概率论与数理统计

第七章 参数估计

练习:

 $1、设<math>X_1,X_2,\dots,X_n$ 为总体X的一个随机样本,

$$E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$$
, $\hat{\theta}^2 = C \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2$ 为 σ^2 的

无偏估计,则 C=

(A)
$$\frac{1}{n}$$
 (B) $\frac{1}{n-1}$ (C) $\frac{1}{2(n-1)}$ (D) $\frac{1}{n-2}$

解:
$$E(\hat{\theta}^2) = E\left(C\sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2\right)$$

 $= C\sum_{i=1}^{n-1} E(X_{i+1}^2 - 2X_{i+1}X_i + X_i^2)$
 $= C\sum_{i=1}^{n-1} (2(\sigma^2 + \mu^2) - 2\mu^2)$
 $= 2(n-1)C\sigma^2 = \sigma^2$ $\therefore C = \frac{1}{2(n-1)}$

2、为了对一批产品估计其废品率 p ,随机取一样本 $X_1, X_2, ..., X_n$,其中

$$X_i = \begin{cases} 1, 取得次品 \\ 0, 取得合格品 \end{cases} (i=1,2,\dots,n)$$

试证明 $\hat{p} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$ 是 p 的无偏估计量.

证明: $X \sim b(1,p)$,所以 $E(X) = p, E(X_i) = p$

故
$$E(\hat{p}) = E(\overline{X}) = E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}\right) = p$$

因而 p是 p的无偏估计.

§ 4 区间估计

- ◆置信区间定义
- ◆置信区间的求法
- ◆单侧置信区间

引言

前面,我们讨论了参数点估计. 它是用样本算得的一个值去估计未知参数. 但是,点估计值仅仅是未知参数的一个近似值, 它没有反映出这个近似值的误差范围, 使用起来把握不大. 区间估计正好弥补了点估计的这个缺陷.

譬如,在估计湖中鱼数的问题中,若我们根据一个实际样本,得到鱼数 N 的极大似然估计为1000条.

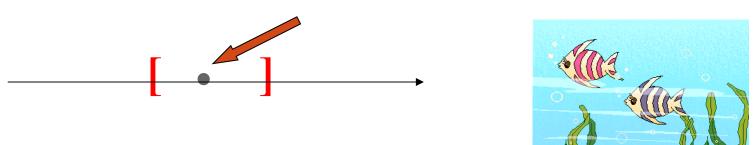
实际上, N的真值可能大于1000条, 也可能小于1000条.



若我们能给出一个区间,在此区间内我们合理地相信N的真值位于其中.这样对鱼数的估计就有把握多了.

也就是说,我们希望确定一个区间,使我们能以比较高的可靠程度相信它包含真参数值.

湖中鱼数的真值



这里所说的"可靠程度"是用概率来度量的, 称为置信度或置信水平.

习惯上把置信水平记作 $1-\alpha$,这里 α 是一个很小的正数.

置信水平的大小是根据实际需要选定的. 例如,通常可取置信水平 $1-\alpha=0.95$ 或0.9等. 根据一个实际样本,由给定的置信水平,我们求出一个尽可能 小的区间 $(\theta,\bar{\theta})$,使

$$P\{\underline{\theta} < \theta < \overline{\theta}\} = 1 - \alpha$$

称区间 $(\underline{\theta}, \overline{\theta})$ 为 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间.

一、 置信区间定义

设总体X的分布函数为 $F(x;\theta)$, θ 是一个待估参数,给定 α (0 < α < 1),若由样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 确定的两个统计量

$$\frac{\theta}{\theta} = \frac{\theta}{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

满足

则称区间 ($\underline{\theta}$, $\overline{\theta}$) 是 $\underline{\theta}$ 的置信水平 (置信度)为 $1-\alpha$ 的置信区间.

 θ 和 $\overline{\theta}$ 分别称为置信下限和置信上限.

可见,

对参数*θ*作区间估计,就是要设法找出两个 只依赖于样本的界限(构造统计量).

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

$$\overline{\theta} = \overline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

$$(\underline{\theta} < \overline{\theta})$$

一旦有了样本,就把 θ 估计在区间(θ , θ)内.

置信区间的意义

置信区间的含义是: 反复抽样多次, 每次样本容量相等; 每个样本值确定一个区间 ($\underline{\theta}$, $\overline{\theta}$), 则在这多个区间中, 包含 θ 真值的区间所占百分比约为1-a, 不包含 θ 真值的区间所占百分比约为 a.

例如,当 置信水平 1-a = 0.95 时,抽样100次,则包含 θ 真值的区间大约有95个,不含 θ 真值的区间约有5个.

