

https://woaielf.github.io/  
— made by ZY

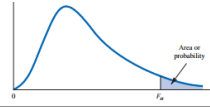
# 总体方差的统计推断

## 两个总体

### F 分布

$s_1^2/s_2^2$  的「抽样分布」

背景  
来自两个「独立简单随机样本」容量为  $n_1$  和  $n_2$  的「正态总体」  
★ 至少「近似正态」很敏感对「正态总体」的假定  
分别抽取  
则服从 F 分布  
自由度  
分子  $n_1 - 1$   
分母  $n_2 - 1$



分子和分母的自由度 依赖于 F 分布的形状 不对称 永远为正值 F 值

记为「总体1」 「样本方差」较大的总体  
出现在「F 分布」上侧 使「检验统计量的值」

$$F = \frac{s_1^2}{s_2^2}$$

检验统计量

总是在「右侧」 拒绝域

Reject  $H_0$  if  $F \geq F_\alpha$

$H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$   
 $H_a: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$  上侧检验

Reject  $H_0$  if  $F \geq F_{\alpha/2}$

$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$   
 $H_a: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  双侧检验

假设检验

总结

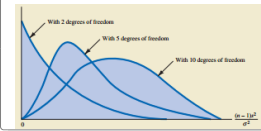
## 一个总体

### $\chi^2$ 分布

$\sigma^2$  点估计  $s^2 = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1}$

$(n - 1)s^2/\sigma^2$  的「抽样分布」

背景  
从「正态总体」任意抽取容量为  $n$  的「简单随机样本」  
则  $\frac{(n - 1)s^2}{\sigma^2}$  的「抽样分布」服从  $\chi^2$  分布  
自由度  $n - 1$



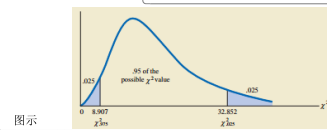
$$\frac{(n - 1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n - 1)s^2}{\chi_{(1 - \alpha/2)}^2}$$

自由度  $n - 1$   
置信系数  $1 - \alpha$

区间估计

以 95% 置信区间为例  $\chi_{.975}^2 \leq \frac{(n - 1)s^2}{\sigma^2} \leq \chi_{.025}^2$   
 $\frac{(n - 1)s^2}{\chi_{.025}^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n - 1)s^2}{\chi_{.975}^2}$

推导来源



图示

$\chi_{.025}^2$  有 2.5% 的分布值落在该值右侧

$\chi_{.975}^2$  有 97.5% 的分布值落在该值右侧

相减即为 95%

$$\chi^2 = \frac{(n - 1)s^2}{\sigma_0^2}$$

$p$ -value  
Reject  $H_0$  if  $p$ -value  $\leq \alpha$   
临界值法

检验统计量

总体方差假设值

下侧

Reject  $H_0$  if  $\chi^2 \leq \chi_{1 - \alpha}^2$

$H_0: \sigma^2 \geq \sigma_0^2$   
 $H_a: \sigma^2 < \sigma_0^2$

上侧

Reject  $H_0$  if  $\chi^2 \geq \chi_\alpha^2$

$H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$   
 $H_a: \sigma^2 > \sigma_0^2$

单侧检验

用于要求较小方差的情况

最常用 一旦拒绝原假设

需要采取措施

总结

双侧检验

Reject  $H_0$  if  $\chi^2 \leq \chi_{(1 - \alpha/2)}^2$  or if  $\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2$

$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$   
 $H_a: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$