# § 8.3 区间估计

前面介绍了参数的点估计方法,即是用一个统计  $=\theta(X_1,X_2,\cdot,X_n)$ 的估计值来估计参数 $\theta$ 。由于样本的 随机性,算出来的估计值不一定正好是参数的真实值, 即使是真实值,由于不知道参数值本身到底是多少, 我们也无法确定这种相等。为了克服这种缺点,我们 希望能找出这样的区间,使θ落在这个区间内的概率 可以计算。这样,我们就可以在一定的可靠程度下得 出估计值可能的最大误差。这就是区间估计的思想。

### 一、置信区间

定义8.7: 设总体x 含有未知参数 $\theta$ ,  $X_1$ ,  $X_2$ , ...,  $X_n$  是来自x 的样本,  $\theta_1 = \theta_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , $\theta_2 = \theta_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是两个统计量。若对给定的概率  $1-\alpha(0<\alpha<1)$  有

$$P(\theta_1 < \theta < \theta_2) = 1 - \alpha \qquad (*)$$

 $\pi_{1-\alpha}$ 为置信度或置信水平,称  $(\theta_1, \theta_2)$ 为参数 $\theta$  的置信度为  $1-\alpha$ 的置信区间, $\theta_1, \theta_2$ 分别称为置信下限,置信上限。

注: (1)  $\alpha$ 通常很小,从而使得落在区间内的概率 $P(\theta_1 < \theta < \theta_2) = 1 - \alpha$ 很大,也即是说我们所估计的 $\theta$ 的区间可靠性很好,  $\alpha$  越小,可靠程度就越高。

- (2) 往往我们也希望估计的区间要短,即估计的精度要好。比如说,估计成都成人的身高为[1,3]米,虽然可靠性很好,几乎是肯定的,但这样的估计没有任何意义,因为精度太差了。
- (3) 然而,上述两项要求是互相矛盾的。要想精 度好(即估计区间 $(\theta_1,\theta_2)$ 尽可能的窄),则可靠性就越 差(即概率  $P(\theta_1 < \theta < \theta_2) = 1 - \alpha$  越小); 反之, 可靠性 越好,精度就越差。区间估计要求在样本容量给定的 情况下,如何使二者尽可能都好!现在,人们的通用 规则为:先保证可靠性,然后使估计区间尽可能的窄 (也即精度更好)。

若给定样本值为 $x_1, x_2, \cdot, x_n$ ,代入 $\theta_1, \theta_2$ ,则得两实数 $\theta_1(x_1, x_2, \cdot, x_n)$ , $\theta_2(x_1, x_2, \cdot, x_n)$ 区间

$$(\theta_1(x_1, x_2, \cdot, x_n), \theta_2(x_1, x_2, \cdot, x_n))$$

也称为置信区间。

根据上面的分析,先保证可靠度, 即先给出置信  $\mathbf{p}_{-\alpha}$  再保证精度尽可能地高,即确定尽可能短的置信区间。那么,怎么确定呢? 也即如何确定  $\theta_{1}$ ,  $\theta_{2}$  其基本思想为:

- (1)  $X_1, X_2, \cdot, X_n$ 是 X的样本。取一个关于 $\theta$ 的较优的,最好是无偏的点估计  $\theta(X_1, X_2, \cdot, X_n)$ ;
- (2) 从 $\theta$ 出发,找一个仅含唯一未知参数 $\theta$  的

样本函数 $W = W(X_1, X_2, \cdot, X_n; \theta)$ ,其分布类型是已知的如 $N(0,1), \chi^2(n), t(n), F(n_1, n_2)$ 等,W 的分位点是能从表中查到的;

- (3) 查表得 W 的 $\alpha/2$ ,  $1-\alpha/2$ 分位点 $W_{\alpha/2}$ ,  $W_{1-\alpha/2}$ , 此时自然有  $P(W_{\alpha/2} < W < W_{1-\alpha/2}) = 1-\alpha$ ;
  - (4) 从不等式 $W_{\alpha/2} < W < W_{1-\alpha/2}$ 解出 $\theta$ ,得该不等式

的等价形式  $\theta_1(X_1, X_2, \cdot, X_n) < \theta < \theta_2(X_1, X_2, \cdot, X_n)$  从而  $(\theta_1, \theta_2)$  为 $\theta$ 的置信度为  $1-\alpha$  的置信区间,

此时有  $P(\theta_1 < \theta < \theta_2) = 1 - \alpha$ .

