

# 概率论与数理统计



# 第20讲

区间估计的概念，正态总体的区间估计

设  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是未知参数  $\theta$  的一个估计量，它是一个随机变量，对于一个样本观察值  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ，算得一个估计值  $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ，点估计是取  $\theta \approx \hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ，一般的  $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$  与  $\theta$  之间存在误差。

我们希望给出这样的结果，**有多大的可能参数  $\theta$  在某一范围内**，这个范围一般用区间的形式给出，这种形式的估计称为区间估计。

**例如，估计明天的最高温度八成在10-15摄氏度之间，有95%把握认为某人的年龄在25到30岁之间，有98%把握认为某部件正常工作的概率在0.93到0.98之间等等。**

和点估计不同，区间估计给出了包含参数真值的范围以及可靠程度。**这样的区间称为置信区间。**

设总体 $X$ 的分布为 $f(x, \theta)$ , 其中 $\theta$ 为未知参数,  $\theta \in \Theta$ ,  $\Theta$  为参数空间,  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自总体 $X$ 的一个样本, 若对事先给定的一个常数  $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 存在两个统计量

$$\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n) \text{ 和 } \hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

对于任意 $\theta \in \Theta$ , 满足  $P_{\theta}\{\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U\} \geq 1 - \alpha$

则称随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  是  $\theta$  的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

$\hat{\theta}_L$  和  $\hat{\theta}_U$  分别称为置信下限和置信上限,  $1 - \alpha$ 称为置信水平。

(1)当 $X$ 连续时, 对于给定的 $\alpha$ , 可以求出置信区间  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  满足

$$P_{\theta}\{\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U\} = 1 - \alpha$$

(2)当 $X$ 离散时, 对于给定的 $\alpha$ , 常常找不到区间  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  满足

$$P_{\theta}\{\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U\} = 1 - \alpha$$

此时, 找区间  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  使得  $P_{\theta}\{\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U\}$  至少为  $1 - \alpha$ , 且尽可能接近  $1 - \alpha$ 。

(3) 对于样本  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$

$[\hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n), \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)] \longrightarrow$  **随机区间**

以  $1-\alpha$  的概率保证其包含未知参数的真值。

即有：

$$P\{\hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq \theta \leq \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha$$

(4) 对于样本观测值  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$

$[\hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n), \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)] \longrightarrow$  **常数区间**

只有两个结果，包含  $\theta$  和不包含  $\theta$ 。

没有随机变量，自然不能谈概率

此时，不能说： $P\{\hat{\theta}_L(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq \theta \leq \hat{\theta}_U(x_1, x_2, \dots, x_n)\} = 1 - \alpha$

可以理解为：该常数区间包含未知参数真值的可信程度为  $1 - \alpha$ 。

常数区间  $[\hat{\theta}_L(x_1, x_2, \dots, x_n), \hat{\theta}_U(x_1, x_2, \dots, x_n)]$  认为是随机区间的  $[\hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n), \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)]$  的一次实现。

则在重复取样下(各次取样的样本容量均为 $n$ )，获得许多不同的实现，根据**伯努利大数定律**，这些不同的实现中大约有 $100(1-\alpha)\%$ 包含 $\theta$ 的真值，而有 $100\alpha\%$ 不包含 $\theta$ 的真值。



$$P\{\hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq \theta \leq \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha$$

如：取 $1 - \alpha = 0.95$ 。

若反复抽样100次，样本观测值为  $x_1^i, x_2^i, \dots, x_n^i, i = 1, 2, \dots, 100$

对应的常数区间为  $[\hat{\theta}_L(x_1^i, \dots, x_n^i), \hat{\theta}_U(x_1^i, \dots, x_n^i)], i = 1, 2, \dots, 100$

于是在100个常数区间中，包含参数真值的区间大约为95个，不包含真值的区间大约为5个。

对一个具体的区间  $[\hat{\theta}_L(x_1^i, \dots, x_n^i), \hat{\theta}_U(x_1^i, \dots, x_n^i)]$  而言，它可能包含 $\theta$ ，也可能不包含 $\theta$ ，包含 $\theta$ 的可信度为95%。

(5) 置信水平是区间估计的可靠性度量，在给定置信水平下，置信区间长度越短，其估计精度越高。而可靠度和精度是相互矛盾的两个方面，可靠度要求越高，置信区间越长，此时精度越低。

