第7章 参数估计

- •参数的点估计;
- •估计量的优良性准则
- •区间估计

1

数理统计问题:如何选取样本,如何根据样本来对 总体的种种统计特征作出判断。

参数估计问题:知道随机变量(总体)的分布类型,但确切的形式不知道,根据样本来估计总体的参数,这类问题称为参数估计(paramentric estimation)。

参数估计的类型——点估计、区间估计

参数θ的估计量

设总体的分布函数为 $F(x,\theta)$ (θ 未知), X_1 , X_2 ,…, X_n 为样本,构造一个统计量 $\theta = \theta(X_1,X_2,\cdots,X_n)$ 来估计 参数 θ ,则称 $\theta(X_1,X_2,\cdots,X_n)$ 为参数 θ 的一个估计量。

将样本观测值 x_1,x_2,\cdots,x_n 代入 $\theta(X_1,X_2,\cdots,X_n)$,得到的值 $\theta(x_1,x_2,\cdots,x_n)$ 称为参数 θ 的一个估计值。

3

点估计(point estimation):如果构造一个统计量 $\theta(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 来作为参数 θ 的估计量,则称为 参数 θ 的点估计。

区间估计(interval estimation):如果构造两个统计量 $\hat{\theta}_1(X_1,X_2,\cdots,X_n),\hat{\theta}_2(X_1,X_2,\cdots,X_n)$ 而用 $(\hat{\theta}_1,\hat{\theta}_2)$ 来作为参数 θ 可能取值范围的估计,称为参数 θ 的区间估计。

第1节 参数的点估计

- •数字特征法
- •矩估计法
- •最大似然法

5

数字特征法

样本的数字特征法:以样本的数字特征作为相应总体数字特征的估计量。

以样本均值 \bar{x} 作为总体均值 μ 的点估计量

$$\hat{\mu} = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \qquad \qquad \hat{\mu} = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
 点估计值

以样本方差 S^2 作为总体方差 σ^2 的点估计量

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

$$\hat{\sigma}^2 = S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{X})^2$$
点估计值

例1 一批钢件的20个样品的屈服点(t/cm²)为

4.98 5.11 5.20 5.20 5.11 5.00 5.35

5.61 4.88 5.27 5.38 5.48 5.27 5.23

4.96 5.15 4.77 5.35 5.38 5.54

试估计该批钢件的平均屈服点及其方差。

解 由数字特征法,得屈服点的均值及方差的估计值为

$$\hat{\mu} = \bar{x} = \frac{1}{20} \sum_{i=1}^{20} x_i = 5.21$$

$$\hat{\sigma}^2 = s^2 = \frac{1}{19} \sum_{i=1}^{20} (x_i - 5.21)^2 = 0.049$$

7

矩估计法

定义 设 X 为随机变量,若 $E(|X|^k)$ 存在,则称 $E(X^k)$ 为 X 的 k 阶原点矩,记作 $a_k = E(X^k)$;若 $E(|X-EX|^k)$ 存在,则称 $E(X-EX)^k$ 为 X 的 k 阶中心矩,记作 $b_k = E(X-EX)^k$

样本的 k 阶原点矩,记作 $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$

样本的 k 阶中心矩,记作 $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$

参数的矩估计

矩法估计: 用样本的矩作为总体矩的估计量, 即

$$a_k = A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \quad \hat{b}_k = B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^k$$

若总体X的分布函数中含有m个参数 θ_1 , θ_2 ,…, θ_m ,总体的k阶矩 V_k 或 U_k 存在,k=1,2,…,m,则

$$a_{k}(\theta_{1}, \theta_{2}, \dots, \theta_{m}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{k} \quad (k = 1, 2, \dots, m)$$

$$\hat{b}_{k}(\theta_{1}, \theta_{2}, \dots, \theta_{m}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{k} \quad (k = 1, 2, \dots, m)$$

9

参数的矩法估计

矩估计: 用样本的矩作为总体矩的估计量, 即

$$a_{k}(\theta_{1}, \theta_{2}, \dots, \theta_{m}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{k} (k = 1, 2, \dots, m)$$

$$\hat{b}_{k}(\theta_{1}, \theta_{2}, \dots, \theta_{m}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{k} (k = 1, 2, \dots, m)$$

得**m**个方程构成方程组,解得的 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, ..., \hat{\theta}_m$ 即为参数 $\theta_1, \theta_2, ..., \theta_m$ 的矩估计量,代入样本观测值,即得参数 的矩估计值。

