

第七章 参数估计

第一节 点估计

第三节 估计量的评选标准

 第四节 区间估计

第五节 正态总体均值与方差的区间估计

教学计划：3次课-9学时



设总体 $X \sim F(x, \theta)$, θ 是未知参数,
对未知参数 θ 进行估计 ---- 参数估计

方法: $EX_i = EX$ $DX_i = DX$

1) 抽样: X_1, X_2, \dots, X_n (独立且与 X 同分布)
 x_1, x_2, \dots, x_n

2) 构造统计量: $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ --- θ 的估计量
 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ --- θ 的估计值 $\hat{\theta}$

参数估计 { 点估计: 给出 θ 的估计值或近似值 $\hat{\theta}$
区间估计: 给出 θ 的估计值或近似值 $\hat{\theta}$
的误差范围及可信程度。



设总体 $X \sim F(x, \theta)$, θ 是未知参数,
对未知参数 θ 进行估计 ---- 参数估计

方法:

1) 抽样: X_1, X_2, \dots, X_n (独立且与 X 同分布)
 x_1, x_2, \dots, x_n

2) 构造统计量: $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ --- θ 的估计量
 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ --- θ 的估计值 $\hat{\theta}$

参数估计 $\left\{ \begin{array}{l} \text{点估计: } \left\{ \begin{array}{l} \text{矩估计法: } \theta \text{ 的矩估计量} \\ \text{极大似然估计法: } \theta \text{ 的极大似然估计量} \end{array} \right. \\ \text{区间估计: } \hat{\theta} \text{ 的误差范围与可信程度} \end{array} \right.$

➤ 需要讨论估计量的评价标准: 1. 无偏性 2. 有效性



一. 无偏性

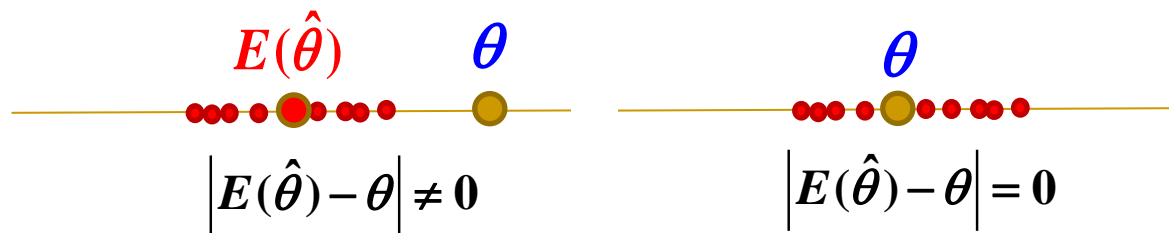
设未知参数 θ 的估计量和估计值分别为：

$$\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \quad \hat{\theta} = \hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

估计量是随机变量，对于不同的样本值会得到不同的估计值。

希望估计值在未知参数真值 θ 附近摆动，即它的期望值等于

未知参数的真值 $E(\hat{\theta}) = \theta$ 。 $|E(\hat{\theta}) - \theta|$ 系统误差



定义： 设 $\hat{\theta}$ 是 θ 的估计量，若 $E(\hat{\theta})$ 存在且 $E(\hat{\theta}) = \theta$ 则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计量.



统计量的无偏性

设 $X \sim F(x, \theta)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本

样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$	$E(X)$	$E(\bar{X}) = E(X)$
样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$	$D(X)$	$E(S^2) = D(X)$
样本 k 阶矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$	$E(X^k)$	$E(A_k) = E(X^k)$

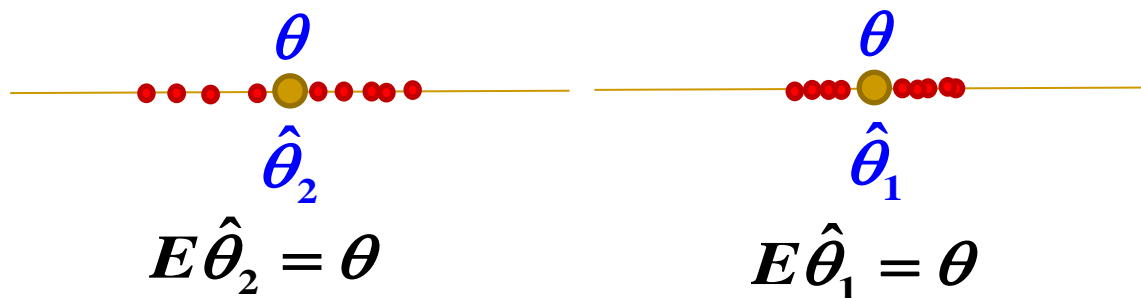
结论: \bar{X}, S^2, A_k 分别是 $E(X), D(X), E(X^k)$ 的无偏估计量.



二. 有效性

若 $\hat{\theta}_1$ 和 $\hat{\theta}_2$ 都是参数 θ 的无偏估计量,

则可通过比较 $E(\hat{\theta}_1 - \theta)^2$ 和 $E(\hat{\theta}_2 - \theta)^2$ 的大小来决定二者谁更优。



定义: 设 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 与 $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$

都是 θ 的无偏估计量, 且两个样本的容量相等。

若 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$, 则称 $\hat{\theta}_1$ 较 $\hat{\theta}_2$ 有效。



练习

$$E(X) = \mu \quad E(X_1) = \mu, \quad E(X_2) = \mu$$

设总体 X 服从正态分布 $N(\mu, 1)$, X_1, X_2 是来自总体 X 的一个样本。
验证下面三个估计量：

$$(1) \hat{\mu}_1 = \frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2; \quad (2) \hat{\mu}_2 = \frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2; \quad (3) \hat{\mu}_3 = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2;$$

都是 μ 的无偏估计, 问哪一个最有效?