理论上通常的原则是保证可靠度下，求精度尽可能高的置信区间。

一般做法是，根据不同类型的问题，先确定一个较大的置信水平  $1-\alpha$ ，使得  $P\{\hat{\theta}_L(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq \theta \leq \hat{\theta}_U(x_1, x_2, \dots, x_n)\} = 1-\alpha$

此时  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  的取法仍然有任意多种，之后再从中选取一个平均长度最短的区间。

**第一步：** 找一个与待估参数 $\theta$ 有关的统计量 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 一般选取参数 $\theta$ 的一个优良的点估计;

**第二步：** 构造统计量 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和参数 $\theta$ 的一个函数 $G(T, \theta)$ , 要求 $G$ 的分布与待估参数 $\theta$  无关. 具有这种性质的函数 $G(T, \theta)$ 称为枢轴量;

**第三步：**对给定的置信水平 $1-\alpha$  ( $0<\alpha<1$ ), 选取两个常数 $a$ 和 $b$  ( $a<b$ ), 使得

$$P_{\theta}\{a \leq G(T, \theta) \leq b\} = 1 - \alpha$$

**第四步：**如果不等式 $a \leq G(T, \theta) \leq b$ 可以等价变形为  $\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U$  , 即有

$$P_{\theta}\{a \leq G(T, \theta) \leq b\} = P_{\theta}\{\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U\} = 1 - \alpha$$

那么区间  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$  就是参数 $\theta$ 的一个置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间。

### 注 意

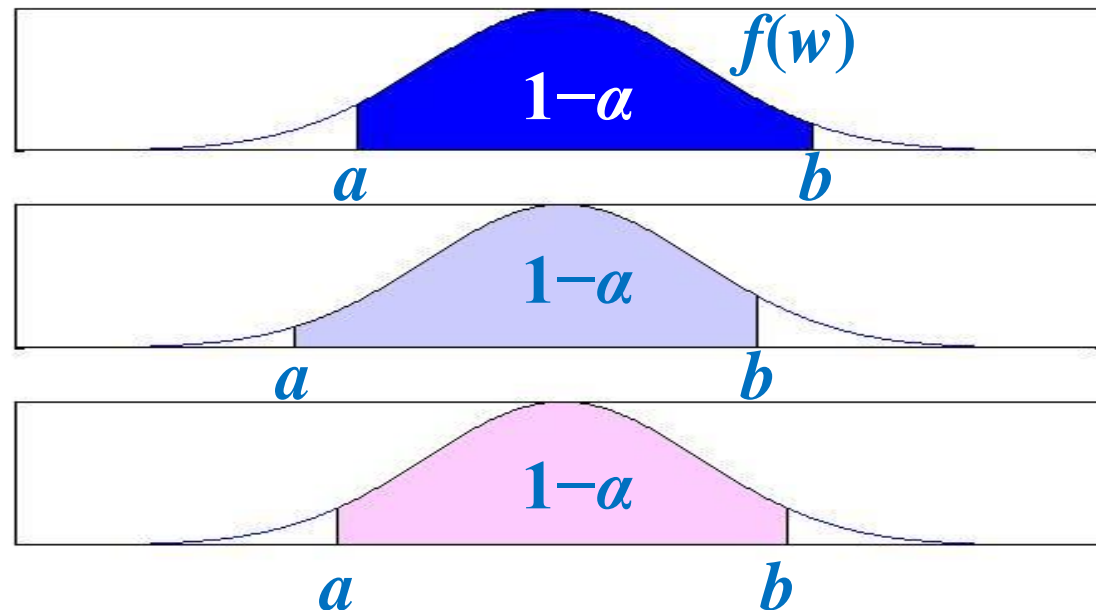


(1) 当 $G(T, \theta)$ 是 $\theta$ 的连续严格单调函数时, 这两个不等式的等价变形总可以做到。

(2) 若被估计量是待估参数 $\theta$ 的函数 $g(\theta)$ , 此时把枢轴量 $G(T, \theta)$ 换为 $G(T, g(\theta))$ , 不等式 $a \leq G(T, \theta) \leq b$ 变形为 $\hat{g}_L(X) \leq g(\theta) \leq \hat{g}_U(X)$ 。