例2 设某总体X的数学期望为 $EX=\mu$,方差 $DX=\sigma^2$, X_1 , X_2 ,…, X_n 为样本,试求 μ 和 σ^2 的矩估计量。

解 总体的一阶二阶阶原点矩为 $a_1 = \mu$

$$a_2 = E(X^2) = DX + (EX)^2 = \sigma^2 + \mu^2$$

样本的一阶二阶原点矩为 $A_1 = \bar{X}$ $A_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i^2$

由矩法估计,应有 $\bar{X} = \mu$ $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i^2 = \sigma^2 + \mu^2$

所以
$$\hat{\mu} = \overline{X}$$
 $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \overline{X}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2$

结论:不管总体**X**服从何种分布,总体期望和方差的矩估计量分别为样本均值、样本的二阶中心矩,即

$$\hat{\mu} = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2 = S_n^2$$

估计值为
$$\hat{\mu} = \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$
 $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2$

例3 设 X_1 , X_2 ,…, X_n 为总体X的样本,试求下列总体分布参数的矩估计量。

(1)
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 (2) $X \sim B(N, p)(N$ 已知)(3) $X \sim P(\lambda)$

解 (1) 由于 $EX = \mu$ $DX = \sigma^2$

所以参数μ和σ²的矩估计量为

$$\hat{\mu} = \overline{X} \qquad \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2$$

(2) 由于 EX = Np

所以 $Np = \bar{X}$

得参数**p**的矩估计量为 $\hat{p} = \frac{1}{N}\overline{X}$

13

例3 设 X_1 , X_2 ,…, X_n 为总体X的样本,试求下列总体分布参数的矩估计量。

(1)
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 (2) $X \sim B(N, p)(N$ 已知) (3) $X \sim P(\lambda)$

 \mathbf{M} (3) 由于 $EX = DX = \lambda$ 所以参数 λ 的矩估计量为

$$\lambda = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i} \qquad \overline{\mathbb{R}} \qquad \lambda = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2}$$

一阶矩

二阶中心矩

可见:同一个参数的矩估计量可以不同,所以估计量存在"优、劣"之分。

例4 设总体X服从[θ_1 , θ_2]上的均匀分布, $\theta_1 < \theta_2$,求 θ_1 , θ_2 的矩估计量, X_1 , X_2 , ..., X_n 为X的一个样本。

解 由于
$$EX = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}, DX = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12}$$
 所以由矩法估计,得

$$\overline{X} = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2} \qquad S_n^2 = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12}$$

解得
$$\hat{\theta}_1 = \overline{X} - \sqrt{3}S_n$$
 $\hat{\theta}_2 = \overline{X} + \sqrt{3}S_n$

区间长度的矩估计量为 $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1 = 2\sqrt{3}S_n$

15

例5 对容量为n的子样,求下列密度函数中参数 a的 矩估计量. 2

矩估计量。
$$f(x) = \begin{cases} \frac{2}{a^2}(a-x), & (0 < x < a) \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

解 由于
$$EX = \int_0^a x \cdot \frac{2}{a^2} (a - x) dx = \frac{a}{3}$$

所以由矩法估计,得 $\bar{X} = \frac{a}{3}$

解得
$$a = 3\bar{X} = \frac{3}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

所以,参数a 的矩估计量为 $a = \frac{3}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$

最大似然法

思想:设总体X的密度函数为 $f(x,\theta)$, θ 为未知参数,则样本($X_1,X_2,...,X_n$)的联合密度函数为

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

$$\Leftrightarrow L(\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

参数θ的估计量 $\hat{\theta}$,使得样本($\mathbf{X}_1,\mathbf{X}_2,...,\mathbf{X}_n$)落在观测值 $(x_1,x_2,...,x_n)$ 的邻域内的概率 $\mathbf{L}(\theta)$ 达到最大,即

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n, \hat{\theta}) = \max L(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta)$$

则称 $\hat{\theta}$ 为参数 θ 的最大似然估计值。

17

参数的最大似然估计

求解方法:

- (1) 构造似然函数 $L(\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i, \theta)$
- (2) 取自然对数 $\ln L(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta) = \sum_{i=1}^{n} \ln f(x_i, \theta)$

$$(3) \Leftrightarrow \frac{d \ln L}{d\theta} = 0$$

其解 $\hat{\theta}$ 即为参数θ的最大似然估计。

若总体的密度函数中有多个参数 θ_1 , θ_2 , ..., θ_n , 则将第(**3**)步改为 $\frac{\partial \ln L}{\partial \theta_i} = 0, (i = 1, 2, \dots, n)$ 解方程组即可。

