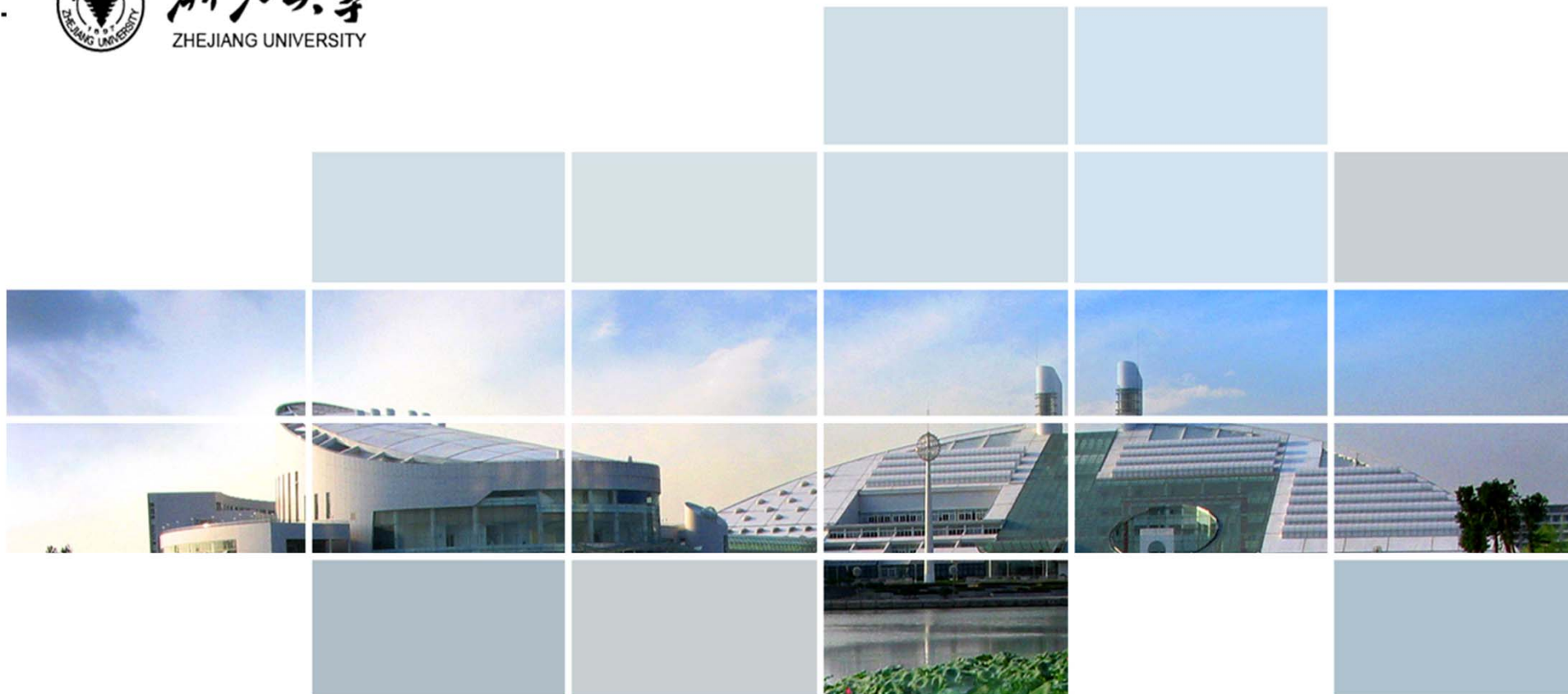




浙江大学  
ZHEJIANG UNIVERSITY



## 第49讲 置信区间，置信限



根据具体样本观测值, 点估计提供一个明确的数值.

但这种判断的**把握有多大**, 点估计本身并没有告诉人们. 为弥补这种不足, 提出区间估计的概念.



设 $X$ 是总体,  $X_1, \dots, X_n$ 是一样本. 区间估计的目的是找到两个统计量:

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

使随机区间 $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$ 以一定可靠程度盖住 $\theta$ .



**定义1:** 设总体 $X$ 的分布函数 $F(x; \theta)$ ,  $\theta$ 未知. 对给定值 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 有两个统计量

$$\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n), \quad \hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n), \quad \text{使得:}$$

$$P\left\{\hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n)\right\} \geq 1 - \alpha$$

$(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ 称为 $\theta$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的双侧置信区间;

$\hat{\theta}_L$ 和 $\hat{\theta}_U$ 分别称为双侧置信下限和双侧置信上限.



说明：参数 $\theta$ 虽然未知，但是**确定**的值。

$\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U$ 是统计量，**随机**的，依赖于样本。

置信区间 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ 是**随机**的，依赖于样本。样本不同，算出的区间也不同。

对于有些样本观察值，区间覆盖 $\theta$ ，但对于另一些样本观察值，区间则不能覆盖 $\theta$ 。



例1：设总体 $X \sim N(\mu, 4)$ ,  $\mu$ 未知,  $X_1, \dots, X_4$ 是一样本.

则 $\bar{X} \sim N(\mu, 1)$ .

$$P(\bar{X} - 2 < \mu < \bar{X} + 2) = P(|\bar{X} - \mu| < 2)$$

$$= 2\Phi(2) - 1 = 0.9544$$

$\Rightarrow (\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.95的  
置信区间.



若 $\mu = 0.5$ , 当 $\bar{x}$ 分别为3, 2, 1时, 对应区间为:

(1,5), 😞 (0,4), 😄 (-1,3), 😄

对于一个具体的区间而言, 或者**包含真值**或者**不包含真值**, **无概率**可言。

$(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.95的置信区间中“置信水平为0.95”的意义是什么? .

