

## § 7.2 区间估计

引例 已知  $X \sim N(\mu, 1)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是一组样本值

$\mu$  的无偏、有效点估计为  $\bar{X}$



常数



随机变量

不同的样本值算得的  $\mu$  的估计值不同，因此除了给出未知参数的点估计外，还希望根据所给的样本确定一个随机区间，使其包含参数真值的概率达到指定的要求。

如引例中，若要找一個區間，使其包含 $\mu$ 的真值的概率為0.95。（設 $n = 5$ ）

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{1}{5}\right) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{1/5}} \sim N(0, 1)$$

取  $\alpha = 0.05$

查表得  $z_{\alpha/2} = 1.96$

这说明  $P \left\{ \left| \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{1/5}} \right| \geq 1.96 \right\} = 0.05$

即  $P \left\{ \bar{X} - 1.96\sqrt{1/5} \leq \mu \leq \bar{X} + 1.96\sqrt{1/5} \right\} = 0.95$

称随机区间  $\left( \bar{X} - 1.96\sqrt{1/5}, \bar{X} + 1.96\sqrt{1/5} \right)$

为未知参数  $\mu$  的置信度为0.95的置信区间.

## 置信区间的意义

反复抽取容量为5 的样本，都可得到一个区间,这个区间可能包含未知参数  $\mu$  的真值，也可能不包含未知参数的真值，包含真值的区间占95%.

$(\bar{X} - 1.96\sqrt{1/5}, \bar{X} + 1.96\sqrt{1/5})$  ——  $\mu$  的置信区间

$\bar{X} - 1.96\sqrt{1/5}$  ——  $\mu$  的置信下限

$\bar{X} + 1.96\sqrt{1/5}$  ——  $\mu$  的置信上限

$1 - \alpha$  —— 置信度

若测得 一组样本值, 算得  $\bar{x} = 1.86$

则得一区间  $(1.86 - 0.877, 1.86 + 0.877)$

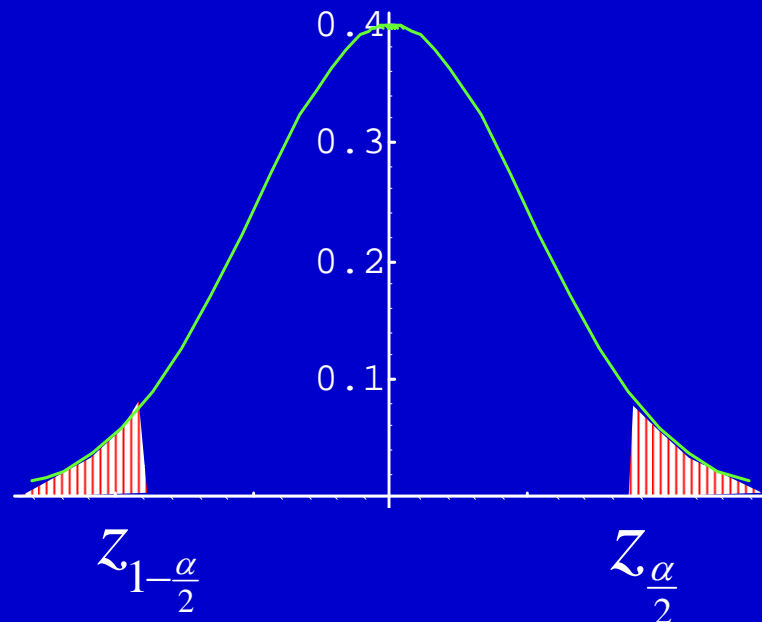
它可能包含  $\mu$  的真值, 也可能不包含  $\mu$  的真值

反复抽样得到的区间中有95%包含  $\mu$  的真值.

为什么要取  $z_{\alpha/2}$  ?

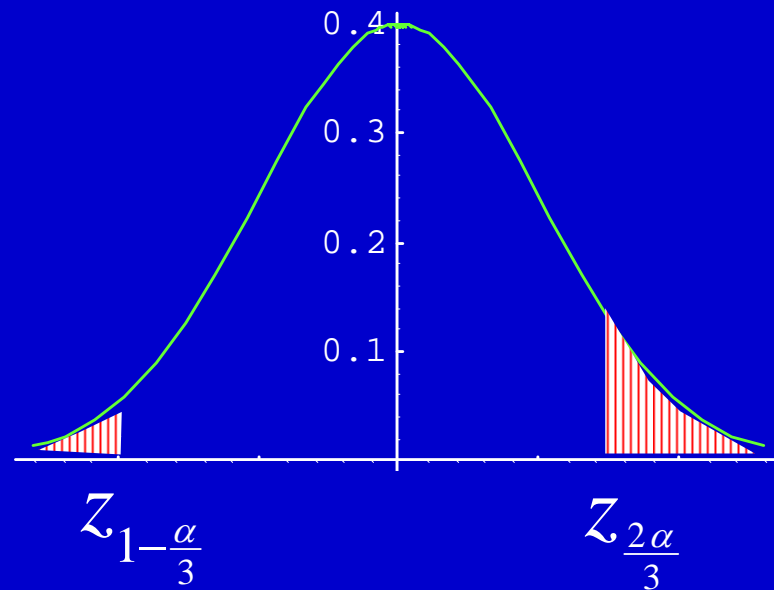
当置信区间为  $(\bar{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{1/5}, \bar{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{1/5})$  时