对于离散总体,将密度函数换成分布律即可。 18

例6 假设(X_1 , X_2 ,…, X_n)是取自正态总体 $N(\mu,\sigma^2)$ 的样本,求 μ 和 σ^2 的最大似然估计量。

解 构造似然函数

$$L = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$
取对数 $\ln L = \sum_{i=1}^{n} \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} \right)$

$$= \sum_{i=1}^{n} \left(-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} - \ln \sqrt{2\pi} - \ln \sigma \right)$$

19

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \mu} = \sum_{i=1}^{n} \left(-\frac{2(x_i - \mu)(-1)}{2\sigma^2} \right) = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu)}{\sigma^2} = 0$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma^2} = \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{(x_i - \mu)^2}{2(\sigma^2)^2} - \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sigma^2} \right) = 0$$

解得
$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i = \overline{x}$$
 $\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2$

所以 μ , σ^2 的最大似然估计量为

第2节 估计量的优良性准则

——无偏性、有效性

无偏估计量:设 θ 是 θ 的估计量,如果 $E(\theta) = \theta$, 则称 θ 是 θ 的无偏估计量(unbiased estimation)

无偏性的意义在于,用无偏估计去估计未知参数时,虽然存在随机性,但是其平均值等于未知参数.

21

例题 设总体的数学期望EX和方差DX都存在,证明: 样本均值 \bar{X} 、样本方差 $S^2 = \frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 分别是EX、DX的无偏估计。

证明
$$E(S^2) = \frac{1}{n-1} E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right]$$

$$= \frac{n}{n-1} E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] = \frac{n}{n-1} E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - (\bar{X})^2\right]$$

$$= \frac{n}{n-1} \left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - E(\bar{X})^2\right]$$

$$= \frac{n}{n-1} \left[\frac{n[DX + (EX)^2]}{n} - D(\bar{X}) - (E\bar{X})^2\right]$$

$$E(S^{2}) = \frac{1}{n-1} E\left[\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}\right]$$

$$= \frac{n}{n-1} \left[\frac{n[DX + (EX)^{2}]}{n} - D(\bar{X}) - (E\bar{X})^{2}\right]$$

$$= \frac{n}{n-1} \left[\frac{n[DX + (EX)^{2}]}{n} - \frac{DX}{n} - (EX)^{2}\right] = DX$$

$$E\left\{\frac{1}{n}\left[\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\overline{X})^{2}\right]\right\} = \frac{n-1}{n}DX$$

23

有效性

设 θ_1 和 θ_2 是 θ 的两个无偏估计量,如果 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$

则称估计量 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。

若在 θ 的所有无偏估计类中, θ 的方差达到最小,则称 θ 是 θ 的一致最小方差无偏估计.

例如 \bar{X} 及 $\sum_{i=1}^{n} a_i X_i$ (其中 $\sum_{i=1}^{n} a_i = 1$) 都是**EX**的无偏估计,但 \bar{X} 比 $\sum_{i=1}^{n} a_i X_i$ 有效。

因为
$$E(\bar{X} - EX)^2 = E(\bar{X} - E\bar{X})^2 = D\bar{X} = \frac{DX}{n}$$
 $E\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i - EX\right]^2 = E\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i - E\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right)\right]^2$
 $= D\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i\right] = \sum_{i=1}^n a_i^2 D(X_i) = D(X) \sum_{i=1}^n a_i^2$
 $= \frac{1}{n} D(X) \cdot n \sum_{i=1}^n a_i^2 \ge \frac{1}{n} D(X) \cdot \left(\sum_{i=1}^n a_i\right)^2 = \frac{1}{n} D(X)$

25

小结 参数估计的点估计方法

数字特征法: 以样本均值、方差作为总体期望、方差的估计量。

$$\hat{\mu} = \overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
 $\hat{\sigma}^2 = S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2$

矩估计法:以样本k阶矩作为总体k阶矩的估计量。

$$\hat{V}_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad (k = 1, 2, \dots, m)$$

$$\hat{U}_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^k \ (k = 1, 2, \dots, m)$$

最大似然估计

课后练习

习题7

1--7

作业

3, 6

27

第3节 区间估计

本节主要研究正态总体的均值和方差的区间估计.

