

概率论与数理统计

第三十六讲

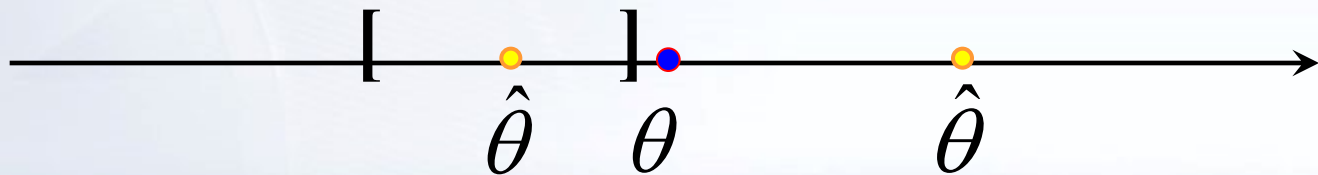
区间估计(II)

设 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的估计量.

↓
随机变量

↓
常数

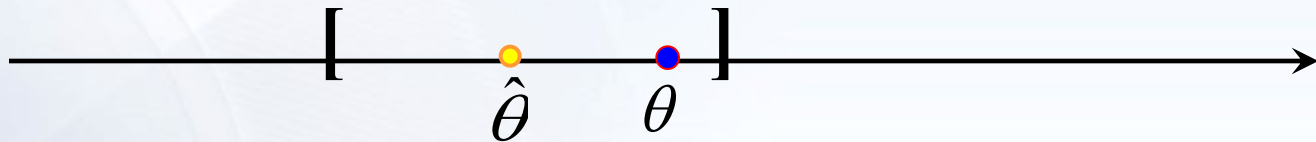
不同样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 算得的 θ 的估计值不同.



点估计方法的局限

设 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的估计量.

- 1) 用 $\hat{\theta}$ 估计 θ , 有多高的精度?
- 2) 用 $\hat{\theta}$ 估计 θ , 有多高的可信度?
- 3) 未知参数 θ 落在什么范围内?



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.

区间估计的定义

定义1 设总体 $X \sim F(x; \theta)$, θ 是待估计参数 , 若对给定的 α ($0 < \alpha < 1$) , 存在两个统计量 :

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

使得 $P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} = 1 - \alpha, \quad \theta \in \Theta$

则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间. $\underline{\theta}$, $\bar{\theta}$ 分别称为置信下限和置信上限, $1 - \alpha$ 称为置信度或置信水平.

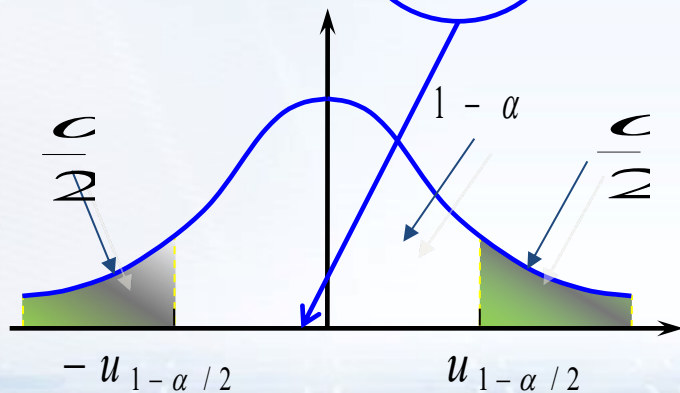
区间估计的几点说明

- 1) 置信区间的区间长度 $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 反映了估计的精度.
 $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 越小, 估计精度越高.
- 2) α 反映了估计的可信度. α 越小, $1 - \alpha$ 越大, 估计的可信度越高; 但通常会导致 $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 增大, 从而导致估计的精度降低.
- 3) α 给定后, 置信区间的选取不唯一, 通常选取 $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 最小的区间.

例 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, 1)$ 的样本, 求 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

解 μ 的无偏估计为 \bar{X} , 且

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



例 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, 1)$ 的样本, 求 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

解 μ 的无偏估计为 \bar{X} , 且

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

由此得到
$$P\left\{-u_{1-\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \mu}{1 / \sqrt{n}} < u_{1-\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$$

即
$$P\left\{\bar{X} - \frac{1}{\sqrt{n}}u_{1-\alpha/2} < \mu < \bar{X} + \frac{1}{\sqrt{n}}u_{1-\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$$

所以 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{1}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}, \bar{X} + \frac{1}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2} \right)$$

若取 $n=16$, $\alpha=0.05$, 查表得到 $u_{1-\alpha/2} = 1.96$

则 μ 的置信度为 95% 的置信区间为

$$(\bar{X} - 0.49, \bar{X} + 0.49)$$

$(\bar{X} - 0.49, \bar{X} + 0.49)$ —— μ 的置信区间

$\bar{X} - 0.49$ —— μ 的置信下限

$\bar{X} + 0.49$ —— μ 的置信上限

$1 - \alpha$ —— 置信度(置信水平)