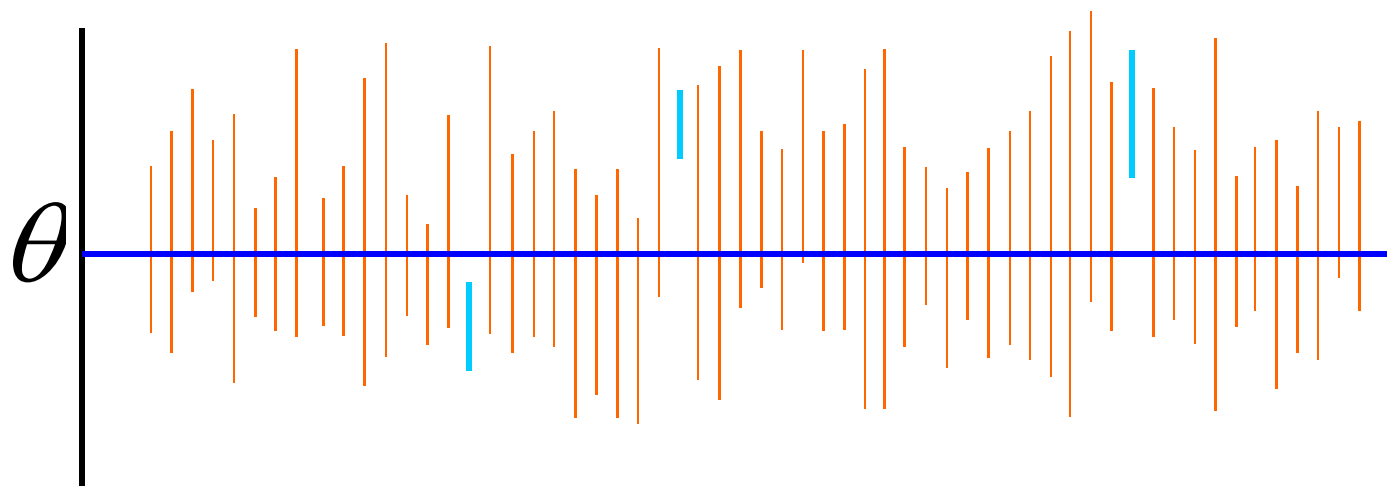


一般地,  $P\left\{\hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n)\right\} = 1 - \alpha,$

则置信区间 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ 的含义为:

反复抽样多次(各次样本容量都为 $n$ ).每个样本值确定一个区间 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ ,每个这样的区间或包含 $\theta$ 的真值,或不包含 $\theta$ 的真值.按伯努利大数定律,在这些区间中,包含 $\theta$ 真值的比例约为 $1 - \alpha$ .





如反复抽样10000次, 当  $\alpha = 0.05$ , 即置信水平为95%时, 10000个区间中包含  $\theta$  真值的约为9500个; 当  $\alpha = 0.01$ , 即置信水平为99%时, 10000个区间中包含  $\theta$  的真值的约为9900个.



定义2: 如果 $P\{\hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n) < \theta\} \geq 1 - \alpha$ , 则 $\hat{\theta}_L$ 称为  
参数 $\theta$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的单侧置信下限.

如果 $P\{\theta < \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n)\} \geq 1 - \alpha$ , 则 $\hat{\theta}_U$ 称为  
参数 $\theta$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的单侧置信上限.



## 单侧置信限和双侧置信区间的关系：

设 $\hat{\theta}_L$ 是 $\theta$ 的置信水平为 $1-\alpha_1$ 的单侧置信下限，

$\hat{\theta}_U$ 是 $\theta$ 的置信水平为 $1-\alpha_2$ 的单侧置信上限，

则 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ 是 $\theta$ 的置信度为 $1-\alpha_1-\alpha_2$ 的双侧置信区间。

$$P\{\hat{\theta}_L \geq \theta\} \leq \alpha_1, \quad P\{\theta \geq \hat{\theta}_U\} \leq \alpha_2,$$

$$\begin{aligned} P\{\hat{\theta}_L < \theta < \hat{\theta}_U\} &= 1 - P\{\hat{\theta}_L \geq \theta\} - P\{\hat{\theta}_U \leq \theta\} \\ &\geq 1 - \alpha_1 - \alpha_2. \end{aligned}$$



**定义3:** 称置信区间 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$ 的平均长度 $E(\hat{\theta}_U - \hat{\theta}_L)$ 为区间的**精确度**, 精确度的一半为**误差限**.

**注意:** 在给定的样本容量下, 置信水平和精确度是**相互制约**的.

置信水平高, 精确度低  
精确度高, 置信水平低

在例1中已得到

$(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.9544的置信区间

同理可得

$(\bar{X} - 1, \bar{X} + 1)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.6826的置信区间



相同的置信水平也可以得到不同的区间估计。  
在这些区间估计中如何选择呢？

在例1中已得到

$(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.9544的置信区间

类似可计算得：

$(\bar{X} - 1.89, \bar{X} + 2.14)$ 是 $\mu$ 的置信水平为0.9544的置信区间。



**Neyman原则：**在置信水平达到 $1-\alpha$ 的置信区间中，  
选精确度尽可能高的置信区间。

简单计算可得：

$(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 的区间精度为4，

$(\bar{X} - 1.89, \bar{X} + 2.14)$ 的区间精度为4.03。

因此按照Neyman原则，在两者中应选择

$(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 作为置信区间。



在 $\mu$ 的置信水平为0.9544的置信区间中，还有没有比 $(\bar{X} - 2, \bar{X} + 2)$ 精确度更高的置信区间呢？