- •方差已知,对均值的区间估计
- •方差未知,对均值的区间估计
- •均值已知,对方差的区间估计
- •均值未知,对方差的区间估计

区间估计的思想

点估计总是有误差的,但没有衡量偏差程度的量, 区间估计则是按一定的可靠性程度对待估参数给出一个 区间范围。

引例 设某厂生产的灯泡使用寿命X~N(μ,100²),现随机抽取5只,测量其寿命如下:1455,1502,1370,1610,1430,则该厂灯泡的平均使用寿命的点估计值为

$$\overline{x} = \frac{1}{5} (1455 + 1502 + 1370 + 1610 + 1430) = 1473.4$$

29

可以认为该种灯泡的使用寿命在**1473.4**个单位时间左右,但范围有多大呢?又有多大的可能性在这"左右"呢?如果要求有**95%**的把握断言 μ 在**1473.4**左右,则由**U**统计量可知 $\bar{X} - \mu$

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

查表得 $\varepsilon = 1.96$

$$\overline{X} - 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X} + 1.96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

置信水平、置信区间

设总体**X**的分布函数 $F(x;\theta)$ 中含有一个未知参数 θ , X_1, X_2, \cdots, X_n 为来自**X**的样本。若能构造两个统计量 $\theta_1(X_1, X_2, \cdots, X_n)$ 和 $\theta_2(X_1, X_2, \cdots, X_n)$ 使得对给定的足够小的 α 值($0<\alpha<1$,通常取 $\alpha=0.05$,0.01,0.1),满足 $P\{\theta_1 \leq \theta \leq \theta_2\} = 1-\alpha$ 则称区间[θ_1 , θ_2]为参数 θ 的置信度(或置信水平)为 1- α 的置信区间, α 为显著性水平。

 θ_1 ——置信下限 θ_2 ——置信上限

31

几点说明

- 1、参数 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间(θ_1 , θ_2) 表示该区间有100($1-\alpha$)%的可能性包含总体参数 θ 的真值。
- 2、不同的置信水平,参数θ的置信区间不同。
- 3、置信区间越小,估计越精确,但置信水平会降低;相反,置信水平越大,估计越可靠,但精确度会降低,置信区间会较长。一般:对于固定的样本容量,不能同时做到精确度高(置信区间小),可靠程度也高(1-α大)。如果不降低可靠性,而要缩小估计范围,则必须增大样本容量n,增加抽样成本。

一. 正态总体均值的区间估计

1. 正态总体方差已知,对均值的区间估计

如果总体X~ $N_{-}(\mu, \sigma^2)$,其中 σ^2 已知, μ 未知,则构造 $U = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$, 对 μ 做区间估计。

对给定的置信水平1- α ,由 $P\left\{|U| \le u_{\frac{\alpha}{2}}\right\} = 1-\alpha$ 确定临界值(**X**的双侧 α 分位数)

33

$$\begin{aligned} & |U| \le u_{\frac{\alpha}{2}} \implies \left| \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \le u_{\frac{\alpha}{2}} \\ & \Rightarrow -u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \le \overline{X} - \mu \le u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \\ & \Rightarrow \overline{X} - u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \le \mu \le \overline{X} + u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \end{aligned}$$

得μ的置信区间

$$\left[\bar{X} - u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} , \bar{X} + u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

将观测值 (x_1, x_2, \dots, x_n) 代入,则可得具体的区间。

例1 某车间生产滚珠,从长期实践中知道,滚珠直径X可以认为服从正态分布,从某天的产品中随机抽取6个,测得直径为(单位:cm)

14.6, 15.1, 14.9, 14.8, 15.2, 15.1

- (1) 试求该天产品的平均直径EX的点估计;
- (2) 若已知方差为0.06,试求该天平均直径EX的置信 区间: α =0.05: α =0.01。
- 解 (1) 由矩法估计得EX的点估计值为

$$EX = \overline{x} = \frac{1}{6} (14.6 + 15.1 + 14.9 + 14.8 + 15.2 + 15.1) = 14.95$$

35

(2) 由题设知X~N(μ, 0.06)

构造 U,得EX的置信区间为

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

$$\overline{m}$$
 $\overline{x} = 14.95$, $\frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\sqrt{0.06}}{\sqrt{6}} = 0.1$

当 α =**0.05**时, $u_{0.025}$ =1.96

所以,EX的置信区间为[14.754, 15.146]

当 α =0.01时, $u_{0.005}=2.575$

所以,**EX**的置信区间为[14.693,15.208]

置信水平提高,置信区间扩大,估计精确度降低36

例2 假定某地一旅游者的消费额X服从正态分布

 $N(\mu, \sigma^2)$,且标准差 $\sigma=12$ 元,今要对该地旅游者的平均消费额EX加以估计,为了能以95%的置信度相信这种估计误差小于2元,问至少要调查多少人?

