

## §2 常用的分布

### 一、四个常用分布

#### 1. 标准正态分布 $X \sim N(0,1)$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, x \in R$$

上侧分位数  $u_\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ) :

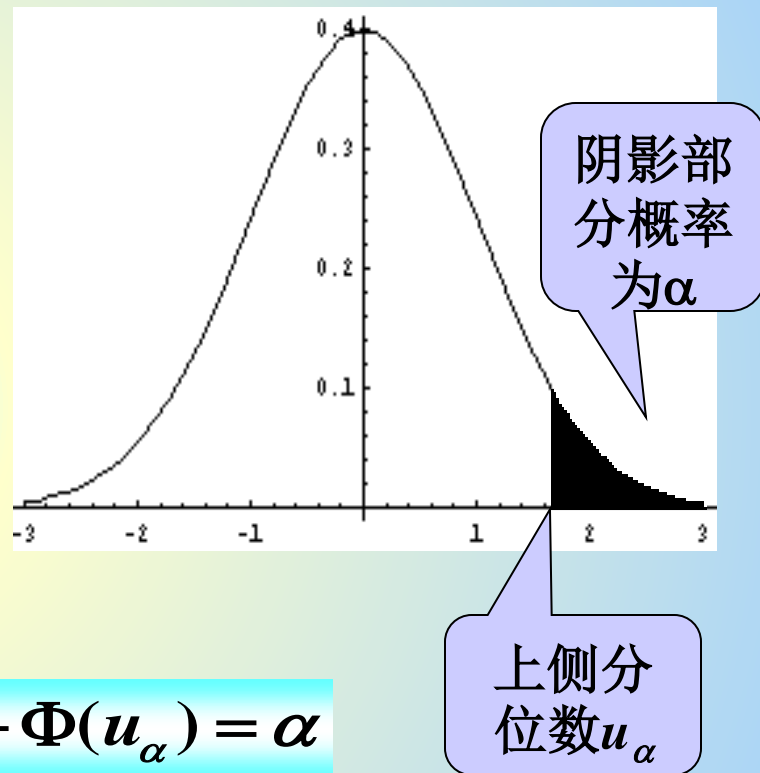
$$P\{X > u_\alpha\} = \int_{u_\alpha}^{+\infty} f(x) dx = \alpha$$

对于正态分布有:  $\Phi(u_\alpha) = 1 - \alpha$

$$\because P\{X > u_\alpha\} = 1 - P\{X \leq u_\alpha\} = 1 - \Phi(u_\alpha) = \alpha$$

查表: 如  $\alpha = 0.025$  时,  $u_\alpha = ?$

$$\Phi(u_{0.025}) = 1 - 0.025 = 0.975 \longrightarrow u_{0.025} = 1.96$$



# 1. 标准正态分布

若标准正态分布的上侧分位数为 $u_\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ )

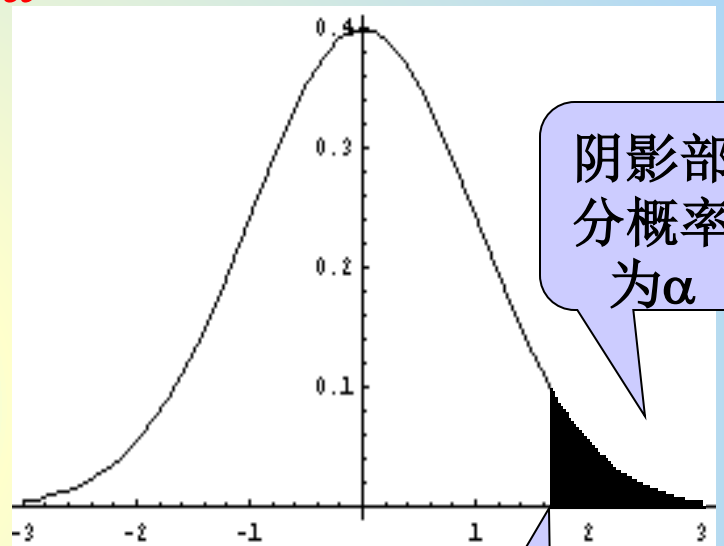
一般正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的上侧分位数 $u_\alpha^*$ 的计算方法:

$$P\{X > u_\alpha^*\} = \alpha$$

$$\Rightarrow P\left\{\frac{X-\mu}{\sigma} > \frac{u_\alpha^*-\mu}{\sigma}\right\} = \alpha$$

$$\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1) \Rightarrow P\left\{\frac{X-\mu}{\sigma} > u_\alpha\right\} = \alpha$$

$$\therefore \frac{u_\alpha^* - \mu}{\sigma} = u_\alpha \Rightarrow u_\alpha^* = \mu + \sigma \cdot u_\alpha$$



上侧分位数 $u_\alpha$

## 2. 自由度为 $n$ 的 $\chi^2$ (卡方)分布 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$

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

其中,  $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \alpha > 0$  为Gamma函数.