几点说明

- 1、置信区间的长度 $(\overline{\theta}-\underline{\theta})$ 反映了估计精度, $(\overline{\theta}-\underline{\theta})$ 越小,估计精度越高.
- 2、 α 反映了估计的可靠度, α 越小, 越可靠. α 越小, 1- α 越大, 估计的可靠度越高,但 这时, $(\bar{\theta} \underline{\theta})$ 往往增大, 因而估计精度降低.
- 3、α确定后,置信区间的选取方法不唯一, 常选最小的一个.

处理"可靠性与精度关系"的原则

 先
 再

 求参数
 保证

 置信区间
 提高

 指度

二、置信区间的求法

在求置信区间时,要查表求分位点.

回顾: 各种分布的上 α 分位点

定义

若 $P(X > z_{\alpha}) = \alpha$, 则称 z_{α} 为标准正态

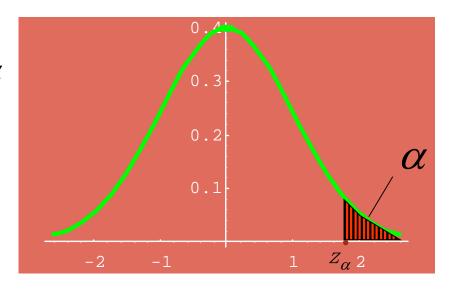
分布的上 α 分位点.

若 $P(|X|>z_{\alpha/2})=\alpha$,则称 $\frac{z_{\alpha}}{2}$ 为标准

正态分布的双侧 α 分位点.

标准正态分布的上α分位点图形

$$P(X > z_{\alpha}) = \alpha$$



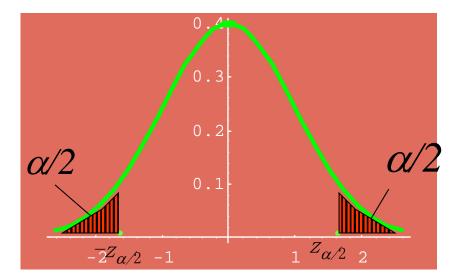
常用数字

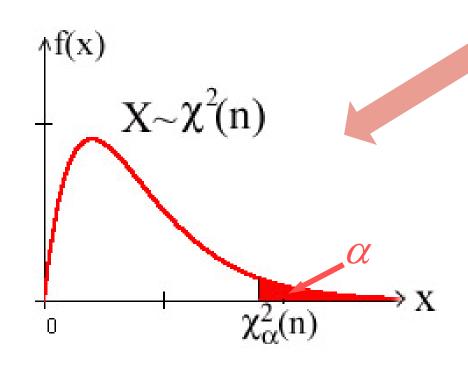
$$z_{0.05} = 1.645$$

$$z_{0.025} = 1.96$$

$$z_{0.005} = 2.575$$

$$P(\mid X\mid>z_{\alpha/2})=\alpha$$





自由度为n的 χ^2 分布的上 α 分位点 $\chi^2_{\alpha}(n)$

$$\chi^{2} \sim \chi^{2}(n)$$

$$\downarrow \downarrow$$

$$P(\chi^{2} > \chi_{\alpha}^{2}(n)) = \alpha$$

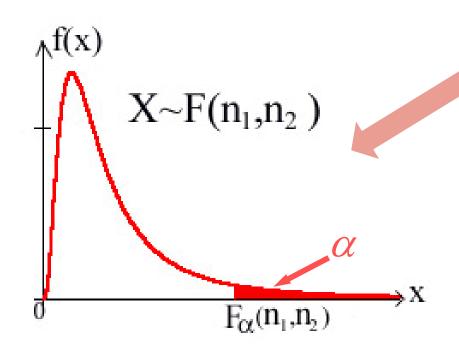
$t_{\alpha}(n)$

自由度为n的 t 分布的上 α 分位点 $t_{\alpha}(n)$

$$t \sim t(n)$$

$$\downarrow \downarrow$$

$$p(t > t_{\alpha}(n)) = \alpha$$



自由度为 n_1,n_2 的 F分布的上 α 分位点 $F_{\alpha}(n_1,n_2)$

$$F \sim F(n_1, n_2)$$

$$\downarrow \downarrow$$

$$P\{F > F_\alpha(n_1, n_2)\} = \alpha$$

例1 设 $X_1,...,X_n$ 是取自 $N(\mu,\sigma^2)$ 的样本, σ^2 已知

 μ 未知,求参数 μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间.

解 选 μ 的点估计为 \overline{X} ,

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

明确问题,是求什么 参数的置信区间? 置信水平是多少?

寻找一个待估参数和统计量的函数,要求其分布为已知.

寻找未知参数的一个良好估计.

有了分布,就可以求出Z取值于任意区间的概率.

对于给定的置信水平,根据Z的分布,确定一个区间,使得Z取值于该区间的概率为置信水平.