(3) 两个常数 $a$ 和 $b$ 的选择方法

对于任意两个数 $a$ 和 $b$ ，只要使得 $f(w)$ 下方的面积为 $1-\alpha$ ，就能确定一个 $1-\alpha$ 的置信区间。

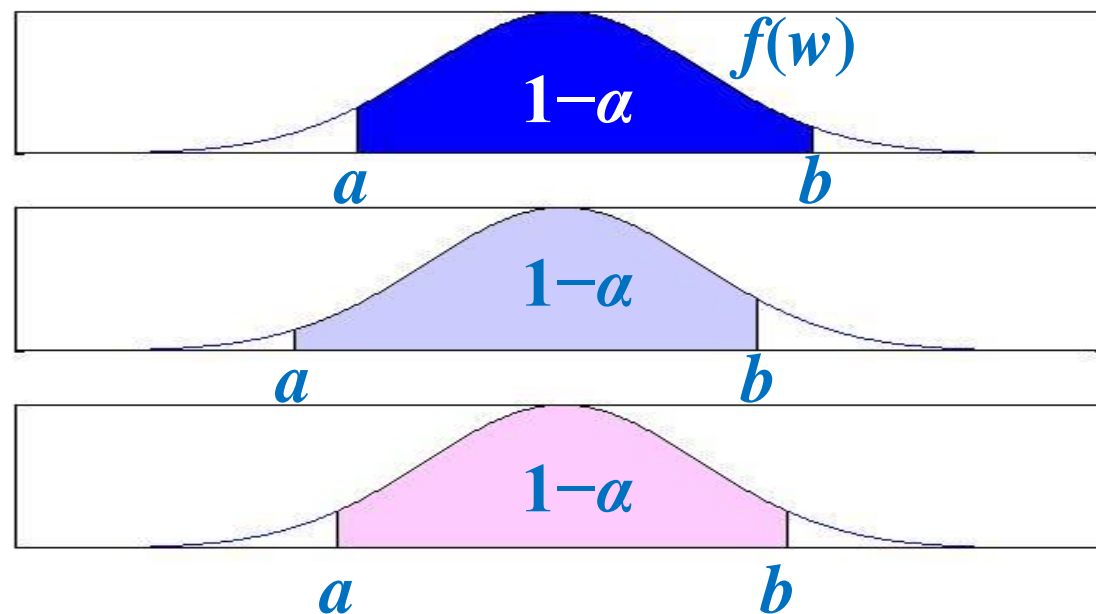


希望置信区间长度尽可能短。

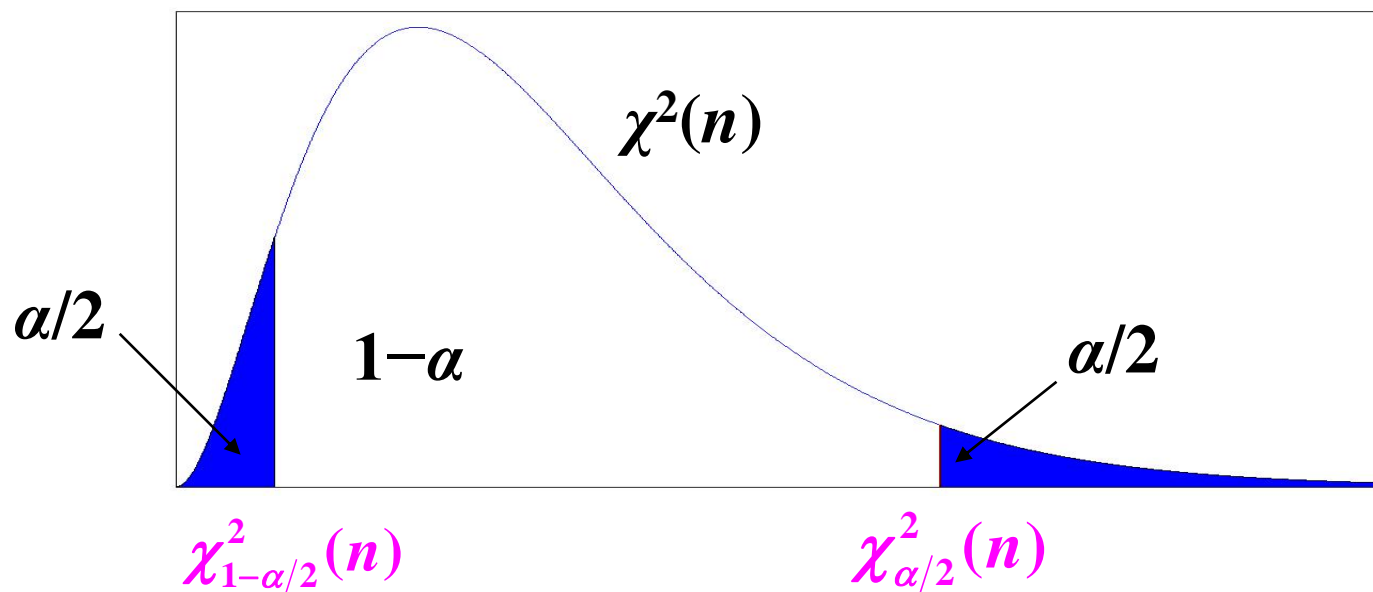
## 二. 置信区间的求法—枢轴量法

当 $W$ 的密度函数单峰且对称时, 如:  $N(0,1)$ ,  $t$ 分布等, 当 $a=-b$ 时求得的置信区间的长度最短。

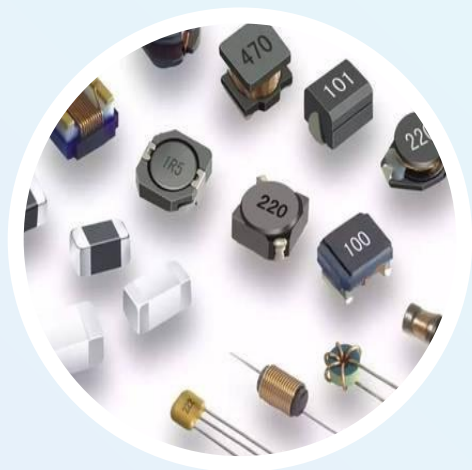
如:  $b=z_{\alpha/2}$ 或  $t_{\alpha/2}(n)$



当 $W$ 的密度函数不对称时，如 $\chi^2$ 分布， $F$ 分布，习惯上仍取对称的分位点来计算未知参数的置信区间。即有 $P_{\theta}\{G(T, \theta) \geq b\} = \frac{\alpha}{2}, P_{\theta}\{G(T, \theta) \leq a\} = \frac{\alpha}{2}$ 。这是一种习惯做法，此时置信区间长度可以不必为最短。







**在一些实际问题中，例如，对于电子元件的寿命，我们关心的是平均寿命的下限。**



**而在考虑某种药品中杂质含量的均值时，我们关心的是均值的上限，由此给出如下单侧置信区间的概念。**

设总体 $X$ 的分布为 $f(x, \theta)$ , 其中 $\theta$ 为未知参数,  $\theta \in \Theta$ ,  $\Theta$ 为参数空间,  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自总体 $X$ 的一个样本, 若对事先给定的一个常数 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 对于任意 $\theta \in \Theta$ , 存在统计量 $\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(X_1, X_2, \dots, X_n)$  使得  $P_\theta\{\hat{\theta}_L \leq \theta\} \geq 1 - \alpha$

则称随机区间  $[\hat{\theta}_L, \infty)$  是 $\theta$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的**单侧置信区间**。

称  $\hat{\theta}_L$  为置信水平为 $1 - \alpha$ 的为**单侧置信下限**。

存在统计量  $\hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)$  使得  $P_\theta\{\theta \leq \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)\} \geq 1 - \alpha$

则称随机区间  $(-\infty, \hat{\theta}_U]$  是 $\theta$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的**单侧置信区间**。

称  $\hat{\theta}_U$  为置信水平为 $1 - \alpha$ 的为**单侧置信上限**。

### 三. 单个正态总体均值的区间估计

$X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本, 置信水平  $1-\alpha$ 。

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad \text{样本均值} \qquad S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad \text{样本方差}$$