自由度的含义

$\Gamma$ 函数的主要性质:  $\Gamma(1) = 1, \Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi}, \Gamma(\alpha) = (\alpha - 1)\Gamma(\alpha - 1)$

当 $n = 2$ 时, 卡方分布就是指数分布 $E\left(\frac{1}{2}\right)$

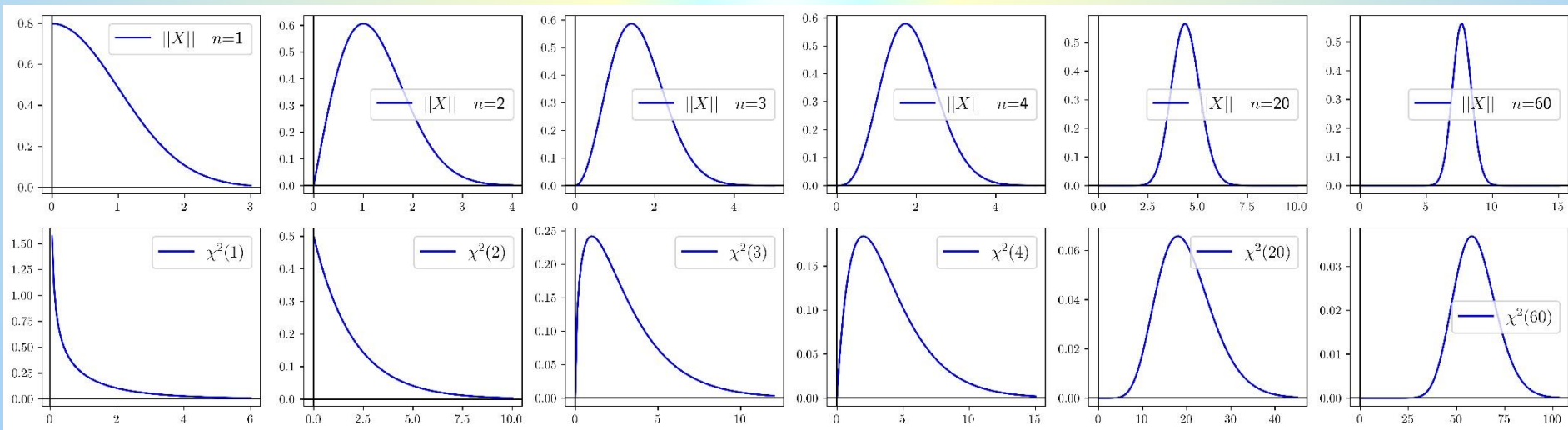
## 2. 自由度为 $n$ 的 $\chi^2$ (卡方)分布 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$

**定理6.2.1** 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立且都服从标准正态分布, 则

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$$

即随机变量  $\chi^2$  服从自由度为  $n$  的卡方分布.

例 统计量的分布 (之一)



当  $n = 2$  时, 卡方分布就是指数分布

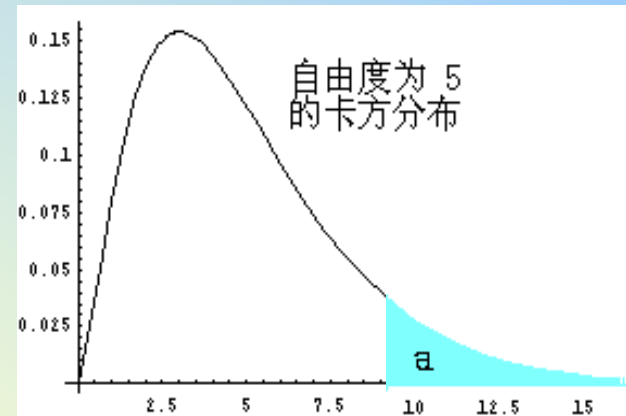


•  $\chi^2(n)$  的上侧分位数  $\chi_\alpha^2(n)$  ( $0 < \alpha < 1$ ):

$$P\{\chi^2 > \chi_\alpha^2(n)\} = \int_{\chi_\alpha^2(n)}^{+\infty} f_{\chi^2}(x) dx = \alpha$$