这样的置信区间  $(\theta_1,\theta_2)$  称为双侧置信区间。

(5) 将样本值代入 $\hat{\theta}_1,\hat{\theta}_2$  得置信区间 $(\hat{\theta}_1,\hat{\theta}_2)$ 

### 二、正态总体未知参数的双侧置信区间

- 1、一个正态总体的情形:设 $X_1, X_2, \cdot, X_n$ 是来自正态总体 $X \sim N(u, \sigma^2)$ 的样本,下面就各种情形加以讨论。
  - (1) 已知  $\sigma^2 = \sigma_0^2$ , 求总体均值 u 的置信区间:
  - ① 找u 的无偏估计: 样本均值 x是u 的无偏估计; ;
  - ②从 对出发,构造仅含未知参数u ,分布类型已知且分位点可查的样本函数: 由样本均值的抽样分布定理知符合条件的样本函数可取为

$$U = \frac{\bar{X} - u}{\sigma_0 / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

③ 对于给定的置信度 $1-\alpha$ , 查表得所构造样本函数的分位点:由于 $U\sim N(0,1)$ , 查得  $\alpha/2,1-\alpha/2$ 分位点分别为  $u_{\alpha/2},u_{1-\alpha/2}$ , 从而有  $P(u_{\alpha/2}< U< u_{1-\alpha/2})=1-\alpha$ .,由于

$$u_{\alpha/2} = -u_{1-\alpha/2}$$
,所以有  $P(-u_{1-\alpha/2} < U < u_{1-\alpha/2}) = 1-\alpha$ .;

④ 求置信区间:  $\mathbf{M} - u_{1-\alpha/2} < U < u_{1-\alpha/2}$ . 即解不等式

$$(\overline{X}-u_{1-\frac{\alpha}{2}}\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}, \ \overline{X}+u_{1-\frac{\alpha}{2}}\frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}).$$

例:为估计一件物体的重量u,把它重复称了5次,得到结果(单位:干克)为:5.52,5.48,5.64,5.51,5.43,且这些测量值都服从正态分布 N(u)试对参数u给出置信度为  $1-\alpha=$ 的置信区间。

解由题意知  $X \sim N(u, 0.01)$ 。由于  $\sigma^2 = \sigma_0^2 = 0.01$  已知,则置信度为  $1-\alpha$  的置信区间为

$$(x - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}}, x + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}})$$

因 $1-\alpha=0.95$ ,则 1-lpha/2=0.975 查表可知  $u_{1-lpha/2}=1.96$ ,

又 n=5 且  $\sigma_0 = \sqrt{0.01} = 0.1$ , 经计算,样本均值为 x = 5.516 , 从而

$$\overline{x} - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}} = 5.428, \quad \overline{x} + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma_0}{\sqrt{n}} = 5.604,$$

所以, u的置信度为 $1 - \alpha = 0.95$ 的置信区间为

 $(5.428,5.604)_{\circ}$ 

### (2) $\sigma^2$ 未知,求总体均值 u的置信区间:

- ① 找 u的无偏估计: 样本均值  $\bar{X}$ 是u 的无偏估计
- ② 从 x 出发,构造仅含未知参数 u , 分布类型已知且分位点可查的样本函数:由抽样分布定理知符合条件的样本函数可取为

$$t=\frac{\overline{X}-u}{S/\sqrt{n}}\sim t(n-1),$$

(此时不能取(1)中的  $U=\frac{\bar{X}-u}{\sigma_0/\sqrt{n}}$ ,因为此时不再有已知 $\sigma^2=\sigma_0^2$ ,即  $\sigma^2$ 也为未知参数);