解:

$$E(\hat{\mu}_1) = E\left(\frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2\right) = \frac{2}{3}E(X_1) + \frac{1}{3}E(X_2) = \frac{2}{3}\mu + \frac{1}{3}\mu = \mu$$

$$E(\hat{\mu}_2) = E\left(\frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2\right) = \frac{1}{4}E(X_1) + \frac{3}{4}E(X_2) = \frac{1}{4}\mu + \frac{3}{4}\mu = \mu$$

$$E(\hat{\mu}_3) = E\left(\frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2\right) = \frac{1}{2}E(X_1) + \frac{1}{2}E(X_2) = \frac{1}{2}\mu + \frac{1}{2}\mu = \mu$$

所以它们都是 μ 的无偏估计。



练习

$$D(X)=1 \quad D(X_1)=1, D(X_2)=1$$

设总体 X 服从正态分布 $N(\mu, 1)$, X_1, X_2 是来自总体 X 的一个样本。
验证下面三个估计量：

$$(1) \hat{\mu}_1 = \frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2; \quad (2) \hat{\mu}_2 = \frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2; \quad (3) \hat{\mu}_3 = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2;$$

都是 μ 的无偏估计, 并求出每个估计量的方差, 问哪一个最有效?
解:

$$D(\hat{\mu}_1) = D\left(\frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2\right) = \frac{4}{9}D(X_1) + \frac{1}{9}D(X_2) = \frac{5}{9} \approx 0.55$$

$$D(\hat{\mu}_2) = D\left(\frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2\right) = \frac{1}{16}D(X_1) + \frac{9}{16}D(X_2) = \frac{10}{16} = \frac{5}{8} = 0.625$$

$$D(\hat{\mu}_3) = D\left(\frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2\right) = \frac{1}{4}D(X_1) + \frac{1}{4}D(X_2) = \frac{1}{2}$$

$\therefore D(\hat{\mu}_3) < D(\hat{\mu}_1) < D(\hat{\mu}_2)$ 所以 $\hat{\mu}_3$ 最有效。



第七章 参数估计

第一节 点估计

第三节 估计量的评选标准

 第四节 区间估计

第五节 正态总体均值与方差的区间估计

教学计划：3次课-9学时



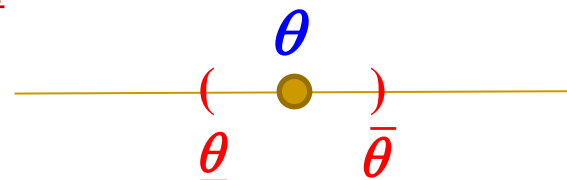
一. 置信区间

定义： 设总体 X 的概率分布 $F(x, \theta)$ 含有一个未知参数 θ ，
对于给定的值 α ($0 < \alpha < 1$)，若由样本 X_1, X_2, \dots, X_n
确定的两个统计量：

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

随机变量 随机变量

满足： $P(\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$



则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间，
 $\underline{\theta}$ 和 $\bar{\theta}$ 为置信下限和置信上限。

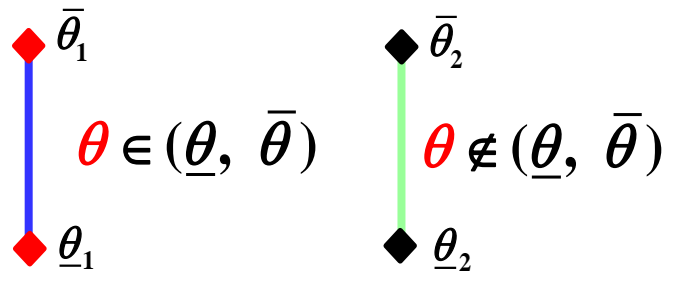
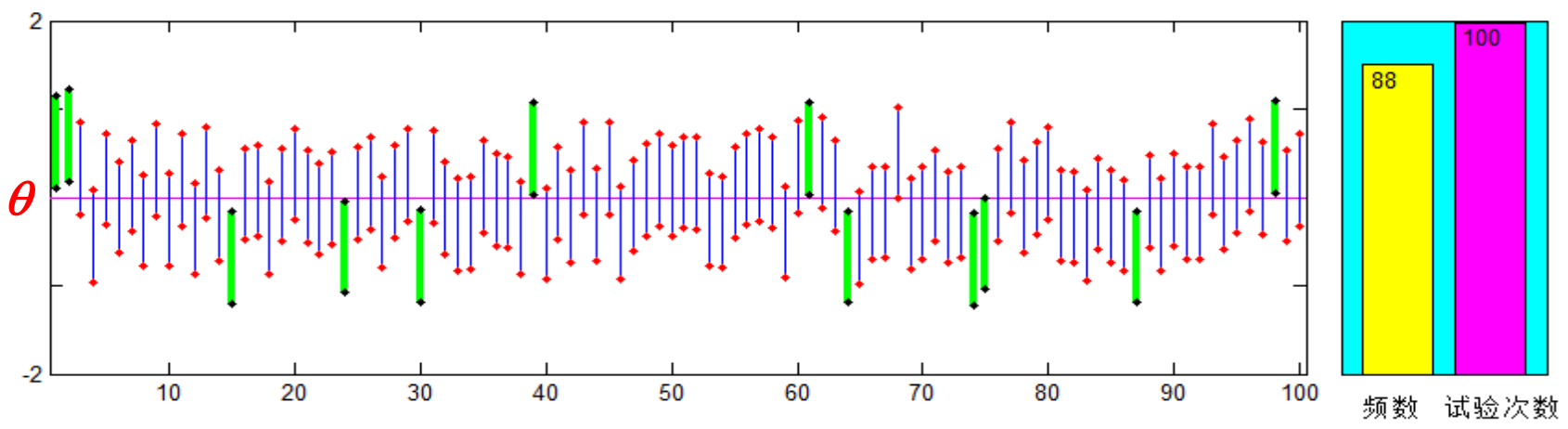


模拟实验

$P(\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$, $\bar{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$, $\underline{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 100组样本值 100个区间

称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

置信度 $1 - \alpha = 0.9$, 做 100 次试验.



$$\frac{\text{包含 } \theta \text{ 区间个数}}{100} \xrightarrow{P} 0.9 \quad \text{Ch5 大数定律}$$

包含 θ 区间个数 $\approx 0.9 \times 100 = 90$



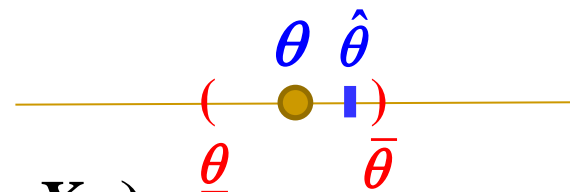
一. 置信区间

定义： 设总体 X 的概率分布 $F(x, \theta)$ 含有一个未知参数 θ ,

对于给定的值 α ($0 < \alpha < 1$), 若由样本 $X_1, X_2 \cdots X_n$

确定的两个统计量:

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



满足: $P(\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}) = 0.95 = 1 - \alpha$ $\left\{ \begin{array}{ll} \text{可信程度 } 1 - \alpha & \text{越大越好} \\ \text{估计精度 } \bar{\theta} - \underline{\theta} & \text{越小越好} \end{array} \right.$

则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间,

θ 和 $\bar{\theta}$ 为置信下限和置信上限.