**TIPS**

例 查表计算



•  $\chi^2$  分布的三条性质:

**性质1.** (数字特征) 设  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ , 则有

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

**性质2.** (可加性) 设  $Y_1, Y_2$  相互独立且  $Y_1 \sim \chi^2(n_1)$ ,  $Y_2 \sim \chi^2(n_2)$ , 则  $Y_1 + Y_2 \sim \chi^2(n_1 + n_2)$

**性质3.** (大样本分位数) 当  $n$  足够大 (如  $n > 45$ ) 时, 有  $\chi_\alpha^2(n) \approx n + u_\alpha \sqrt{2n}$ , 其中  $u_\alpha$  满足  $\Phi(u_\alpha) = 1 - \alpha$ .

•  $\chi^2$ 分布的三条性质:

**性质3.** (大样本分位数) 当 $n$ 足够大(如 $n > 45$ )时, 有

$$\chi^2_{\alpha}(n) \approx n + u_{\alpha}\sqrt{2n}, \text{ 其中 } u_{\alpha} \text{ 满足 } \Phi(u_{\alpha}) = 1 - \alpha.$$

**性质3的分析:**

(1)  $X_i \sim N(0, 1), X_i^2 \sim \chi^2(1), i = 1, \dots, n$  相互独立

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$$

根据独立同分布**中心极限定理**, 当 $n$ 足够大时,  $\chi^2$ 近似为正态分布 —— 参数如何定?

(2) 根据**卡方分布性质(1)**  $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$

(3)  $\chi^2$ 近似为一般正态分布,  $\chi^2 \sim N(n, 2n)$

其分位数为  $\chi^2_{\alpha}(n) \approx n + u_{\alpha}\sqrt{2n}$

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \rightarrow u_{\alpha}^* = \mu + \sigma \cdot u_{\alpha}$$



### 3. 自由度为 $n$ 的 $t$ 分布

$$T \sim t(n)$$

(又称学生氏分布----第一个研究者以Student作笔名发表文章)

$$f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} (1 + \frac{x^2}{n})^{-\frac{n+1}{2}}, \quad x \in \mathbf{R}$$

**定理6.2.2** 设 随机变量  $X, Y$  相互独立,  $X \sim N(0, 1)$ ,

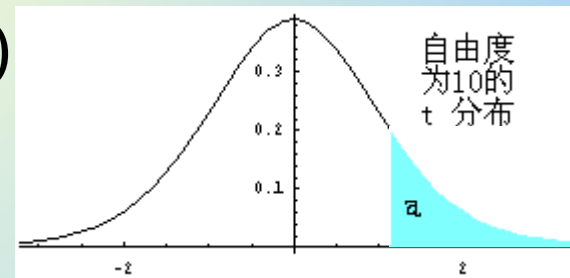
$Y \sim \chi^2(n)$ , 则

$$T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$

即随机变量  $T$  服从自由度为  $n$  的  $t$  分布.

•  $t(n)$  的上侧分位数  $t_\alpha(n)$  ( $0 < \alpha < 1$ )