③ 对于给定的置信度1- $\alpha$ , 查表得所构造样本函数的分位点:由于 $t \sim t(n-1)$ , 查得  $\alpha/2$ 和  $1-\alpha/2$ 分位点分别为  $t_{\alpha/2}(n-1), t_{1-\alpha/2}(n-1)$ 由于  $t_{\alpha/2}(n-1) = -t_{1-\alpha/2}(n-1)$  所以有  $P(-t_{1-\alpha/2}(n-1) < t < t_{1-\alpha/2}(n-1)) = 1-\alpha;$ 

④ 求置信区间: 解  $-t_{1-\alpha/2}(n-1) < t < t_{1-\alpha/2}(n-1)$  即解不等式  $-t_{1-\alpha/2}(n-1) < \frac{\bar{X}-u}{S/\sqrt{n}} < t_{1-\alpha/2}(n-1)$  得 u 的置信 度为1- $\alpha$  的置信区间为

$$\overline{X} - t_{1-\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} < u < \overline{X} + t_{1-\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}.$$

例:为估计一件物体的重量u,把它重复称了5次,得到结果(单位:干克)为:5.52,5.48,5.64,5.51,5.43,且这些测量值都服从正态分布 N(u)进对参数u给出置信度为  $1-\alpha=$ 的置信区间。

在上例中,若 $\sigma^2$  未知,求平均重量u的置信度为1- $\alpha$ =95% 的置信区间。

# 解:由上例知样本均值为x=5.516由样本值可算得样

本标准差为 
$$s = \sqrt{s^2} = \sqrt{\frac{1}{n-1}} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2 = 0.078$$
 对于给定

的 
$$1-\alpha=95\%$$
,则  $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)=t_{0.975}(4)=2.776$ . 于是可得

$$\frac{1}{x} - t_{1 - \frac{\alpha}{2}}(n - 1) \frac{s}{\sqrt{n}} = 5.516 - 2.776 \times \frac{0.078s}{\sqrt{5}} = 5.419,$$

$$\frac{1}{x} + t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)\frac{s}{\sqrt{n}} = 5.516 + 2.776 \times \frac{0.078s}{\sqrt{5}} = 5.613.$$

### 则平均重量u 的置信度为1-α=95% 的置信区间为

(5.419, 5.613).

注:上面两例相比,u的置信度同样为95% (即可靠性相同)的置信区间,后者比前者宽,即前者的精度要好些。这是因为前者比后者多用了一个信息  $\sigma$ =0.1。

- (3) u未知,求总体方差σ²的置信区间:
- ① 找  $\sigma^2$  的无偏估计:样本方差  $S^2$  是 $\sigma^2$  的无偏估计;
- ② 从S<sup>2</sup>出发,构造仅含未知参数σ<sup>2</sup> ,分布类型已知且分位点可查的样本函数:由样本方差的抽样分布定理 知符合条件的样本函数可取为

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

③ 对于给定的置信度1-α,查表得所构造样本函 数的分位点:由于  $\chi^2 \sim \chi^2(n-1)$ , 查得  $\alpha/2$ ,  $1-\alpha/2$  分 位点分别为  $\chi^2_{\alpha/2}(n-1)$ ,  $\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$ , 则

$$P(\chi_{\alpha/2}^2(n-1) < \chi^2 < \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)) = 1-\alpha;$$

不等式  $\chi^2_{\alpha/2}(n-1) < (n-1)S^2/\sigma^2 < \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$  得 $\sigma^2$  的置

信度为1-α的置信区间为 
$$\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}$$

也即

$$\frac{1}{2} \left( \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} \right) = \left( \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} \right)$$

例: 设某机床加工的零件长度  $X \sim N(u, \sigma^2)$ , 今抽

查16个零件, 测得长度 (单位: mm) 如下:

12.15, 12.12, 12.01, 12.08, 12.09, 12.16, 12.03, 12.01,

12.06, 12.13, 12.07, 12.11, 12.08, 12.01, 12.03, 12.06,

在置信度为95%时,试求总体方差σ²的置信区间。

解:对于给定的1-α=95%,则

$$\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1) = \chi^2_{0.975}(15) = 27.488, \quad \chi^2_{\alpha/2}(n-1) = \chi^2_{0.025}(15) = 6.262,$$

并由样本值算得样本方差为  $s^2 = 0.00244.$  , 则

$$\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} = \frac{15 \times 0.00244}{27.488} = 0.0013, \quad \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)} = \frac{15 \times 0.00244}{6.262} = 0.0058,$$

由此得  $\sigma^2$  的置信区间为

(0.0013, 0.0058).

2、两个正态总体情形: 设 $X \sim N(u_1, \sigma_1^2), Y \sim N(u_2, \sigma_2^2)$ 是两个相互独立的正态总体,  $X_1, X_2, \cdot, X_n$ 是来自X 的样本,  $Y_1, Y_2, \cdot, Y_n$ 是来自Y 的样本, 记

$$\overline{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i, \quad \overline{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} Y_i, \quad S_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \overline{X})^2, \quad S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \overline{Y})^2$$

X,Y的样本均值

X,Y的样本方差

同前面一样,下面就各种情形加以讨论。

### (1) $\sigma_1^2$ , $\sigma_2^2$ 已知, 求总体均值差 $u_1 - u_2$ 的置信区间

此时, $\bar{X} - \bar{Y}$ 是 $u_1 - u_2$ 的无偏估计,从而考虑样本函数

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (u_1 - u_2)}{\sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2}} \sim N(0, 1),$$

## 对于给给定的置信度1-α,与前面的讨论一致有:

$$P(-u_{1-\alpha/2} < U < u_{1-\alpha/2}) = P(-u_{1-\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (u_1 - u_2)}{\sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2}} < u_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha,$$

$$P(-u_{1-\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (u_1 - u_2)}{\sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2}} < u_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha,$$

$$\overline{X} - \overline{Y} - u_{1-\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2} < u_1 - u_2 < \overline{X} - \overline{Y} + u_{1-\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2},$$

### 所以, $u_1$ - 的置信度为1- $\alpha$ 的置信区间为

$$\left( \overline{X} - \overline{Y} - u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, \quad \overline{X} - \overline{Y} + u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right).$$

(2)  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 未知,求总体均值差  $u_1 - u_2$  的置信区间:

此时,  $\bar{X} = \bar{Y}$  仍是 $u_1 = u_2$  的无偏估计,由定理6.4.8,我们考虑样本函数

$$T = \frac{\overline{X} - \overline{Y} - (u_1 - u_2)}{S_W \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}} \sim t(n_1 + n_2 - 2) \left( S_W = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \right)$$

### 对于给给定的置信度1-α,类似于前面的讨论有:

$$\begin{split} &P(-t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2) < T < t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2)) \\ &= P(-t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2) < \frac{\overline{X}-\overline{Y}-(u_1-u_2)}{S_W\sqrt{1/n_1+1/n_2}} < t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2)) = 1-\alpha; \end{split}$$

解释 
$$-t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2) < \frac{\overline{X}-\overline{Y}-(u_1-u_2)}{S_W\sqrt{1/n_1+1/n_2}} < t_{1-\alpha/2}(n_1+n_2-2)$$

$$\overline{X} - \overline{Y} - t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)S_W \sqrt{1/n_1 + 1/n_2} < u_1 - u_2 < \overline{X} - \overline{Y} + t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)S_W \sqrt{1/n_1 + 1/n_2},$$

### 所以, $u_1 - u_2$ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为:

### 此时,由定理6.4.8,我们考虑样本函数

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

### 对于给定的置信度 1-α,有

$$\begin{split} &P(F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1) < F < F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)) \\ &= P\left(F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1) < \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} < F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)\right) \\ &= P\left(\frac{S_1^2}{S_2^2 F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{S_1^2}{S_2^2 F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)}\right) = 1 - \alpha; \end{split}$$