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

➤ 对置信区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 有两个要求：

1. 要求 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 包含 θ 的可信程度尽可能大。
2. 要求估计的精度尽可能的高，
即要求区间 $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 尽可能短。

可信度与精度是一对矛盾，一般是在保证可信度的条件下尽可能提高精度。



第七章 参数估计

第一节 点估计

第三节 估计量的评选标准

第四节 区间估计

 第五节 正态总体均值与方差的区间估计

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

-  正态总体均值的区间估计 (单个总体)
- 正态总体方差的区间估计 (单个总体)

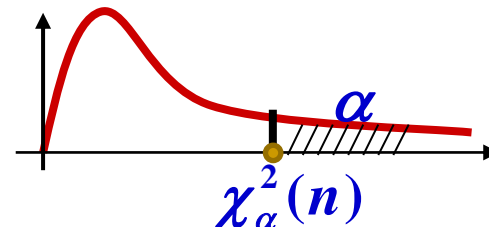


常用统计量及抽样分布

χ^2 分布

$X_1, X_2, \dots, X_n \sim N(0,1)$, 独立

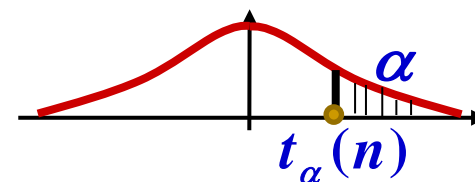
$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi^2(n)$$



t 分布

$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n)$, 独立

$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$



$EX = \mu, DX = \sigma^2$
 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$
 X_1, X_2, \dots, X_n

Th1 $\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$, 独立

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

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

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

Th2

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

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



二. 正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 均值的区间估计

$$P(\underline{\mu} < \mu < \bar{\mu}) = 1 - \alpha$$

1. 当方差 σ^2 已知的情形

$$E(X) = \mu$$

$$\mu = E(\bar{X})$$

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

求: 均值 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间 $(\underline{\mu}, \bar{\mu})$.

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

解:

取 μ 的点估计(无偏估计)为 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

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

对于给定的置信度 $1 - \alpha$, 确定随机区间 $(\underline{\mu}, \bar{\mu})$,

使: $P(\underline{\mu} < \mu < \bar{\mu}) = 1 - \alpha$



统计量: $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$ 置信度 $1-\alpha$

确定一个区间 $(\underline{\mu}, \bar{\mu})$, 使: $P(\underline{\mu} < \mu < \bar{\mu}) = 1-\alpha$

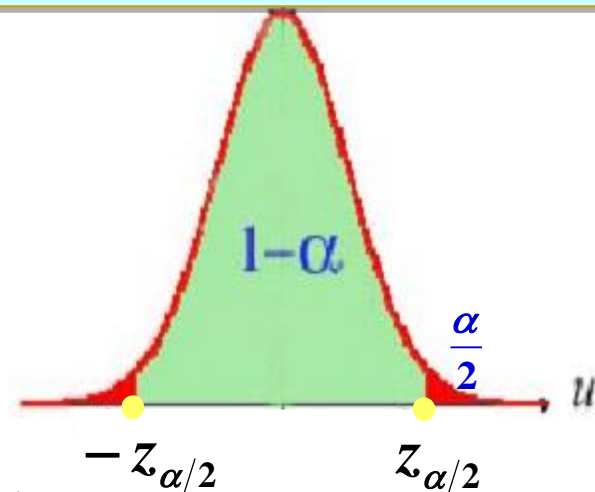
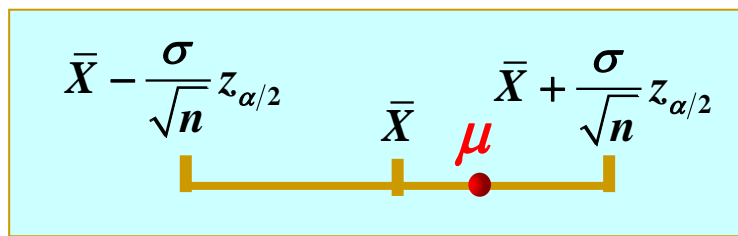
$$P\{-z_{\alpha/2} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2}\} = 1-\alpha$$

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

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

于是所求 μ 的置信度为 $1-\alpha$ 置信区间为:

$$[\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}] \text{ 简记为: } (\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$



用 \bar{X} 估计 μ 误差不超过 $\frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}$ 的可信程度为 $1-\alpha$



步骤

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

求: 均值 μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间. $P(\underline{\mu} < \mu < \bar{\mu}) = 1-\alpha$

解: 1. 当方差 σ^2 已知的情形

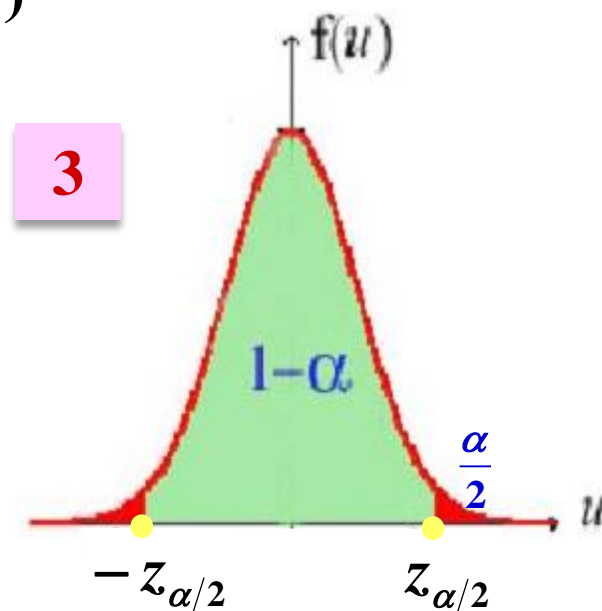
1 取 μ 的点估计(无偏估计)为 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

2 统计量: $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

4 $P\{-z_{\alpha/2} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2}\} = 1-\alpha$

5 $P\{\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \leq \mu \leq \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}\} = 1-\alpha$

$$[\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}] = (\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$



