：
$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \bigg/ \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2(n-1)}} \sim t(n-1)$$

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

定理3. 设 X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 与 Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 分别是具有相同方差的两个正态总体 $N(\mu_1, \sigma^2), N(\mu_2, \sigma^2)$ 的样本，且它们独立。设 $\bar{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i, \bar{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} Y_j$ 分别是两个样本的均值。 $S_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2$
 $S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \bar{Y})^2$ 分别是两个样本的方差；



则有:
$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

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

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

$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1 - 1), \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_2 - 1), \text{且它们独立。}$$

则
$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1 + n_2 - 2)。$$



由 t - 分布的定义:

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}} \bigg/ \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2}} / (n_1 + n_2 - 2) \\ \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

即:
$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

- 1 给出了总体、个体、样本和统计量的概念，要掌握样本均值和样本方差的计算及基本性质。
- 2 引进了 χ^2 分布、t分布、F分布的定义，会查表计算。
- 3 掌握正态总体的某些统计量的分布。

作业： P_{147} 1,3,6,9.