### 三. 单个正态总体均值的区间估计

#### 1. 方差 $\sigma^2$ 已知情形

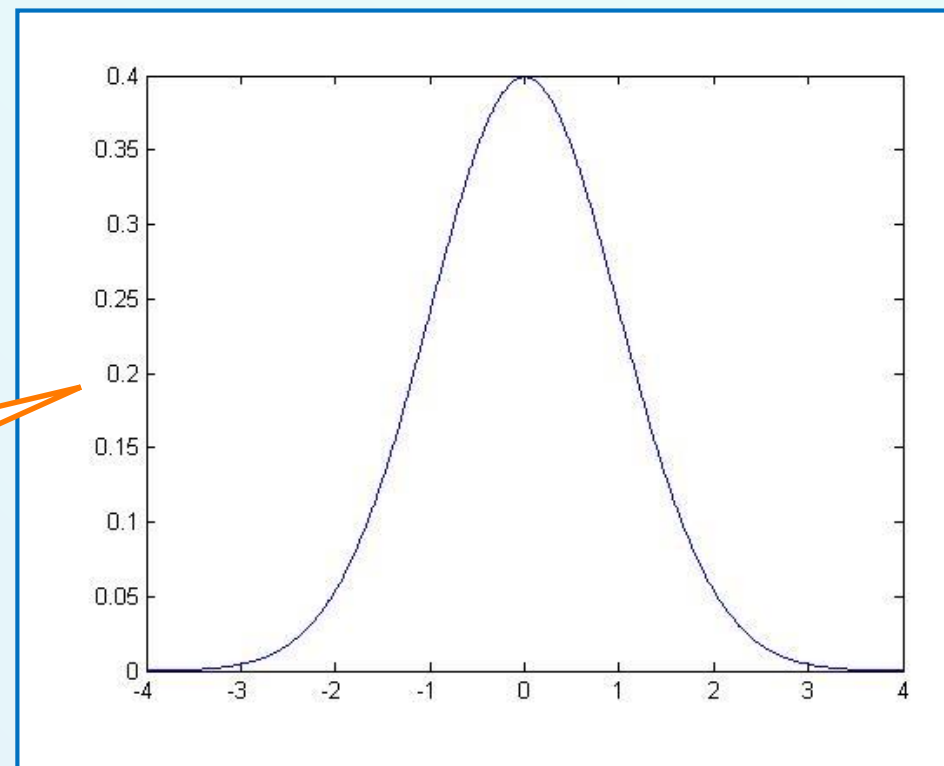
由于 $\bar{X}$ 是 $\mu$ 的MLE, 且是无偏估计, 由抽样分布理论知