模拟实验

$X \sim N(\mu, 1)$, σ^2 已知

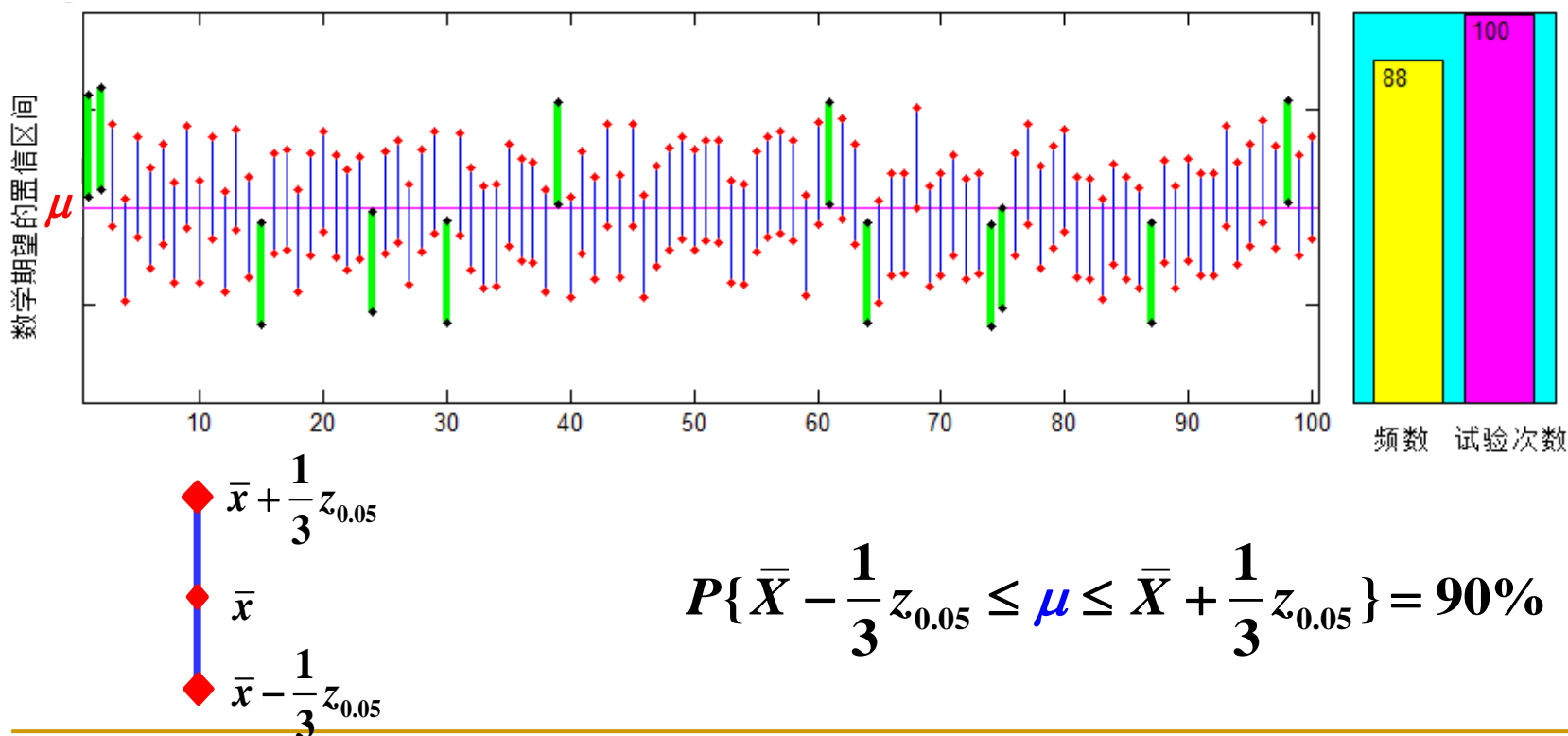
均值 μ 的置信度 $1-\alpha$ 的置信区间

X_1, X_2, \dots, X_9

x_1, x_2, \dots, x_9 100组样本值

$$(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}}) = (\bar{X} - \frac{1}{3} z_{0.05}, \bar{X} + \frac{1}{3} z_{0.05}) = (\bar{x} - \frac{1}{3} z_{0.05}, \bar{x} + \frac{1}{3} z_{0.05}) \quad 100\text{个区间}$$

置信度 $1-\alpha = 0.9$, $n = 9$, 做 100 次试验. $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$



例1. 某实验室测量 ^{x_1, x_2, \dots, x_{16}} 铝的比重 16 次, 得平均值 $\bar{x} = 2.705$,

设总体 $X \sim N(\mu, 0.029^2)$, 求: μ 的 95% 的置信区间.

解: 由已知: $\because 1 - \alpha = 95\% \quad \therefore \alpha = 5\%$,

$$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$

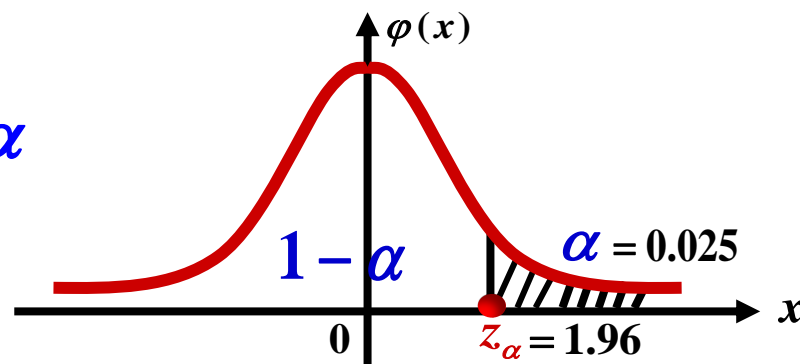
查正态分布表得: $z_{\alpha/2} = z_{0.05/2} = z_{0.025}$

$$\Phi(z_{0.025}) = 1 - 0.025 = 0.975 \quad z_{0.025} = 1.96$$

复习

$$\Phi(z_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{z_{\alpha}} \varphi(x) dx = 1 - \alpha$$

(附表2上)



例1. 某实验室测量 ^{x_1, x_2, \dots, x_{16}} 铝的比重 16 次, 得平均值 $\bar{x} = 2.705$,

设总体 $X \sim N(\mu, 0.029^2)$, 求: μ 的 95% 的置信区间.