# 所以, $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信度为1- $\alpha$ 的置信区间为:

$$\left(\frac{S_1^2}{S_2^2 F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2 F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)}\right)^{\circ}$$

### 三、正态总体未知参数的单侧置信限:

前面介绍了双侧置信区间,然而,在实际生活中,我们还将遇到只求单侧置信限的问题。

定义: 设总体 X 含有未知参数 $\theta$ ,  $X_1$ ,  $X_2$ , ...,  $X_n$  为 X 的样本。若存在统计量  $\theta_1 = \theta_1(X_1, X_2, \cdot, X_n)$  使得  $P(\theta > \theta_1) = 1 - \alpha$ , 称 $\theta_1$ 为 $\theta$ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信下限; 若存在统计量  $\theta_2 = \theta_2(X_1, X_2, \cdot, X_n)$ 使得 $P(\theta < \theta_2) = 1 - \alpha$ , 称 $\theta_2$ 为参数 $\theta$  的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信上限。

下面以一个例子说明单侧置信区间或单侧置信限 的求法。

例:设 $X_1, X_2, L, X_n$ 为来自总体 $X \sim N(u, \sigma^2)$ 的样本,求u的置信度为的单侧置信限。

解:这是一个正态总体在总体方差未知的情况下,对总体均值的区间估计问题。同双侧情况相同,应取样本函数为  $t = \frac{\bar{X} - u}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$ 

因为只需对总体均值u 作单侧估计, 注意到 t 分布的对称性。 查表可得  $t_{\alpha}(n-1)$ ,  $t_{1-\alpha}(n-1)$  从而有

$$P(t < t_{1-\alpha}(n-1)) = 1-\alpha,$$

$$P(t > t_{\alpha}(n-1)) = 1 - P(t < t_{\alpha}(n-1)) = 1 - \alpha$$

### 因为

$$t < t_{1-\alpha}(n-1) \Leftrightarrow \frac{\overline{X} - u}{S / \sqrt{n}} < t_{1-\alpha}(n-1) \Leftrightarrow u > \overline{X} - t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}},$$

$$t > t_{\alpha}(n-1) \Leftrightarrow \frac{\overline{X} - u}{S/\sqrt{n}} > t_{\alpha}(n-1) \Leftrightarrow u < \overline{X} + t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}.$$

### 于是

$$P(u > \bar{X} - t_{1-\alpha}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha,$$

$$P(u < \bar{X} + t_{1-\alpha}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha.$$

于是得:在总体方差  $\sigma^2$  未知的情况下,总体均值u

的置信度为 $1-\alpha$  的单侧置信下限为  $\frac{S}{n} = \bar{X} - t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}$ 

单侧置信上限为 
$$\frac{S}{n_2} = \overline{X} + t_{1-\alpha}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}$$

### 与相同情况下的双侧置信区间

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

相比,容易看出,只需将双侧置信限的临界值的下标中

的 $-\alpha/2$ 换为 $1-\alpha$   $\alpha/2$ 换为  $\alpha$ 就得到相应的单侧置信限。

对于其它情形下的区间估计问题有相同的结论。

如:总体 $X \sim N(u, \sigma^2)$ 且  $\sigma$ 已知时,应用样本函数

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

则u的置信度为1- $\alpha$ 的单侧置信下限为  $\frac{\delta}{\lambda} = \bar{X} - u_{1-\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ 

单侧置信上限为
$$\frac{\delta}{k_2} = \bar{X} + u_{1-\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$
。

同样,当总体 $X \sim N(u, \sigma^2)$ 且 $\iota$ 未知时,应用样本函数

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

则 $\sigma_2$  的置信度为1-α的单侧置信下限为  $\frac{\partial^2}{\partial r^2} = \frac{(n-1)S}{(n-1)}$ 

$$\frac{7}{\sigma^2}_1 = \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha}(n-1)}$$

侧置信上限为 
$$\frac{?}{3} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha}^2(n-1)}$$