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

是枢轴量

单峰对称

$W$ 是样本和待估参数的函数, 其分布为 $N(0,1)$ , 完全已知



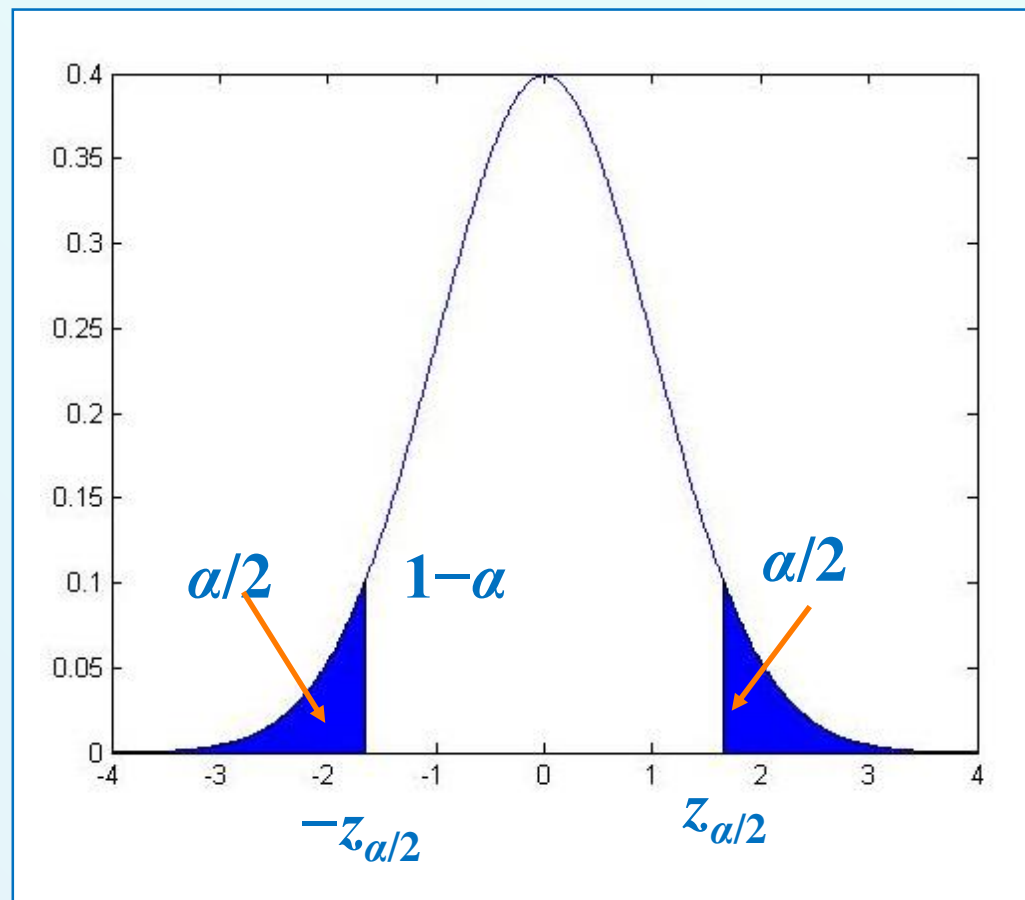
选择两个常数 $b=-a=z_{\alpha/2}$

### 三. 单个正态总体均值的区间估计

即  $P\{-z_{\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2}\} = 1 - \alpha$

等价变形为

$$P\{\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} < \mu < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}\} = 1 - \alpha$$



因此, 参数 $\mu$ 的一个置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为  $(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$   
简记为  $(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$  置信区间的长度为  $l_n = 2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}$

#### 说明

1.  $l_n$  越小, 置信区间提供的信息越精确;
2. 置信区间的中心是样本均值;
3. 置信水平  $1-\alpha$  越大, 则  $z_{\alpha/2}$  越大。因此, 置信区间长度越长, 精度越低;
4. 样本容量  $n$  越大, 置信区间越短, 精度越高;
5.  $\sigma$  越大则  $l_n$  越大, 精度越低。因为方差越大, 随机影响越大, 精度越低。

#### 2. 方差 $\sigma^2$ 未知情形

此时,  $W = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$  包含了未知多余参数 $\sigma$ , 因此不能作为枢轴量。

想法: 用样本标准差 $S$ 代替总体标准差 $\sigma$ 。

由抽样分布理论知:  $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$  是枢轴量

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

选择两个常数  $b = -a = t_{\alpha/2}(n-1)$  使  $P\{-t_{\alpha/2}(n-1) < T < t_{\alpha/2}(n-1)\} = 1 - \alpha$

$$\text{即 } P(-t_{\alpha/2}(n-1) < \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} < t_{\alpha/2}(n-1)) = 1 - \alpha$$

$$\text{等价于 } P\{\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) < \mu < \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)\} = 1 - \alpha$$

因此, 方差  $\sigma^2$  未知情形下均值  $\mu$  的一个置信水平  $1 - \alpha$  置信区间为

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



**例1. 根据长期经验知道某式枪弹底火壳二台高 $X$ (如果读者对具体问题不熟悉, 只需理解 $X$ 是长度指标)服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ , 现在随机抽取底火壳20个, 测得二台高 $X$ 的结果(单位: mm)为**

**4.96 4.95 4.92 4.94 4.96 4.94 4.97 4.96 4.97 4.97  
5.01 4.97 4.98 5.01 4.97 4.98 4.99 4.98 5.00 5.00**

- (1) 当 $\sigma^2=0.017^2$ 已知时, 求底火壳二台高 $X$ 的均值 $\mu$ 的置信水平为95%的置信区间。**
- (2) 当 $\sigma^2$ 未知时, 求底火壳二台高 $X$ 的均值 $\mu$ 的置信水平为99%的置信区间。**

### 三. 单个正态总体均值的区间估计

解：(1) 因为 $\sigma^2$ 已知，因此底火壳二台高 $X$ 的均值 $\mu$ 的置信区间形式为

$$\left[ \bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right]$$

查表得  $z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96$  计算得  $\bar{x} = 4.9715$  易知  $n=20$

代入上式得到 $\mu$  的置信区间为 $[4.968, 4.979]$

这就是说，我们有95%的把握断定区间 $[4.968, 4.979]$ 包含底火壳二台高 $X$ 的均值 $EX$ 。

(2) 当 $\sigma^2$ 未知时, 求底火壳二台高 $X$ 的均值 $\mu$ 的置信水平为99%的置信区间。

$$\left[ \bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right]$$

查表得 $t_{\alpha/2}(n-1) = t_{0.005}(19) = 2.8609$  计算得 $\bar{x} = 4.9715, s^2 = 0.0237^2$