区间的长度为  $2z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{1/5}$  —— 达到最短



取  $\alpha = 0.05$

$$z_{\frac{\alpha}{2}} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} = 1.96 - (-1.96) \\ = 3.92$$



$$z_{\frac{2\alpha}{3}} - z_{1-\frac{\alpha}{3}} = 1.84 - (-2.13) \\ = 3.97$$

## 一、置信区间的定义

设  $\theta$  是一个待估计的参数,  $\alpha$  是一给定的数, ( $0 < \alpha < 1$ ). 若能找到两个统计量

$$\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n), \quad \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

使得  $P\{\hat{\theta}_1 < \theta < \hat{\theta}_2\} = 1 - \alpha \quad \theta \in \Theta$

则称随机区间  $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$  为参数  $\theta$  的置信度为  $1 - \alpha$  的置信区间, 分别称  $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$  为置信下限与置信上限,  $1 - \alpha$  称为置信度或置信水平.

## 几点说明

- 1、 置信区间的长度 $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$  反映了估计的精度  
 $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$  越小, 估计的精度越高.
- 2、  $\alpha$  反映了估计的可靠程度,  $\alpha$  越小, 越可靠.  
 $\alpha$  越小,  $1 - \alpha$  越大, 估计的可靠程度越高, 但  
这时,  $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$  往往增大, 因而估计的精度降低.
- 3、  $\alpha$  确定后, 置信区间的选取方法不唯一, 常  
选最小的一个.



- 4、 在求参数的置信区间时,一般先保证可靠性.  
在保证可靠性的基础上,再提高精度.  
通常,增大样本容量可以提高精度.

# 求置信区间的步骤

## 1、 寻找一个样本的函数

$$g(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta) \quad \text{— 称为枢轴量}$$

它含有待估参数, 不含其它未知参数, 它的分布已知, 且分布不依赖于待估参数 (常由  $\theta$  的点估计出发考虑).

例如  $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{1}{5}\right)$

$$\Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{1/5}} = g(X_1, X_2, \dots, X_n, \mu) \sim N(0, 1)$$

2、 给定置信度  $1 - \alpha$ , 定出两个常数  $a, b$ , 使得

$$P\{a < g(X_1, X_2, X_n, \theta) < b\} = 1 - \alpha$$

( 引例中  $a = -1.96, b = 1.96$  )

3、 由  $a < g(X_1, X_2, X_n, \theta) < b$  解出

$$\underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \quad \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

得置信区间  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$

引例中,

$$(\underline{\theta}, \bar{\theta}) = (\bar{X} - 1.96\sqrt{1/5}, \bar{X} + 1.96\sqrt{1/5})$$

## 二、置信区间常用公式

(一) 一个正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的情形

(1) 方差 $\sigma^2$ 已知,  $\mu$  的置信区间

$$\left( \bar{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \dots\dots\dots (1)$$

---

推导 由  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$  选取枢轴量

$$g(X_1, X_2, \dots, X_n, \mu) = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

由  $P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| \geq z_{\frac{\alpha}{2}}\right\} = \alpha$  确定  $z_{\frac{\alpha}{2}}$

解  $\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < z_{\frac{\alpha}{2}}$

得  $\mu$  的置信度为  $1 - \alpha$  的置信区间为

$$\left(\bar{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}, \quad \bar{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}\right)$$

---

---

## (2) 方差 $\sigma^2$ 未知, $\mu$ 的置信区间

$$\left( \bar{X} - t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} \right) \dots\dots\dots (2)$$

---

---

推导      选取枢轴量  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$

$$\text{由 } P\left\{ \left| \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \right| \geq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \right\} = \alpha \text{ 确定 } t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$$

$$\text{故 } \mu \text{ 的置信区间为 } \left( \bar{X} - t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} \right)$$

---

---

### (3) 当 $\mu$ 已知时, 方差 $\sigma^2$ 的 置信区间

取枢轴量  $Q = \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$  ,由概率

$$P \left\{ \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n) < \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} < \chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n) \right\} = 1 - \alpha$$

得  $\sigma^2$  的置信度为  $1 - \alpha$  置信区间为

$$\left( \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)} \right) \dots\dots\dots (3)$$

