

§ 7.2 常用统计分布

(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 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$

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

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

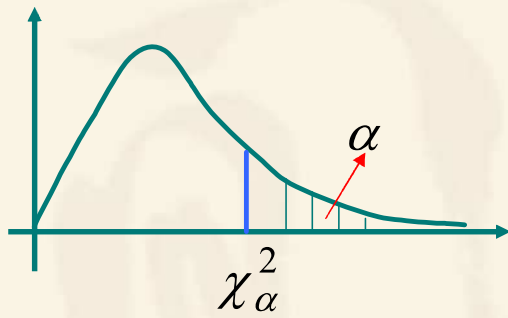
$$2^0. E\chi^2 = n, \quad D\chi^2 = 2n$$

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

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

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

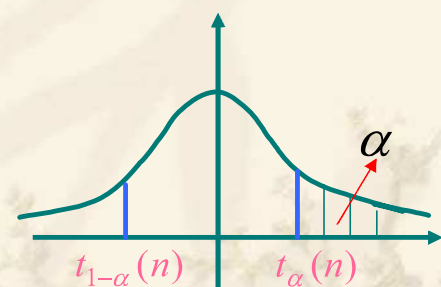
$X \sim N(0,1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, X, Y 独立, 则称随机变量 $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$

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

$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \quad \text{所服从的分布为自由度}$$

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

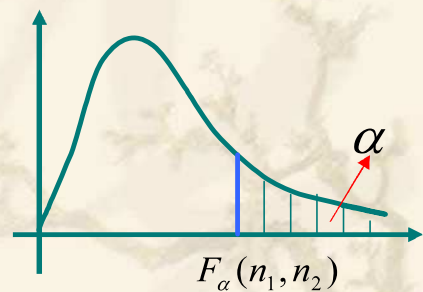
若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $1/F \sim F(n_2, n_1)$.

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 $F \sim F(n_1, n_2)$

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

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

又因为 $1/F \sim F(n_2, n_1)$ ，所以 $F_{\alpha}(n_2, n_1) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1, n_2)}$

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

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:

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

$$(2). \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

(3). \bar{X} 与 S^2 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：
$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}\right)$$

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

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