代入上式得到 $\mu$  的置信区间为 $[4.956, 4.987]$

## 四. 单个正态总体方差的区间估计

$X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本, 置信水平  $1-\alpha$ 。

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad \text{样本均值}$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad \text{样本方差}$$

### 1. 均值 $\mu$ 未知情形

$\sigma^2$  的常用点估计为  $S^2$ , 且是无偏估计。且知:  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

选取两个常数分别为  $\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$  和  $\chi_{\alpha/2}^2(n-1)$

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

枢轴量

## 四. 单个正态总体方差的区间估计

等价于 
$$P\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}\right) = 1 - \alpha$$

方差 $\sigma^2$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为 
$$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}\right)$$

标准差 $\sigma$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为 
$$\left(\frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, \frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}}\right)$$

### 2. 均值 $\mu$ 已知

当均值  $\mu$  已知时  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

仍然满足枢轴量的条件，但  $\mu$  已知没有用到，造成了信息的损失。

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{(n-1)}{\sigma^2} \cdot \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{\sigma^2} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

因此，有  $\frac{1}{\sigma^2} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 = \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$

$\mu$  已知不用  $\bar{X}$

枢轴量

## 四. 单个正态总体方差的区间估计

选取两个常数分别为  $\chi_{1-\alpha/2}^2(n)$  和  $\chi_{\alpha/2}^2(n)$

所以, 有  $P\{\chi_{1-\alpha/2}^2(n) < \frac{1}{\sigma^2} \cdot \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 < \chi_{\alpha/2}^2(n)\} = 1 - \alpha$

从而有  $P\{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n)} < \sigma^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n)}\} = 1 - \alpha$

方差  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间为

$$(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 / \chi_{\alpha/2}^2(n), \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 / \chi_{1-\alpha/2}^2(n))$$

**例2. 某自动机床加工某种零件，已知零件长度服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ ，现在随机抽16个，测得长度的结果(单位：mm)为**

**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**

**求零件长度 $X$ 的方差 $\sigma^2$ 和标准差 $\sigma$ 的置信水平为95%的置信区间。**

**解：均值 $\mu$ 未知，方差 $\sigma^2$ 和标准差 $\sigma$ 的置信水平95%的置信区间形式分别为**

$$\left[ \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right] \quad \left[ \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} \right]$$



## 四. 单个正态总体方差的区间估计

查表得  $\chi_{0.025}^2(15) = 27.488$ ,  $\chi_{0.975}^2(15) = 6.262$

计算得  $\bar{x} = 12.075$ ,  $s^2 = 0.0494^2$

带入得方差 $\sigma^2$ 和标准差 $\sigma$ 的置信区间为:  $[0.00133, 0.00585]$ 和  
 $[0.0365, 0.0765]$

## 五. 两个正态总体均值差的置信区间

设 $X_1, X_2, \dots, X_m$ 是来自正态总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本,  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 是来自正态总体 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 且两个总体是独立的。

$$\bar{X} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m X_i \quad \bar{Y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \quad S_1^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2 \quad S_2^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$$

分别表示两个样本的样本均值和样本方差

易知, 它们是相互独立的。 置信水平 $1-\alpha$ 。

## 五. 两个正态总体均值差的置信区间

### 1. 方差 $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 均已知

由于 $\mu_1 - \mu_2$ 点估计为

$$\bar{X} - \bar{Y}$$

由抽样分布理论知

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

取 $U$ 作为枢轴量。

对于置信水平 $1 - \alpha$ ，选择分位数为 $z_{\alpha/2}$ ，可得

$$P\left\{ \left| \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n}} \right| < z_{\alpha/2} \right\} = 1 - \alpha$$

## 五. 两个正态总体均值差的置信区间

$$P\left\{\left|\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n}}\right| < z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$$

可将上式等价转化为

$$P\left\{(\bar{X} - \bar{Y}) - z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{m} + \frac{\sigma_2^2}{n}} < \mu_1 - \mu_2 < (\bar{X} - \bar{Y}) + z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{m} + \frac{\sigma_2^2}{n}}\right\} = 1 - \alpha$$