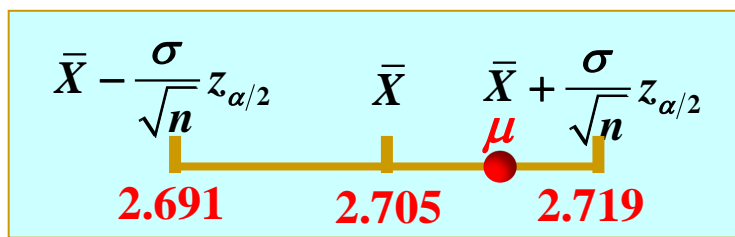
解: 由已知: $\because 1 - \alpha = 95\% \quad \therefore \alpha = 5\%$,

$$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$

查正态分布表得: $z_{\alpha/2} = z_{0.05/2} = z_{0.025}$

$$\Phi(z_{0.025}) = 1 - 0.025 = 0.975 \quad z_{0.025} = 1.96$$

$$\text{得: } \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} = \frac{0.029}{\sqrt{16}} \times 1.96 = 0.014$$



置信区间为: $(2.705 - 0.014, 2.705 + 0.014) = (2.691, 2.719)$

置信区间 $(2.691, 2.719)$ 包含 μ 的可信程度为 95%

用 $\bar{x} = 2.705$ 估计 μ 误差不会超过 0.014 的可信程度达到 95%



2. 方差 σ^2 未知的情形

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,
求: 均值 μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间.

1 样本方差 S^2 是 σ^2 的无偏估计,

用 S 代替 σ 得统计量: 2 $t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$

$$P(\underline{\mu} < \mu < \bar{\mu}) = 1 - \alpha$$

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

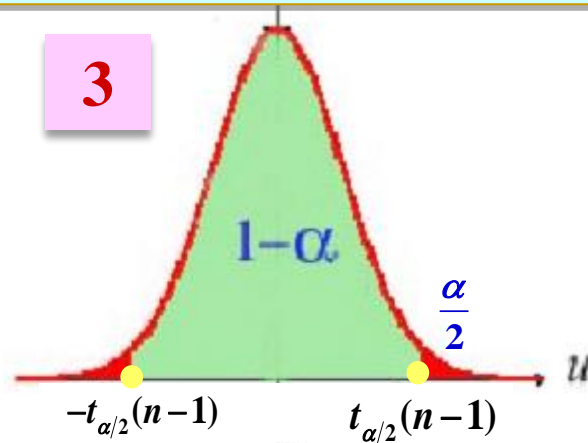
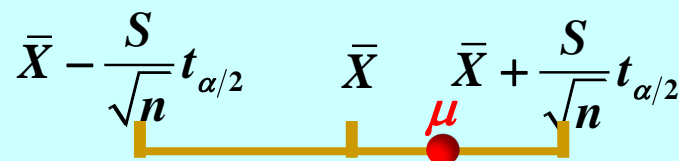
4 $P\{-t_{\alpha/2}(n-1) \leq \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \leq t_{\alpha/2}(n-1)\} = 1 - \alpha$

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

5 μ 的置信度为 $1-\alpha$ 置信区间为:

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

简记为: $(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1))$



用 \bar{X} 估计 μ 误差不超过 $\frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}$ 的可信程度为 $1-\alpha$



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$
2) 求 μ 的置信区间 σ^2 为未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$



x_1, x_2, x_3, x_4

例2. 溶液的化学浓度近似服从 $N(\mu, \sigma^2)$, 任取4个样品, 测得样本均值为 $\bar{x} = 8.34\%$, $s = 0.03$ 。

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

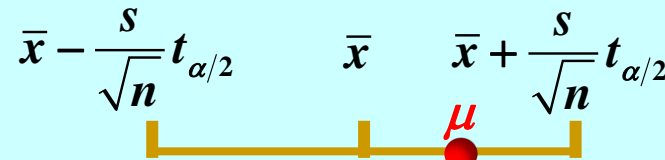
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

求: μ 的置信度为 95% 的置信区间。

$$[\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)]$$

解: 由已知: $\because 1 - \alpha = 95\% \therefore \alpha = 5\%$

查 t 分布表得: $t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) = t_{0.025}(3) = 3.1824$



$$\text{得: } \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) = \frac{0.03}{\sqrt{4}} \times 3.1824 = 0.0477\%$$

从而 μ 的95%的置信区间为: $(8.34\% \pm 0.0477\%)$
 $= (8.2923\%, 8.3877\%)$

置信区间 $(8.3\%, 8.4\%)$ 包含 μ 的可信程度为95%

用 \bar{x} 估计 μ 误差不超过 0.0477% 的可信程度为 95%



第七章 参数估计

第一节 点估计

第三节 估计量的评选标准

第四节 区间估计

第五节 正态总体均值与方差的区间估计

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

- 正态总体均值的区间估计 (单个总体)

-  正态总体方差的区间估计 (单个总体)



三. 正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 方差的区间估计

$$P(\underline{\sigma}^2 < \sigma^2 < \bar{\sigma}^2) = 1 - \alpha$$

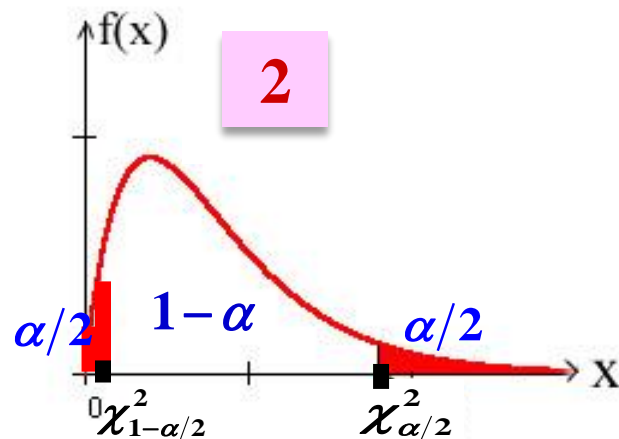
问题：设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 均未知。 X_1, X_2, \dots, X_n 是 X 的一个样本，给定置信度 $1 - \alpha$ ，求：方差 σ^2 的置信区间。

解：1 $\because S^2$ 是 σ^2 的无偏估计，且统计量： $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

$$3 \quad P\left\{ \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1) < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < \chi_{\alpha/2}^2(n-1) \right\} = 1 - \alpha$$

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

$$4 \quad P\left\{ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} > \sigma^2 > \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} \right\} = 1 - \alpha$$



σ^2 的置信度为 $1 - \alpha$ 置信区间为： $\left(\frac{(n-1) \cdot S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1) \cdot S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right)$

σ 的置信度为 $1 - \alpha$ 置信区间为： $\left(\frac{\sqrt{n-1} \cdot S}{\sqrt{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, \frac{\sqrt{n-1} \cdot S}{\sqrt{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} \right)$



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$
2) 求 μ 的置信区间 σ^2 为未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$
3) 求 σ^2 的置信区间	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)})$



例3. 用铂球测定引力常数(单位: $10^{-11} m^3 kg^{-1} s^{-2}$) , 设测定值总体为 $N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 均为未知. 用铂球测定观察值为:

