

## 第十七课

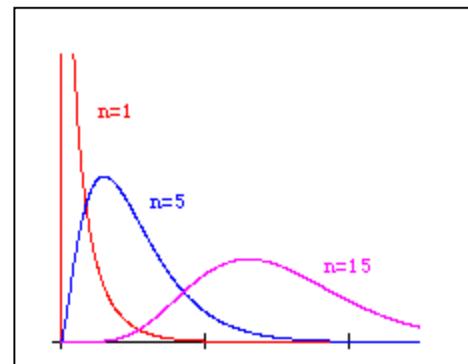
### 6. 2 抽样分布

#### 一、 $\chi^2$ 分布

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为总体  $X \sim N(0, 1)$  的样本, 则统计量  $\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$

服从自由度为  $n$  的  $\chi^2(n)$  分布, 密度函数为:

$$f_{\chi^2(n)}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

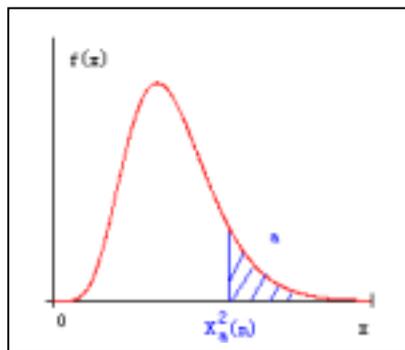


对于给定的正数  $a$ ,  $0 < a < 1$ ,  $a$  分位点

$$P\{\chi^2 > \chi_a^2(n)\} = \int_{\chi_a^2(n)}^{+\infty} f(x) dx = a$$

如:  $a=0.1, n=25$ , 可查附表 5 有

$$\chi_{0.1}^2(25) = 34.382$$



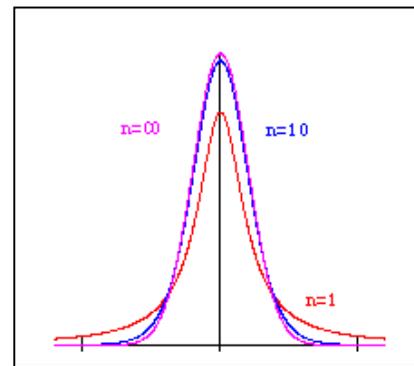
这是一个非对称的

## 二、t 分布(学生氏 (Student) 分布)

设  $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n)$ , 并且  $X, Y$  相互独立, 则称随机变量

$t = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}}$  服从自由度为  $n$  的 t 分布, 记为  $t \sim t(n)$ 。密度函数为:

$$f(t) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi}\Gamma(\frac{n}{2})} (1 + \frac{t^2}{n})^{-\frac{n+1}{2}} \quad -\infty < t < +\infty$$



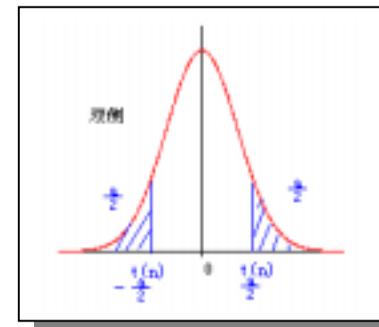
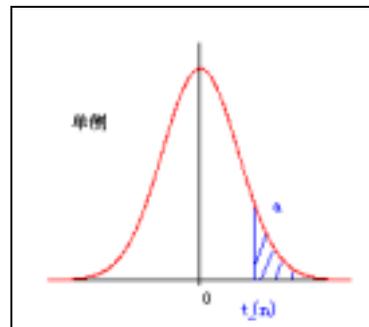
对于给定的正数  $a, 0 < a < 1$ ,

$a$  单侧分位点,  $P\{t > t_a(n)\} = \int_{t_a(n)}^{+\infty} f(t)dt = a$

$a$  双侧分位点  $P\{|t| > \frac{t_a(n)}{2}\} = \int_{\frac{t_a(n)}{2}}^{+\infty} f(t)dt = a$

由于 t 分布是对称的, 所以有公式:  $t_{1-a}(n) = -t_a(n)$

当  $n > 45$  后, 可利用  $t_a(n) \approx Z_a$  (正态分布表), 即当  $n \rightarrow +\infty$  时, t 分布趋近于标准正态分布。

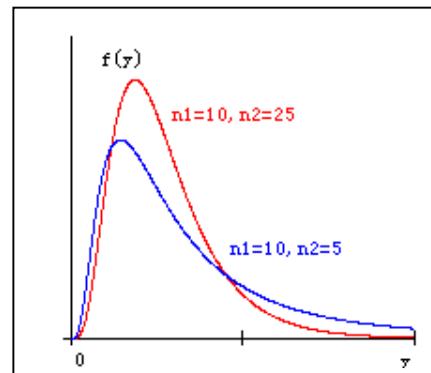


### 三、F 分布

设  $X \sim \chi^2(n_1)$ ,  $Y \sim \chi^2(n_2)$ ,  $X, Y$  相互独立, 则随机变量  $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}$  服从

自由度为  $(n_1, n_2)$  的 F 分布, 记为  $F \sim F(n_1, n_2)$ 。密度函数为:

$$f(y) = \begin{cases} \frac{\Gamma[(n_1 + n_2)/2]}{\Gamma(n_1/2)\Gamma(n_2/2)} \left(\frac{n_1}{n_2}\right) \left(\frac{n_1}{n_2} y\right)^{\frac{n_1}{2}-1} \left(1 + \frac{n_1}{n_2} y\right)^{-\frac{n_1+n_2}{2}} & y \geq 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$



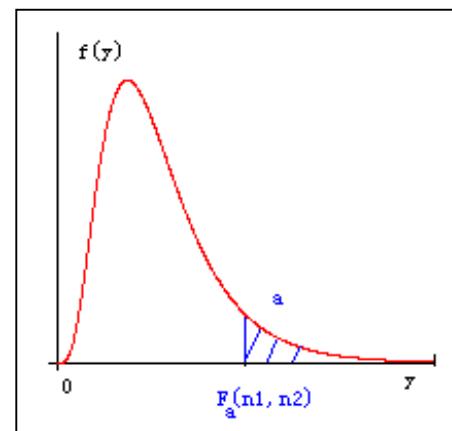
对于给定的正数  $a$ ,  $0 < a < 1$ ,  $a$  分位点

$$P\{F > F_a(n_1, n_2)\} = \int_{F_a(n_1, n_2)}^{+\infty} f(y) dy = a$$

如:  $a=0.05$ ,  $n_1=15, n_2=12$ , (查附表 6)  $F_{0.05}(15, 12)=2.62$

性质:  $F_{1-a}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_a(n_2, n_1)}$

这是一个非对称的



### 四、正态总体的样本均值与样本方差的分布

### 定理 1:

总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为其样本, 则  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

$$\text{或 } U = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

### 定理 2:

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

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

2<sup>o</sup>  $\bar{X}$  与  $S^2$  相互独立。

这两个定理在后面的学习中会用到, 大家应给予一定的重视。

### 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正态总体  $N(\mu_1, \sigma^2)$ ,  $N(\mu_2, \sigma^2)$  的样本, 且两样本相互独立。设  $\bar{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i$ ,  $\bar{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} Y_i$  分别两个样本的均值,

$S_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2$ ,  $S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \bar{Y})^2$  分别为这两个样本的

方差, 则有:

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2), \text{ 其中 } S_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$