对给定的置信水平 $1-\alpha$,

查正态分布表得 $z_{\alpha/2}$,

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



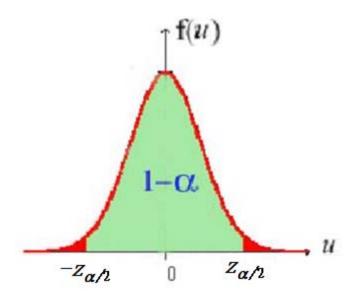


对给定的置信水平 $1-\alpha$,

查正态分布表得 $Z_{\alpha/2}$,使

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

从中解得



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

$$P\{\overline{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \le \mu \le \overline{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}\}$$

$$= 1 - \alpha$$

于是所求此的 置信区间为

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

 $\frac{1-\alpha}{1-\alpha}$ U $\frac{1-\alpha}{2\alpha/2}$ U

也可简记为

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

从例1解题的过程,我们归纳出求置信区间的一般步骤如下:

1. 明确问题,是求什么参数的置信区间?

置信水平 $1-\alpha$ 是多少?

2. 寻找参数 θ 的一个良好的估计

$$T(X_1,X_2,...X_n)$$

3. 寻找一个待估参数 θ 和估计量 T 的函数 $W(T,\theta)$,且其分布为已知.

4. 对于给定的置信水平 $1-\alpha$,根据 $W(T,\theta)$ 的分布,确定常数a,b,使得

$$P(a < W(T, \theta) < b) = 1 - \alpha$$

5. 对 " $a < W(T, \theta) < b$ "作等价变形,得到如下形式: $\theta < \theta < \overline{\theta}$

即

$$P\{\underline{\theta} < \theta < \overline{\theta}\} = 1 - \alpha$$

于是 (θ,θ) 就是 θ 的100 $(1-\alpha)$ %的置信区间.

可见,确定区间估计很关键的是要寻找一个

待估参数 θ 和估计量T的函数 $W(T,\theta)$, 且 $W(T,\theta)$

的分布为已知,不依赖于任何未知参数.

而这与总体分布有关,所以,总体分布的形式是否已知,是怎样的类型,至关重要.

需要指出的是,给定样本,给定置信水平, 置信区间也不是唯一的.

> 对同一个参数,我们可以构造许多置信区间. 例如,设 X_1,\ldots,X_n 是取自 $N(\mu,\sigma^2)$ 的样本,

 σ^2 已知,求参数 μ 的置信水平为 $1-\alpha=0.95$ 的置

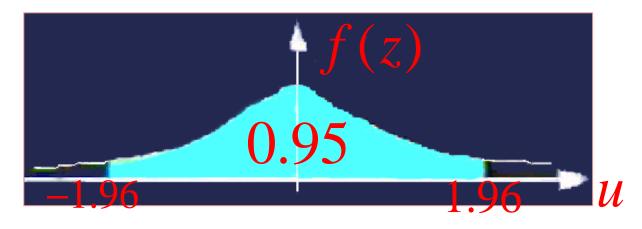
信区间.

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

由标准正态分布表,对任意 $a \setminus b$,我们可以求得 P(a < Z < b).

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

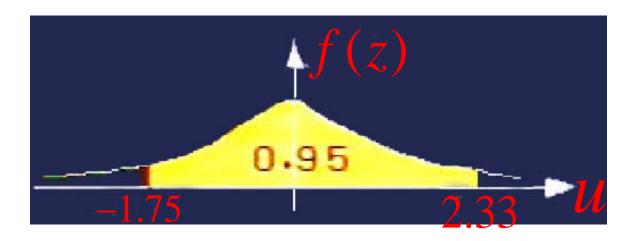
例如,由 P(-1.96≤ Z ≤1.96)=0.95



我们得到均值 μ 的置信水平为 $1-\alpha=0.95$ 的置信区间为

$$[\overline{X} - 1.96\sigma/\sqrt{n}, \overline{X} + 1.96\sigma/\sqrt{n}]$$

由 $P(-1.75 \le Z \le 2.33) = 0.95$



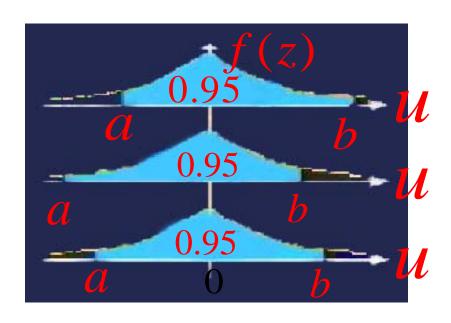
我们得到均值 μ 的置信水平为 $1-\alpha=0.95$ 的置信区间为

$$[\bar{X}-1.75\sigma/\sqrt{n}, \bar{X}+2.33\sigma/\sqrt{n}]$$

这个区间比前面一个要长一些.