### 一个正态总体参数的区间估计表

被估 参数		用于估计 的统计量	统计量 的分布	置信度为 <sup>1-α</sup> 的置信区间	双侧临界值的求法
11	$\sigma^2$ 已 知	$U = \frac{\bar{X} - u}{\sigma / \sqrt{n}}$	N(0,1)	$\left(\bar{X} - u_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + u_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$	$P( u  < u_{1-\frac{\alpha}{2}}) = 1-\alpha$
	σ <sup>2</sup> 未 知	$t = \frac{\bar{X} - u}{S/\sqrt{n}}$	t(n-1)	$\left(\bar{X}-t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}},\bar{X}+t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}}\right)$	$P( t  < t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)) = 1-\alpha$
$\sigma^2$	u 己知	$\chi^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - u)^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n)$	$\left(\frac{(n-1)\sigma^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)}, \frac{(n-1)\sigma^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n)}\right)$	$P(\chi_{\frac{\alpha}{2}}^{2}(n) < \chi^{2} < \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(n))$ $= 1-\alpha$
	u 未 知	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n-1)$		$P(\chi_{\frac{\alpha}{2}}^{2}(n-1) < \chi^{2} < \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(n-1))$ $= 1-\alpha$
	<b>数</b> <i>u</i>	数 件 σ 2 u 2 u 2 u 2 u 3 u 2 u 3 u 2 u 3 u 3 u	数 件 的统计量 $u = \frac{\bar{X} - u}{\sigma / \sqrt{n}}$ $u = \frac{\bar{X} - u}{\sigma / \sqrt{n}}$ $t = \frac{\bar{X} - u}{S / \sqrt{n}}$ $u = \frac{\bar{X} - u}{S / \sqrt{n}}$	数 件 的统计量 的分布 $u = \frac{\overline{X} - u}{\sigma / \sqrt{n}}  N(0,1)$ $u = \frac{\overline{X} - u}{\sigma / \sqrt{n}}  N(0,1)$ $x = \frac{\overline{X} - u}{S / \sqrt{n}}  t(n-1)$ $x = \frac{u}{S}  \chi^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - u)^2}{\sigma^2}  \chi^2(n)$ $x = \frac{u}{S}  \chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{S^2}  \chi^2(n-1)$	数 件 的统计量 的分布

### 两个正态总体参数的区间估计表

被估 参数		条件	用于估计 的统计量	统计量 的分布	置信度为-a 的置信区间	双侧临界 值的求法
两个正态总体	<i>u</i> <sub>1</sub>	$\sigma_1^2$ $\sigma_2^2$ 已知	$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - u_1 - u_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	N(0,1)	$\left( \bar{X} - \bar{Y} - \mu_{1 - \frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, \right.$ $\bar{X} - \bar{Y} + \mu_{1 - \frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right)$	$P( u  < u_{1-\frac{\alpha}{2}}) = 1-\alpha$
		$\sigma_1^2$ $\sigma_2^2$ 未知等	$t = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - u_1 - u_2}{S_W \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	$t(n_1+n_2-2)$	$\left(\bar{X} - \bar{Y} - t_{1 - \frac{\alpha}{2}} S_{W} \sqrt{\frac{1}{n_{1}} + \frac{1}{n_{2}}}, \right)$ $\bar{X} - \bar{Y} + t_{1 - \frac{\alpha}{2}} S_{W} \sqrt{\frac{1}{n_{1}} + \frac{1}{n_{2}}}\right)$	$P( t  < t_{1-\frac{\alpha}{2}}) = 1-\alpha$
	$oxed{\sigma_1^2 \over \sigma_2^2}$	u 未 知	$F = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2}$	$F(n_1-1,n_2-1)$	$\left(rac{S_{1}^{2}/S_{2}^{2}}{F_{1-rac{lpha}{2}}},rac{S_{1}^{2}/S_{2}^{2}}{F_{rac{lpha}{2}}} ight)$	$P(F_{\frac{\alpha}{2}} < F < F_{1-\frac{\alpha}{2}})$ $= 1 - \alpha$