6.661, 6.661, 6.667, 6.667, 6.667, 6.664

求: σ^2 的置信度为**0.9**的置信区间。

解: $1-\alpha=0.9$ $\alpha=0.1$

$$\chi_{\frac{0.1}{2}}^2(6-1) = \chi_{0.05}^2(5) = 11.071$$

$$\chi_{1-\frac{0.1}{2}}^2(6-1) = \chi_{0.95}^2(5) = 1.145$$

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



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

用铂球测定观察值为:

6.661, 6.661, 6.667,
6.667, 6.667, 6.664

解: $\chi_{\frac{0.1}{2}}^2(6-1) = \chi_{0.05}^2(5) = 11.071$

$$\chi_{1-\frac{0.1}{2}}^2(6-1) = \chi_{0.95}^2(5) = 1.145$$

$$(n-1)s^2 = 0.000036$$

σ^2 的置信度为0.9的置信区间为:

$$\begin{aligned} \left(\frac{0.000036}{11.071}, \frac{0.000036}{1.145} \right) &= (0.0000038, 0.0000506) \\ &= (3.8 \times 10^{-6}, 50.6 \times 10^{-6}) \end{aligned}$$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$(n-1)s^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$



例3. 用铂球测定引力常数(单位: $10^{-11}m^3kg^{-1}s^{-2}$) , 设测定值总体为 $N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 均为未知. 用铂球测定观察值为:

6.661, 6.661, 6.667, 6.667, 6.667, 6.664

求: σ^2 的置信度为0.9的置信区间。

解: $1-\alpha=0.9$ $\alpha=0.1$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$(n-1)s^2 = 0.000036$$

$$s^2 = 7.2 \times 10^{-6}$$

σ^2 的置信度为0.9的置信区间为: $(3.8 \times 10^{-6}, 50.6 \times 10^{-6})$

上述置信区间包含 σ^2 的可信程度为 90%

用 s^2 估计 σ^2 误差不超过置信区间长度的可信程度为90%



第七章 参数估计

第一节 点估计

第三节 估计量的评选标准

第四节 区间估计

第五节 正态总体均值与方差的区间估计

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

- ✓ 正态总体均值的区间估计(单个总体)
- ✓ 正态总体方差的区间估计(单个总体)



小结

总体 $X \sim F(x, \theta)$, 对 θ 进行估计

$$X_1 X_2, \dots, X_n \\ x_1 x_2, \dots, x_n$$

统计量 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \rightarrow \theta$ 的估计量

点估计

★1) 矩估计法: 求解: $E(X^k) = A_k, k = 1, 2$

★2) 极大似然估计法: 求解: $L(\hat{\theta}) = \max_{\theta \in H} L(\theta)$

估计量的
评选标准

★1) 无偏性: $E(\hat{\theta}) = \theta$

2) 有效性: $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$

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

$(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 是置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

★ 区间估计

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计

1) 求 μ 的置信区间, σ^2 为已知

2) 求 μ 的置信区间, σ^2 为未知

3) 求 σ^2 的置信区间



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$
2) 求 μ 的置信区间 σ^2 为未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$
3) 求 σ^2 的置信区间	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)})$



第七章

统计量的无偏性

设 $X \sim F(x, \theta)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本

样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ $E(\bar{X}) = E(X)$	$E(X)$	$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} E(X)$
样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ $E(S^2) = D(X)$	$D(X)$	
样本 k 阶矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ $E(A_k) = E(X^k)$	$E(X^k)$	$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} E(X^k)$

结论: \bar{X}, S^2, A_k 分别是 $E(X), D(X), E(X^k)$ 的无偏估计.



作业 第七章习题

授课内容	习题七
7.1 点估计(极大似然估计)	3, 4 (1) (2) 极大似然
7.1 点估计(矩估计) 7.3 估计量的评选标准	1, 2矩估计, 10, 11, 12, 14
7.5 正态总体均值与方差的区间估计	16均值, 18, 19方差



练习1

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

用某种仪器间接测量温度，重复测量5次，得到以下数据（单位：度）1250 1265 1245 1260 1275，
假定重复测量所得温度服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ ，试求 μ 的置信度为0.95的置信区间。

解： $\bar{x} = \frac{1}{5}(1250 + 1265 + 1245 + 1260 + 1275) = 1259$

$$s = \sqrt{\frac{1}{4}(9^2 + 6^2 + 14^2 + 1^2 + 16^2)} \approx 11.94$$

$$\because 1 - \alpha = 0.95 \quad \therefore \alpha = 0.05 \quad t_{\alpha/2}(4) = t_{0.025}(4) = 2.7764$$

μ 的置信度为0.95的置信区间为：

$$(1259 \pm \frac{11.94}{\sqrt{5}} \times 2.7764) = (1259 \pm 14.83) \approx (1244, 1273)$$



练习2

从一批钢索中抽取10根，测得其折断力为：

578 572 570 568 572 570 570 596 584 572

若折断力 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，试求 σ^2 的置信度为0.95的置信区间。



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$
2) 求 μ 的置信区间 σ^2 为未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$
3) 求 σ^2 的置信区间	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)})$



练习2

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

从一批钢索中抽取10根，测得其折断力为：

578 572 570 568 572 570 570 596 584 572

若折断力 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，试求 σ^2 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间。

解： $\bar{x} = (578+572+570+568+572+570+570+596+584+572)/10=575.2$

$$9s^2 = 2.8^2 + 3.2^2 + 5.2^2 + 7.2^2 + 3.2^2 + 5.2^2 + 5.2^2 + 20.8^2 + 8.8^2 + 3.2^2 = 681.6$$

$$n=10, \quad \chi^2_{0.025}(9)=19.023, \quad \chi^2_{0.975}(9)=2.7 \quad \left(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} \right)$$

σ^2 的置信度为0.95的置信区间为：

$$\left(\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{0.025}(9)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{0.975}(9)} \right) = \left(\frac{681.6}{19.023}, \frac{681.6}{2.7} \right) = (35.80, 252.44)$$



设 $Y = \ln X \sim N(\mu, 1)$, X 的一组样本值为 0.5, 1.25, 0.8, 2

(1) 求 $E(X) = b$

(2) 求 μ 的置信度为 0.95 的置信区间

(3) 求 b 的置信度为 0.95 的置信区间



设 $Y = \ln X \sim N(\mu, 1)$, X 的一组样本值为 0.5, 1.25, 0.8, 2

(1) 求 $E(X) = b$

解: $b = E(X) = E(e^Y)$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} e^y \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y-\mu)^2}{2}} dy$$

$$t = y - \mu$$

$$dt = dy$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{t+\mu} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\mu} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}+t} dt$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\mu} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(t-1)^2}{2}+\frac{1}{2}} dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\mu+\frac{1}{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(t-1)^2}{2}} dt$$

$$= e^{\mu+\frac{1}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(t-1)^2}{2}} d(t-1) = e^{\mu+\frac{1}{2}}$$