若得到一样本值，计算得到 $\bar{x} = 1.5$

则可得到一个区间：(1.01, 1.99)

它可能包含也可能不包含 μ 的真值

置信区间的含义

反复抽取容量为 16 的样本，每次都可以根据样本观测值 x_1, x_2, \dots, x_n 算得样本均值 \bar{x} ，得到一个区间

$$(\bar{x} - 0.49, \bar{x} + 0.49)$$

此区间可能包含未知参数 μ 的真值，也可能没包含。

而包含未知参数 μ 的区间个数约占95%，不包含未知参数 μ 的区间个数约占5%。

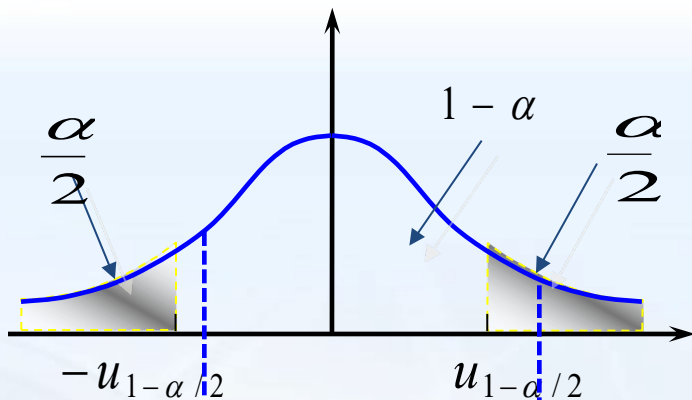
分位点的选取

● **问题** 分位点为什么选取 $u_{1-\alpha/2}$?

当置信区间为 $(\bar{X} - \frac{1}{\sqrt{n}}u_{1-\alpha/2}, \bar{X} + \frac{1}{\sqrt{n}}u_{1-\alpha/2})$ 时 ,
区间长度为 :

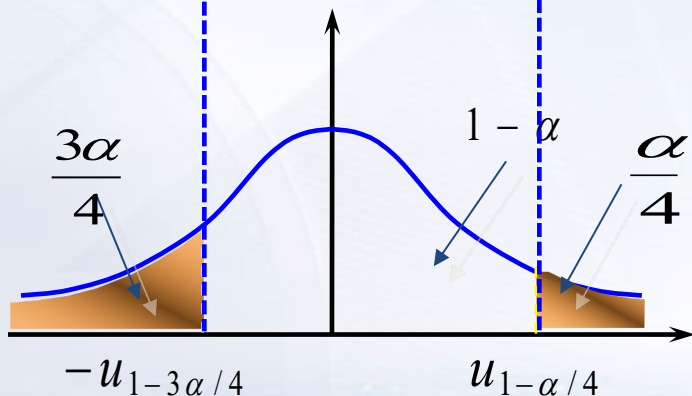
$$2 \frac{1}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}$$

此时长度最短，即精度最高.



若取 $\alpha = 0.05$

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



$$u_{1-\frac{\alpha}{4}} - (-u_{1-\frac{3\alpha}{4}}) = 2.24 + 1.78 = 4.02$$



选取原则 对称原则.

求解置信区间的一般过程

1) 构造样本的一个函数：

$g(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$ — 称为枢轴变量

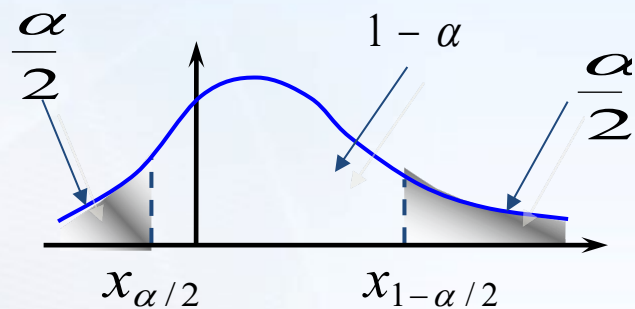
它含有待估参数 θ ，不含其它未知参数，其分布已知，且分布不依赖于未知参数（常由 θ 的点估计出发考虑）。

例如 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{1}{n})$

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

2) 对给定的置信度 $1 - \alpha$, 确定 $g(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$ 的分布的两个分位点 : $x_{\alpha/2}$, $x_{1-\alpha/2}$, 使得

$$P\{x_{\alpha/2} < g(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) < x_{1-\alpha/2}\} = 1 - \alpha$$



3) 解 $x_{\alpha/2} < g(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) < x_{1-\alpha/2}$ 得置信区间
 $(\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n), \bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n))$

例 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本，其中参数 σ^2 知， μ 未知，求 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

思考 若已知 $\sigma^2 = 25$ ， $n = 16$ ，且由样本观测值 x_1, x_2, \dots, x_n 计算样本均值 $\bar{x} = 1$ ，得到 μ 的置信区间 $(\bar{x} - 2.45, \bar{x} + 2.45)$ ，问该置信区间的置信度是多少？