因此，均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平 $1 - \alpha$ 置信区间为

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

### 2. 方差 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , 但 $\sigma^2$ 未知情形

由抽样分布理论知:  $T = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_\omega \sqrt{1/m + 1/n}} \sim t(m + n - 2)$

其中  $S_\omega^2 = \frac{(m-1)S_1^2 + (n-1)S_2^2}{m+n-2}$ ,  $S_\omega = \sqrt{S_\omega^2}$

取 $T$ 作为枢轴量。

$$\text{枢轴量 } T = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_{\omega} \sqrt{1/m + 1/n}} \sim t(m + n - 2)$$

根据 $t$ 分布的性质，取分位数 $t_{\alpha/2}(n+m-2)$ 有

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

因此，均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平 $1 - \alpha$ 置信区间为

$$((\bar{X} - \bar{Y}) \pm t_{\alpha/2}(n + m - 2) S_{\omega} \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}})$$

### 3. 方差 $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 未知, 但 $m=n$

令 $Z_i = X_i - Y_i, i=1, 2, \dots, n$ , 则  $Z_i \sim N(\mu_1 - \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2), i=1, 2, \dots, n$

且 $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$ 独立同分布, 故 $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$ 可视为从总体 $N(\mu_1 - \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ 中抽取的样本, 令  $\bar{Z} = \bar{X} - \bar{Y}, S_Z^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Z_i - \bar{Z})^2$

则  $\frac{\bar{Z} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_Z / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$

类似于单正态总体时, 均值的区间估计方法, 得 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平 $1-\alpha$ 置信区间为

$$\left[ \bar{X} - \bar{Y} - \frac{S_Z}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{X} - \bar{Y} + \frac{S_Z}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right]$$

## 六. 两个正态总体方差比的置信区间

设 $X_1, X_2, \dots, X_m$ 是来自正态总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本,  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 是来自正态总体 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 且两个总体是独立的。

$$\bar{X} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m X_i \quad \bar{Y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \quad S_1^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2 \quad S_2^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$$

分别表示两个样本的样本均值和样本方差

易知, 它们是相互独立的。

我们分两种情形求  $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$  置信区间。 置信水平 $1-\alpha$ 。



### 1. 均值 $\mu_1, \mu_2$ 均未知

枢轴量

易知  $\sigma_1^2/\sigma_2^2$  常用点估计为  $S_1^2/S_2^2$  且有  $F = \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n-1, m-1)$

根据 $F$ 分布的性质, 取分位数 $F_{1-\alpha/2}(m-1, n-1)$ 和 $F_{\alpha/2}(m-1, n-1)$

$$P\{F_{1-\alpha/2}(m-1, n-1) \leq \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \leq F_{\alpha/2}(m-1, n-1)\} = 1 - \alpha$$

方差比 $\sigma_1^2/\sigma_2^2$ 的置信水平 $1-\alpha$ 置信区间为

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

### 2. 均值 $\mu_1, \mu_2$ 已知

易知此时 $\sigma_1^2$ 和 $\sigma_2^2$ 的点估计分别为

$$\hat{\sigma}_1^2 = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu_1)^2 \text{ 和 } \hat{\sigma}_2^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \mu_2)^2$$

可构造枢轴量为

$$G = \frac{\frac{m\hat{\sigma}_1^2}{\sigma_1^2}}{\frac{n\hat{\sigma}_2^2}{\sigma_2^2}} = \frac{\hat{\sigma}_1^2 / \hat{\sigma}_2^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \sim F(m, n)$$

## 六. 两个正态总体方差比的置信区间

根据 $F$ 分布的性质，取分位数 $F_{1-\alpha/2}(m, n)$ 和 $F_{\alpha/2}(m, n)$ 。

$$P\{F_{1-\alpha/2}(m, n) \leq \frac{\hat{\sigma}_1^2 / \hat{\sigma}_2^2}{\sigma_1^2 / \sigma_2^2} \leq F_{\alpha/2}(m, n)\} = 1 - \alpha$$

方差比 $\sigma_1^2/\sigma_2^2$ 的置信水平 $1-\alpha$ 置信区间为

$$\left[ \frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(m, n)}, \frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(m, n)} \right]$$



**作业： 13,14,17,19,20**

# 第 20 讲

谢谢观看