$$P\{T > t_\alpha(n)\} = \int_{t_\alpha(n)}^{+\infty} f_T(x) dx = \alpha$$

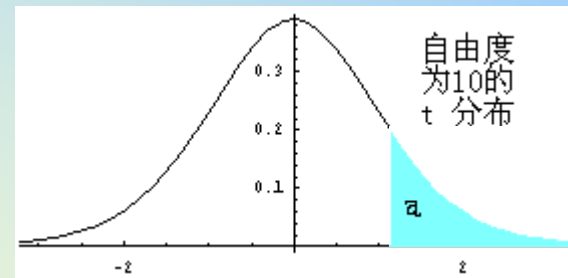


## T 分布的特点:

- 关于纵轴对称

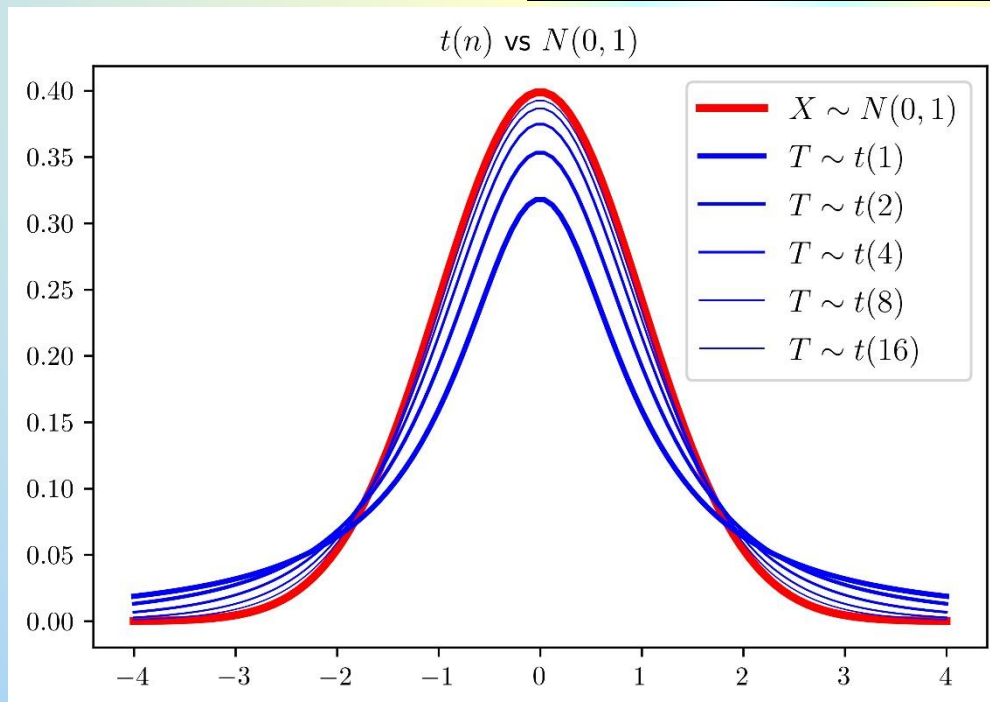
$$t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$$

- n 较大时( $n > 30$ ),  $t_{\alpha}(n) \approx u_{\alpha}$



$$\therefore P\{T \leq -t_{\alpha}\} = P\{T > t_{\alpha}\} = \alpha$$

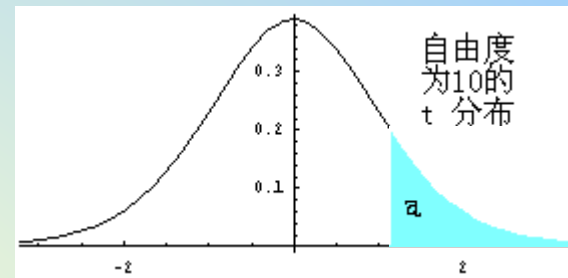
$$\therefore P\{T > -t_{\alpha}\} = 1 - \alpha \quad \text{即} \quad t_{1-\alpha} = -t_{\alpha}$$





T 分布的特点:

- 关于纵轴对称  $t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$
- n 较大时( $n > 30$ ),  $t_{\alpha}(n) \approx u_{\alpha}$



例 查表计算:  $t_{0.95}(20) = ?$        $t_{0.95}(80) = ?$

解:  $t_{0.95}(20) = t_{1-0.05}(20) = -t_{0.05}(20) = -1.7247$

$t_{0.95}(80) = -t_{0.05}(80) \approx -u_{0.05} = -1.645$

$$\Phi(u_{\alpha}) = 1 - \alpha$$

## 4. $F$ 分布

$$F \sim F(n_1, n_2)$$

$$f(x) = \begin{cases} n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}} \frac{\Gamma(\frac{n_1+n_2}{2})}{\Gamma(\frac{n_1}{2})\Gamma(\frac{n_2}{2})} x^{\frac{n_1}{2}-1} (n_1 x + n_2)^{-\frac{n_1+n_2}{2}}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

其中,  $n_1$  为  $F$  分布的第一自由度,  $n_2$  为  $F$  分布的第二自由度

**定理6.2.3** 设 随机变量  $X, Y$  相互独立,  $X \sim \chi^2(n_1)$ ,

$Y \sim \chi^2(n_2)$ , 则

$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$$

即 随机变量  $F$  服从第一自由度为  $n_1$ , 第二自由度为  $n_2$  的  $F$  分布。

**推论:**

$$\text{若 } F \sim F(n_1, n_2) \Rightarrow \frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$$



