

统计三大分布

χ^2 分布

定义

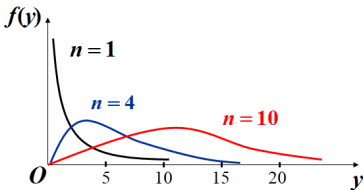
设 X_1, X_2, \cdots, X_n 是来自**标准正态总体** $N(0, 1)$ 的一个样本, 令统计量 $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \cdots + X_n^2$, 则称 χ^2 服从自由度为 n 的 χ^2 分布, 记为 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ 。

这里的条件:

(1) X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布, 且 $X_i \sim N(0, 1)$;

(2) 如果 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布, 且 $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$, 此时 $\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$ 。

卡方分布的概率密度函数仅和自由度有关, 图像大致趋势如下:



主要性质

(1) 可加性: 如果 $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$, 并且 X, Y **相互独立**, 则 $X + Y \sim \chi^2(n_1 + n_2)$ 。

(2) 若 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 则 $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$ 。

证明: $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \cdots + X_n^2$, 其中 X_1, \dots, X_n 独立, 且 $X_i \sim N(0, 1)$ 。

由 $X_i \sim N(0, 1) \Rightarrow E(X_i) = 0, D(X_i) = 1$ 。

$E(X_i^2) = D(X_i) + [E(X_i)]^2 = 1$ $E(\chi^2) = nE(X_i^2) = n$ 。

$E(X_i^4) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx = 3 \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx = 3E(X_i^2) = 3$ 。

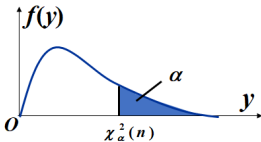
$D(\chi^2) = nD(X_i^2) = n \{ E(X_i^4) - [E(X_i^2)]^2 \} = 2n$ 。

上侧分位点

设 $X \sim \chi^2(n)$, 对给定的正数 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 称满足条件 $P\{X > \chi_\alpha^2(n)\} = \alpha$ 的点 $\chi_\alpha^2(n)$ 为 χ^2 分布的上 α 分位点。

(1) 即随机变量 X 落在点 $\chi_\alpha^2(n)$ 右侧的概率等于 α 的点。

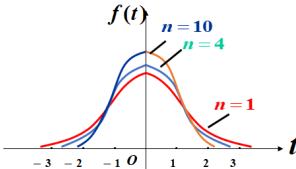
(2) 上 α 分位点 $\chi_\alpha^2(n)$ 可查 $\chi^2(n)$ 分布表求得。



t 分布 (student分布)

定义

设随机变量 X 与 Y **相互独立**, 且 $X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$, 则称统计量 $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$ 服从自由度为 n 的 t 分布, 记作 $T \sim t(n)$. n 充分大时, t 分布以标准正态分布为极限分布。

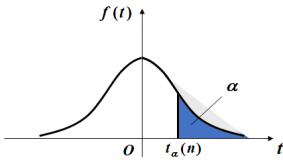


主要特征

概率密度 $f(t)$ 是偶函数, 当 $n > 45$ 时可以近似认为 $t(n) \approx N(0, 1)$ 。

数字特征: $ET = 0, DT = \frac{n}{n-2} (n > 2)$ 。

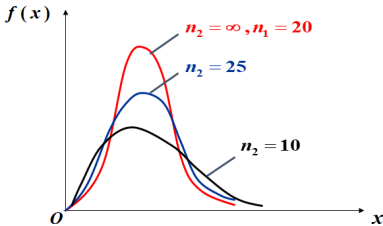
上侧分位点



F分布

定义

若 $U \sim \chi^2(n_1), V \sim \chi^2(n_2)$, 且 U 与 V 相互独立, 则称统计量 $F = \frac{U/n_1}{V/n_2}$ 服从自由度为 (n_1, n_2) 的 F 分布, 记 $F \sim F(n_1, n_2)$ 。

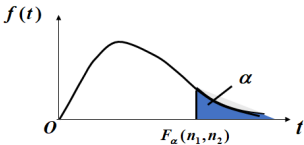


主要性质

- (1) 若 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$. (显然)
- (2) 若 $t \sim t(n)$, 则 $t^2 \sim F(1, n)$.

简证: $t \sim t(n) \Rightarrow \exists X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$, 使 $t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$, 则 $t^2 = \frac{X^2}{Y/n}, X^2 \sim \chi^2(1), Y \sim \chi^2(n)$, 满足 F 分布定义。

上侧分位点



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

正态总体的 \bar{X} 和 S^2 的分布

设总体 X 分布未知, 但 $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2, X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自总体 X 的一个样本, \bar{X}, S^2 是样本均值和样本方差, 则:

- (1) $E(\bar{X}) = \mu, D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$.
- (2) $E(S^2) = D(X) = \sigma^2$.

定理1

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 则

- (1) 样本均值 $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$, 或 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$.
- (2) $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$
- (3) \bar{X} 与 S^2 相互独立.

定理2

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 则

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

证明: $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$, 又 $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$ 且两者独立, 由 t 分布定义即证。

定理3

设 X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 是来自正态总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本, 样本 Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 来自正态总体 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 且 X 与 Y 相互独立, 则:

- (1) $\frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$
- (2) 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 时, $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$

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

双侧 α 分位点

设 $t \sim t(n)$, 对给定的正数 $\alpha(0 < \alpha < 1)$, 由于 t 分布具有对称性, 称满足 $P(|t| > t_{\frac{\alpha}{2}}(n)) = \alpha$ 的点 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n)$ 为 t 分布的 双侧 α 分位数。

- (1) 即随机变量 $t(n)$ 落在 $(-t_{\frac{\alpha}{2}}(n), t_{\frac{\alpha}{2}}(n))$ 内的概率等于 $1 - \alpha$ 的点 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n)$ 。
- (2) 双侧 α 分位点 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n)$ = 单侧上 $\frac{\alpha}{2}$ 分位点 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n)$ 。