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{u^2}{2}} du = 1$$



设 $Y = \ln X \sim N(\mu, 1)$, X 的一组样本值为 0.5, 1.25, 0.8, 2

(2) 求 μ 的置信度为 0.95 的置信区间

解:

$$(1) b = E(X) = e^{\mu + \frac{1}{2}}$$



小结

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 对 μ, σ^2 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
1) 求 μ 的置信区间 σ^2 为已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$
2) 求 μ 的置信区间 σ^2 为未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1))$



设 $Y = \ln X \sim N(\mu, 1)$, X 的一组样本值为 0.5, 1.25, 0.8, 2

(2) 求 μ 的置信度为 0.95 的置信区间

解: $\because 1 - \alpha = 0.95 \quad \therefore \alpha = 0.05 \quad z_{0.05/2} = 1.96$

$$(\bar{Y} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$

Y_1, Y_2, Y_3, Y_4

y_1, y_2, y_3, y_4

$$\begin{aligned} (\bar{y} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}) &= (0 \pm \frac{1}{2} \times 1.96) \\ &= (-0.98, 0.98) \end{aligned}$$

$$(1) b = E(X) = e^{\mu + \frac{1}{2}}$$

$$\bar{y} = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 y_i = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^4 \ln x_i = \frac{1}{4} \ln x_1 x_2 x_3 x_4 = \frac{1}{4} \ln 1 = 0$$



设 $Y = \ln X \sim N(\mu, 1)$, X 的一组样本值为 0.5, 1.25, 0.8, 2

(2) 求 μ 的置信度为 0.95 的置信区间

(3) 求 b 的置信度为 0.95 的置信区间

解: $(\bar{y} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}) = (-0.98, 0.98)$

$$P(-0.98 < \mu < 0.98) = 0.95$$

$$P(-0.98 + 0.5 < \mu + \frac{1}{2} < 0.98 + 0.5) = 0.95$$

$$P(-0.48 < \mu + \frac{1}{2} < 1.48) = 0.95$$

$$P(e^{-0.48} < e^{\mu + \frac{1}{2}} < e^{1.48}) = 0.95$$

b 的置信度为 0.95 的置信区间 $(e^{-0.48}, e^{1.48})$

$$P(\underline{b} < b < \bar{b}) = 0.95$$

$$(1) b = E(X) = e^{\mu + \frac{1}{2}}$$



设 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 样本值，样本均值 $\bar{x} = 9.5$ ，参数 μ 的置信度为0.95的置信区间上限为10.8，则 μ 的置信度为0.95的置信区间为 (8.2, 10.8)

解：

由于 μ 的置信度为0.95的置信区间为 $(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$

所以 $\bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} = 10.8 \rightarrow \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} = 10.8 - \bar{x} = 10.8 - 9.5 = 1.3$

$$\bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} = 9.5 - 1.3 = 8.2$$

所以 μ 的置信度为0.95的置信区间为(8.2, 10.8)



已知一批零件的长度 $X(\text{cm})$ 服从正态分布 $X \sim N(\mu, 1)$ ，从中随机地抽取16个零件，得到长度的平均值为40(cm)，则 μ 的置信度为0.95的置信区间为 (39.51, 40.49)。($\Phi(1.96) = 0.975, \Phi(1.645) = 0.95$)

解：

$$\text{置信区间 } (\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$

$$\text{由 } \alpha = 0.05, \frac{\alpha}{2} = 0.025, \rightarrow 1 - 0.025 = 0.975 = \Phi(1.96)$$

$$\rightarrow z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96$$

$$\text{所以 } (\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}) = (40 \pm \frac{1}{\sqrt{16}} \times 1.96) = (39.51, 40.49)$$

$$\Phi(z_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{z_{\alpha}} \varphi(x) dx = 1 - \alpha$$



设随机变量 $X \sim N(0,1)$ ，对给定 α ($0 < \alpha < 1$)，数 u_α 满足 $P\{X > u_\alpha\} = \alpha$ ，若 $P\{|X| < x\} = \alpha$ ，则 $x = \underline{(C)}$

(A) $u_{\frac{\alpha}{2}}$

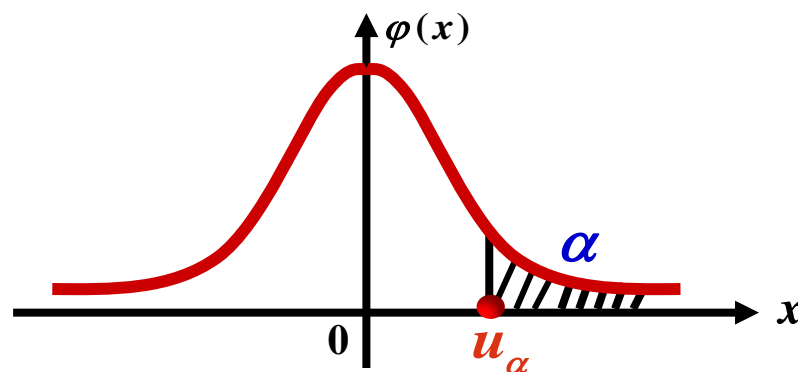
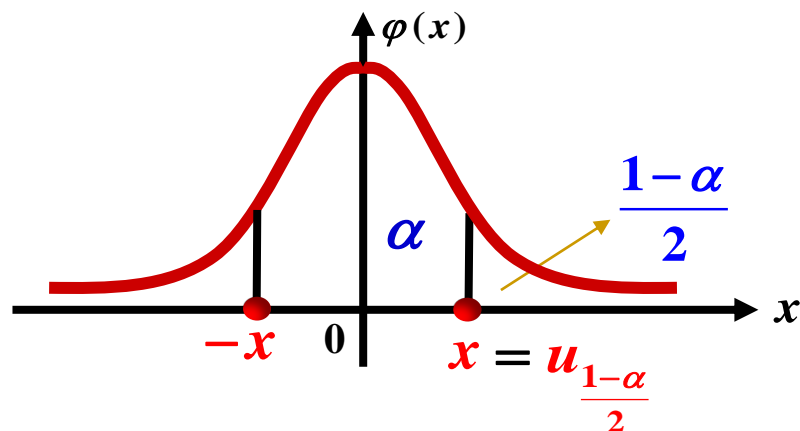
(B) $u_{1-\frac{\alpha}{2}}$