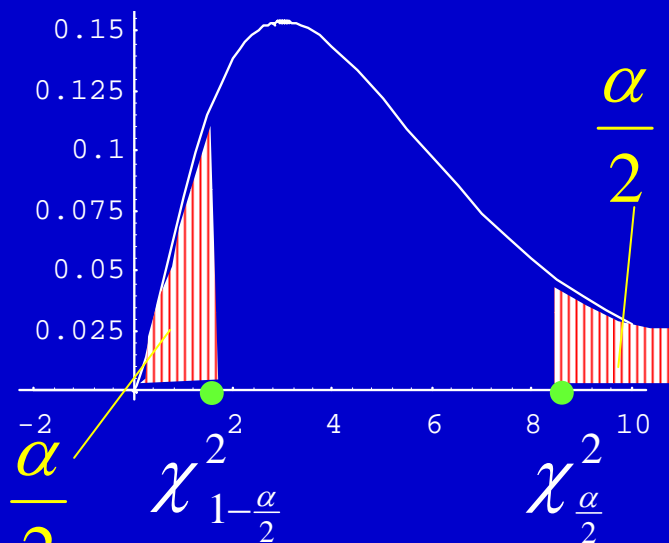
#### (4) 当 $\mu$ 未知时, 方差 $\sigma^2$ 的置信区间

选取  $K = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$  则由

$$P\{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1) < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < \chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)\} = 1 - \alpha$$

得  $\sigma^2$  的置信区间为

$$\left( \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right) \dots\dots\dots (4)$$





例1 某工厂生产一批滚珠, 其直径  $X$  服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 现从某天的产品中随机抽取6件, 测得直径为

15.1, 14.8, 15.2, 14.9, 14.6, 15.1

- (1) 若  $\sigma^2=0.06$ , 求  $\mu$  的置信度为95%的 置信区间;
- (2) 若  $\sigma^2$  未知, 求  $\mu$  的置信度为95%的 置信区间;
- (3) 求方差  $\sigma^2$  的置信度为95%的 置信区间.

解 (1)  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{0.06}{6})$  即  $N(\mu, 0.01)$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{0.1} \sim N(0, 1) \quad z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.025} = 1.96$$

由给定数据算得  $\bar{x} = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 x_i = 14.95$

由公式 (1) 得  $\mu$  的置信区间为

$$(14.95 - 1.96 \times 0.1, \quad 14.95 + 1.96 \times 0.1) \\ = (14.75, \quad 15.15)$$

(2) 取  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{6}}} \sim t(5)$  查表得  $t_{0.025}(5) = 2.5706$

由给定数据算得  $\bar{x} = 14.95$

$$s^2 = \frac{1}{5} \left( \sum_{i=1}^6 x_i^2 - 6\bar{x}^2 \right) = 0.051. \quad s = 0.226$$

由公式 (2) 得  $\mu$  的置信区间为

$$\left( \bar{x} - \frac{s}{\sqrt{6}} t_{0.025}(5), \quad \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{6}} t_{0.025}(5) \right) \\ = (14.71, \quad 15.187)$$

(3) 选取枢轴量  $K = \frac{5S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(5) \quad s^2 = 0.051.$

查表得  $\chi_{0.025}^2(5) = 12.833, \quad \chi_{0.975}^2(5) = 0.831$

由公式 (4) 得  $\mu$  的置信区间为

$$\left( \frac{5s^2}{\chi_{0.025}^2(5)}, \quad \frac{5s^2}{\chi_{0.975}^2(5)} \right) = (0.0199, \quad 0.3069)$$

## (二) 两个正态总体的情形

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为取自总体  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$  的样本,  
 $(Y_1, Y_2, \dots, Y_m)$  为取自总体  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$  的样本,  
 $\bar{X}, S_1^2; \bar{Y}, S_2^2$  分别表示两个样本的均值与方差  
置信度为  $1 - \alpha$

(1)  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  已知,  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

$$\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n}), \quad \bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{m}) \quad \bar{X}, \bar{Y} \text{ 相互独立,}$$


$$\longrightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0,1)$$

$\mu_1 - \mu_2$  的置信区间为

$$\left( (\bar{X} - \bar{Y}) - z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}, \quad (\bar{X} - \bar{Y}) + z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}} \right) \\ \dots \dots \dots (5)$$

(2)  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  未知( 但  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ )  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

$$\begin{array}{l|l} \bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n} + \frac{\sigma^2}{m}) & \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \\ \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}\sigma} \sim N(0,1) & \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1) \\ & \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n+m-2) \end{array}$$

  $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}}} \sim t(n+m-2)$

$$P \left\{ \left| \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}}} \right| < t_{\frac{\alpha}{2}} \right\} = 1 - \alpha$$