## 4. $F$ 分布

$$F \sim F(n_1, n_2)$$

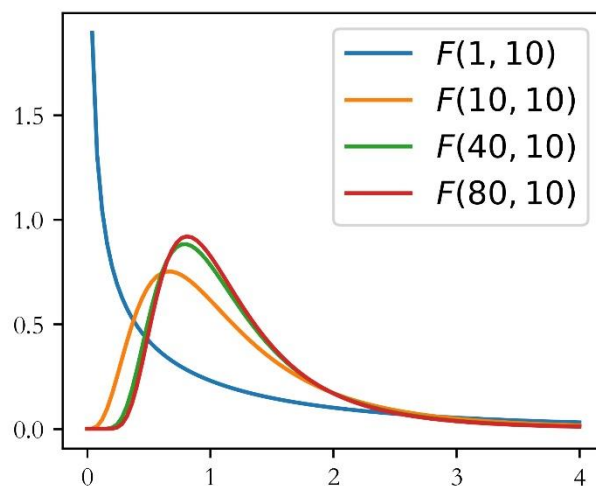
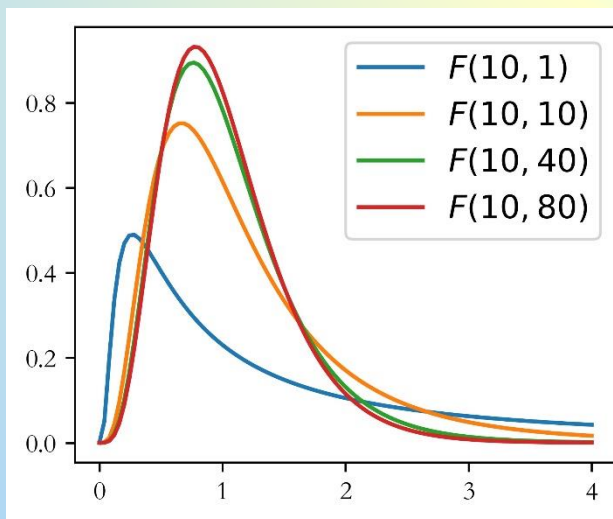
**定理6.2.3** 设随机变量 $X, Y$ 相互独立,  $X \sim \chi^2(n_1)$ ,  $Y \sim \chi^2(n_2)$ , 则

$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$$

即随机变量  $F$  服从第一自由度为 $n_1$ , 第二自由度为 $n_2$ 的  $F$  分布。

**推论:**

$$\text{若 } F \sim F(n_1, n_2) \Rightarrow \frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$$



•  $F(n_1, n_2)$  的上侧分位数  $F_\alpha(n_1, n_2)$  ( $0 < \alpha < 1$ ):

$$P\{F > F_\alpha(n_1, n_2)\} = \int_{F_\alpha(n_1, n_2)}^{+\infty} f_F(x) dx = \alpha$$

**推论:** 若  $F \sim F(n_1, n_2) \Rightarrow F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_\alpha(n_2, n_1)}$

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

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

$$\text{又} \because \frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1) \Rightarrow P\left\{\frac{1}{F} > F_\alpha(n_2, n_1)\right\} = \alpha$$

由分位数  
定义得到

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

**TIPS**

例 统计量的分布 (之二)



## 二、抽样分布定理

设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,  $\bar{X}$ ,  $S^2$ 分别是样本均值和样本方差, 则

**定理6.2.4** (1)  $\bar{X}$ ,  $S^2$ 相互独立 (2)  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$

$$(3) \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \quad (4) \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

**证明:** (4) 由(2)得  $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

$$\text{由(3)得} \quad V = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

由(1)可知:  $U$ 和 $V$ 相互独立, 再由 $t$ 分布构造定理可得

$$\boxed{\frac{U}{\sqrt{V/(n-1)}}} = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} / \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} * \frac{1}{n-1}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$



**定理6.2.5** 设 $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$ 和 $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$ 分别是来自正态总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 且相互独立,  $\bar{X}, S_1^2$ 和 $\bar{Y}, S_2^2$ 为各自的样本均值和样本方差, 则

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

(2) 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 时,

$$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

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



**[(2)分析]**  $\bar{X} - \bar{Y}$ 服从正态分布,  $s^2$ 可化为 $\chi^2$ 分布, 二者组合而成的统计量应服从 t分布; 再确定其系数与参数.

**证明:** (2) 由于  $\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1}\right)$ ,  $\bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$ , 从而

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

当  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$  时, 可化为

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

**【注意: 比较该统计量与目标统计量的相似性】**



根据抽样分布定理6.2.4 — (3) 可知

$$\chi_1^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n_1 - 1), \chi_2^2 = \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n_2 - 1)$$

当  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$  时, 根据卡方分布可加性, 有

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

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

由于  $\bar{X}, S_1^2$  和  $\bar{Y}, S_2^2$  相互独立, 从而  $U$  与  $V$  也相互独立, 故

$$T = \frac{U}{\sqrt{\frac{V}{n_1 + n_2 - 2}}} = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