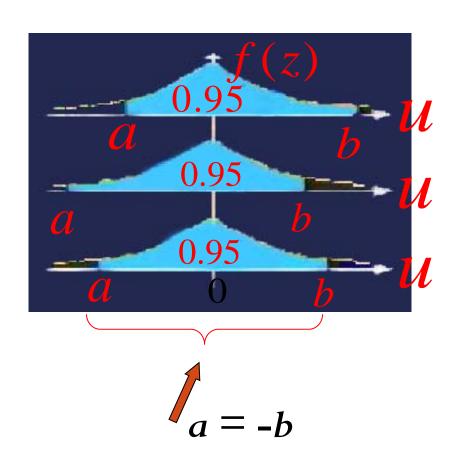
类似地,我们可得到若干个不同的置信区间.

任意两个数a和b,只要它们的纵标包含f(z)下95%的面积,就确定一个95%的置信区间.

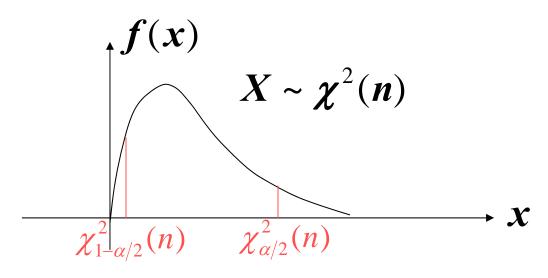


我们总是希望置信区间尽可能短.

在概率密度为单峰且对称的情形,当a = -b时求得的置信区间的长度为最短.



即使在概率密度不对称的情形,如**火**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.



我们可以得到未知参数的任何置信水平小于1的置信区间,并且置信水平越高,相应的置信区间平均长度越长.

也就是说,要想得到的区间估计可靠度高,

区间长度就长,估计的精度就差.这是一对矛盾.

实用中应在保证足够可靠的前提下,尽量使得区间的长度短一些.

三、单侧置信区间

上述置信区间中置信限都是双侧的,但对于有些实际问题,人们关心的只是参数在一个方向的界限.

例如对于设备、元件的使用寿命来说,平均寿命过长没什么问题,过短就有问题了.



这时,可将置信上限取为+∞,而 只着眼于置信下限,这样求得的 置信区间叫单侧置信区间. 于是引入单侧置信区间和置信限的定义:

定义 设 θ 是一个待估参数,给定 $\alpha > 0$,若由样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 确定的统计量

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

对于任意 $\theta \in \Theta$,满足

$$P\{\theta \ge \underline{\theta}\} = 1 - \alpha$$

则称区间[θ ,+ ∞)是 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置

信区间. θ 称为 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信下限.

若由样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 确定的统计量

$$\overline{\theta} = \overline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

对于任意 $\theta \in \Theta$,满足

$$P\{\theta \leq \overline{\theta}\} = 1 - \alpha$$

则称区间 $(-\infty, \overline{\theta}]$ 是 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间. $\overline{\theta}$ 称为 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信上限.

例2 从一批灯泡中随机抽取5只作寿命试验,测得寿命X(单位:小时)如下:

1050, 1100, 1120, 1250, 1280

设灯泡寿命服从正态分布. 求灯泡寿命均值 μ 的 置信水平为0.95的单侧置信下限.

 μ 的点估计取为样本均值 \overline{X} ,

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

方差 σ^2 未知

对给定的置信水平 $1-\alpha$,确定分位点 $t_{\alpha}(n-1)$

使
$$P\left\{\frac{\overline{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \le t_{\alpha}(n-1)\right\} = 1-\alpha$$

$$\mathbb{P}\{\mu \geq \overline{X} - t_{\alpha}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}}\} = 1 - \alpha$$

于是得到 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间为

$$[\overline{X} - t_{\alpha}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}}, \infty]$$

即 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信下限为

$$\overline{X} - t_{\alpha}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}$$

将样本值代入得

₩ 的置信水平为0.95的单侧置信下限是

1065小时

课本表7-1,将各种情况下的区间估计加以了总结.

作业: 课后习题 14、15

练习:

1、随机地取炮弹 10 发做试验,得炮口速度的标准差 s = 11(m/s),炮口速度服从正态分布. 求这种炮弹的炮口速度的标准差 σ 的置信水平为 0.95 的置信区间.

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

可得到 σ^2 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为

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

这里
$$\alpha/2 = 0.025, 1-\alpha/2 = 0.975, n-1=9$$
,

$$\chi^2_{0.025}(9) = 19.023, \ \chi^2_{0.975}(9) = 2.700, \ s = 11.$$

于是得到 σ 的置信水平为0.95的置信区间为

$$(\frac{\sqrt{n-1}s}{\sqrt{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, \frac{\sqrt{n-1}s}{\sqrt{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}})$$