$\mu_1 - \mu_2$  的置信区间为

$$\left( (\bar{X} - \bar{Y}) \pm t_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}} \right) \dots \dots \dots (6)$$

(3)  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  未知, 但  $n, m > 50$ ,  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

$$\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m} \approx \frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}$$

$$\longrightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}}} \sim N(0,1)$$

$\bar{X}, \bar{Y}$  相互独立, 因此  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间为

$$\left( (\bar{X} - \bar{Y}) \pm z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}} \right) \dots \dots (7)$$



(5) 方差比  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间 ( $\mu_1, \mu_2$  未知)

取枢轴量  $F = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} = \frac{S_1^2 / S_2^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \sim F(n-1, m-1)$

因此, 方差比  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间为

$$\left( \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\frac{\alpha}{2}}(n-1, m-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1, m-1)} \right) \dots \dots \dots (8)$$

(6) 方差比  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间 ( $\mu_1, \mu_2$  已知)

取枢轴量

$$F = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{\frac{1}{m} \sum_{j=1}^m (Y_j - \mu_2)^2} = \frac{\frac{m \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{n}}{\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}} \sim F(n, m)$$

因此, 方差比  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间为

$$\left( \frac{\frac{m}{n} \cdot \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{j=1}^m (Y_j - \mu_2)^2}}{F_{\frac{\alpha}{2}}(n, m)}, \frac{\frac{m}{n} \cdot \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{j=1}^m (Y_j - \mu_2)^2}}{F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n, m)} \right) \dots \dots \dots (9)$$

**例2** 某厂利用两条自动化流水线罐装番茄酱. 现分别从两条流水线上抽取了容量分别为13与17的两个相互独立的样本

$$X_1, X_2, \dots, X_{13} \text{ 与 } Y_1, Y_2, \dots, Y_{17}$$

已知  $\bar{x} = 10.6g, \quad \bar{y} = 9.5g,$

$$s_1^2 = 2.4g^2, \quad s_2^2 = 4.7g^2$$

假设两条流水线上罐装的番茄酱的重量都服从正态分布, 其均值分别为  $\mu_1$  与  $\mu_2$

- (1) 若它们的方差相同,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , 求均值差  $\mu_1 - \mu_2$  的置信度为0.95 的置信区间;
- (2) 若不知它们的方差是否相同, 求它们的方差比的置信度为 0.95 的置信区间

解 (1) 取枢轴量

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}}} \sim t(n+m-2)$$

查表得  $t_{0.025}(28) = 2.0484$

由公式(6)  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间为

$$\left( (\bar{X} - \bar{Y}) \pm t_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}} \right)$$
$$= (-0.3545, 2.5545)$$

(2) 枢轴量为  $F = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} = \frac{S_1^2 / S_2^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \sim F(12, 16)$

查表得  $F_{0.025}(12, 16) = 2.89$

$$F_{0.975}(12, 16) = \frac{1}{F_{0.025}(16, 12)} \approx \frac{1}{3.16}$$

由公式(8)得方差比  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间为

$$\left( \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{0.025}(n-1, m-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{0.975}(n-1, m-1)} \right)$$

$$= (0.1767, 1.6136)$$

### (三) 单侧置信区间

定义 对于给定的  $\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ),  $\theta$  是待估参数

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是总体  $X$  的样本,

若能确定一个统计量

$$\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \quad (\text{或 } \bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n))$$

使得  $P\{\underline{\theta} < \theta\} = 1 - \alpha$  (或  $P\{\theta < \bar{\theta}\} = 1 - \alpha$ )

则称  $(\underline{\theta}, +\infty)$  (或  $(-\infty, \bar{\theta})$ )

为置信度为  $1 - \alpha$  的单侧置信区间.

$\underline{\theta}$  —— 单侧置信下限       $\bar{\theta}$  —— 单侧置信上限

例3 已知灯泡寿命 $X$  服从正态分布, 从中随机地抽取 5 只作寿命试验, 测得寿命为

1050 , 1100 , 1120 , 1250 , 1280 (小时)

求灯泡寿命均值的置信度为0.95的单侧置信下限与灯泡寿命方差的置信度为0.95的单侧置信上限.

解  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu, \sigma^2$ 未知

$$n=5, \bar{x}=1160, s^2 = \frac{1}{4} \left( \sum_{i=1}^5 x_i^2 - 5\bar{x} \right) = 9950$$



(1) 选取枢轴量  $\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(4)$

$$t_{\alpha} = t_{0.05} = 2.1318$$

$$\underline{\mu} = \bar{x} - t_{0.05} \times \frac{s}{\sqrt{5}} = 1064.9$$

(2) 选取枢轴量  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(4)$

$$\chi_{0.95}^2(4) = 0.711$$

$$\overline{\sigma^2} = \frac{4s^2}{\chi_{0.95}^2(4)} = 55977$$