(C) $u_{\frac{1-\alpha}{2}}$

(D) $u_{1-\alpha}$

解：

$$P\{|X| < x\} = \alpha \rightarrow P\{-x < X < x\} = \alpha \quad \text{故选(C)}$$



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自二项分布总体 $B(n, p)$ 的样本, \bar{X} 和 S^2 分别为样本均值和样本方差. 若 $\bar{X} + kS^2$ 为 np^2 的无偏估计量, 则 $k =$ _____

解:

因为 $\bar{X} + kS^2$ 为 np^2 的无偏估计量, 即

$$E(\bar{X} + kS^2) = np^2$$

$$E(\bar{X} + kS^2) = E(\bar{X}) + kE(S^2)$$



复习

统计量的无偏性

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本

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

$$E(X)$$

$$E\bar{X} = EX$$

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

$$D(X)$$

$$ES^2 = DX$$

样本 k 阶矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$

$$E(X^k)$$

$$EA_k = E(X^k)$$

结论: \bar{X}, S^2, A_k 分别是 $E(X), D(X), E(X^k)$ 的无偏估计量.



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自二项分布总体 $B(n, p)$ 的样本, \bar{X} 和 S^2 分别为样本均值和样本方差. 若 $\bar{X} + kS^2$ 为 np^2 的无偏估计量, 则 $k = \underline{-1}$

解:

$$E\bar{X} = EX$$

$$ES^2 = DX$$

因为 $\bar{X} + kS^2$ 为 np^2 的无偏估计量, 即

$$E(\bar{X} + kS^2) = np^2$$

$$\begin{aligned} E(\bar{X} + kS^2) &= E(\bar{X}) + kE(S^2) = E(X) + kD(X) \\ &= np + knp(1-p) \\ &= (1+k)np - knp^2 \end{aligned}$$

$$\text{于是 } np^2 = (1+k)np - knp^2 \rightarrow k(1-p) = p-1 \rightarrow k = -1$$



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 记

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

- (1) 证明 T 是 μ^2 的无偏估计量;
- (2) 当 $\mu = 0, \sigma = 1$ 时, 求 $D(T)$.



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 记

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

(1) 证明 T 是 μ^2 的无偏估计量;

$$E\bar{X} = EX = \mu, ES^2 = DX = \sigma^2$$

$$E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2$$

解:

$$ET = E\bar{X}^2 - \frac{1}{n} ES^2 = D\bar{X} + (E\bar{X})^2 - \frac{1}{n} ES^2 = \frac{1}{n} \sigma^2 + \mu^2 - \frac{1}{n} \sigma^2 = \mu^2$$

所以 T 是 μ^2 的无偏估计量.

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



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 记

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, T = \bar{X}^2 - \frac{1}{n} S^2 \quad \bar{X} \text{ 与 } S^2 \text{ 独立}$$

(2) 当 $\mu = 0, \sigma = 1$ 时, 求 $D(T)$.

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\begin{aligned} \text{解: } \bar{X} \sim N\left(0, \frac{1}{n}\right) &\rightarrow \sqrt{n}\bar{X} \sim N(0, 1) \rightarrow n\bar{X}^2 \sim \chi^2(1) \rightarrow D(n\bar{X}^2) = 2 \\ &\rightarrow n^2 D(\bar{X}^2) = 2 \rightarrow D(\bar{X}^2) = \frac{2}{n^2} \end{aligned}$$

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

$$\begin{aligned} (n-1)S^2 &\sim \chi^2(n-1) \rightarrow D[(n-1)S^2] = 2(n-1) \\ &\rightarrow (n-1)^2 D(S^2) = 2(n-1) \rightarrow D(S^2) = \frac{2}{n-1} \end{aligned}$$

$$DT = D\bar{X}^2 + \frac{1}{n^2} DS^2 = \frac{2}{n^2} + \frac{2}{n^2(n-1)} = \frac{2}{n(n-1)}$$

若 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 则

$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$



χ^2 分布 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(0,1)$ 的样本,

则统计量: $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi^2(n)$

性质: $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$

证明: $X_i \sim N(0,1) \rightarrow EX_i = 0, DX_i = 1 \rightarrow EX_i^2 = DX_i + (EX_i)^2 = 1$

$$\rightarrow E(\chi^2) = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = n$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

$$D(\chi^2) = \sum_{i=1}^n D(X_i^2) = \sum_{i=1}^n \{E(X_i^4) - [E(X_i^2)]^2\} = \sum_{i=1}^n \{E(X_i^4) - 1\} = \sum_{i=1}^n \{3 - 1\} = 2n$$

$$E(X_i^4) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 f(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} x^4 e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

分部积分法

$$= \frac{-2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} x^3 de^{-\frac{x^2}{2}} = \frac{-2}{\sqrt{2\pi}} \left\{ \underset{0}{x^3 e^{-\frac{x^2}{2}}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx^3 \right\} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} 3x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

$$= \frac{-2 \times 3}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} x de^{-\frac{x^2}{2}} = \frac{-2 \times 3}{\sqrt{2\pi}} \left\{ \underset{0}{x e^{-\frac{x^2}{2}}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \right\} = \frac{2 \times 3}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 2 \times 3 \times \frac{1}{2} = 3$$

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 1$$

若 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 则

$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$



设总体 X 的概率密度为 $f(x; \theta) = \begin{cases} \theta, & 0 < x < 1 \\ 1 - \theta, & 1 \leq x < 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$, 未知参数 $0 < \theta < 1$,

X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的一个样本, 记 N 为样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 中小于 1 的个数, 求 θ 的最大似然估计.

解:

$$1. \text{ 似然函数 } L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta) = \theta^N (1 - \theta)^{n-N} \quad f(x_i; \theta) = \begin{cases} \theta, & 0 < x_i < 1 \\ 1 - \theta, & 1 \leq x_i < 2 \end{cases}$$

$$2. \text{ 取对数: } \ln L(\theta) = N \ln \theta + (n - N) \ln(1 - \theta)$$

$$3. \text{ 求导, 令其为零: } \frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = \frac{N}{\theta} - \frac{n - N}{1 - \theta} = 0 \rightarrow N(1 - \theta) = (n - N)\theta \rightarrow \hat{\theta} = \frac{N}{n}$$

$$4. \text{ 求解: } \hat{\theta} = \frac{N}{n}$$

极大似然估计