 \mathbf{M} 由题意知:消费额X~N(μ , 12²),设要调查n人。

由 $1-\alpha=0.95$ 得 $\alpha=0.05$ 查表得 $u_{\alpha/2}=1.96$

$$\mathbb{P}\left\{\left|\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| \le 1.96\right\} = 0.95$$

$$|\overline{X} - \mu| < 2 \longrightarrow 1.96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 2$$

解得 $n = \left(\frac{1.96 \times 12}{2}\right)^2 \approx 138.3$ 至少要调查**139**人

2. 正态总体方差未知,对均值的区间估计

如果总体 $X\sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ , σ 均未知

由
$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$
 构造随机变量**T**, $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$

当置信水平为1- α 时,由 $P\{|T| \le t_{\alpha/2}(n-1)\} = 1-\alpha$ 查t-分布表确定 $t_{\alpha/2}(n-1)$

从而得μ的置信水平为1-α的置信区间为

$$\left[\overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} \cdot t_{\alpha/2}(n-1), \quad \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} \cdot t_{\alpha/2}(n-1) \right]$$

例3 某厂生产的一种塑料口杯的重量X被认为服从正态分布,今随机抽取9个,测得其重量为(单位:克): 21.1,21.3,21.4,21.5,21.3,21.7,21.4,21.3,21.6。试用95%的置信度估计全部口杯的平均重量。

解 由题设可知: 口杯的重量 $X \sim N (\mu, \sigma^2)$

由抽取的**9**个样本,可得 s = 0.18 x = 21.4 n = 9

由 $1-\alpha=0.95$ 得 $\alpha=0.05$ 查表得 $t_{0.025}(8)=2.306$

$$t_{\alpha/2}(8) \times \frac{S}{\sqrt{n}} = 2.306 \cdot \frac{0.18}{\sqrt{9}} = 0.1384$$

全部口杯的平均重量的置信区间为[21.26, 21.54]

39

例4 旅行社随机访问了25名旅游者,得知平均消费额 x = 80 样本标准差 s = 12 .已知旅游者消费额 服从正态分布,那么该地旅游者平均消费额 μ 的95%置信区间是什么?

解 由题设可知: 平均消费额X~N (μ, $σ^2$)

$$S = 12$$
 $\bar{x} = 80$ $n = 25$

由 $1-\alpha=0.95$ 得 $\alpha=0.05$ 查表得 $t_{0.025}(24)=2.064$

$$t_{\alpha/2}(24) \times \frac{S}{\sqrt{n}} = 2.064 \times \frac{12}{\sqrt{25}} = 4.9536$$

平均消费额的置信区间为[75.0464,84.9536]

估计误差为 2×4.9536=9.9072>2×2

与例2结果相比

精确度降低 ——原因: 1.样本容量减少 .2. 用 S^2 代替 σ^2

实际应用中,方差未知的均值的区间估计较有应用价值。

41

例5 假设某片居民每月对某种商品的需求量X服从正态分布,经调查100家住户,得出每户每月平均需求量为10公斤,方差为9,如果某商店供应10000户,试就居民对该种商品的平均需求量进行区间估计(α=0.01),并依此考虑最少要准备多少这种商品才能以99%的概率满足需求?

解 由题设可知: 平均需求量X~N (μ, $σ^2$)

$$S^2 = 9$$
 $\bar{x} = 10$ $n = 100$

由 $\alpha = 0.01$ 查表得 $t_{0.005}(99) \approx u_{0.005} = 2.575$

$$t_{\alpha/2}(99) \times \frac{S}{\sqrt{n}} = 2.575 \times \frac{3}{\sqrt{100}} = 0.773$$

平均需求量的99%的置信区间为[9.227, 10.773] 42

要以99%的概率满足10000户居民对该种商品的 需求,则最少要准备的量为

43

二. 正态总体方差的区间估计

1. 正态总体均值已知,对方差的区间估计 如果总体 $X\sim N$ (μ , σ^2), 其中 μ 已知, σ^2 未知

由
$$\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$
 构造随机变量 χ^2

由
$$\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$
 构造随机变量 χ^2

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

对给定的置信水平1-α,由

$$P\left\{\chi^{2}_{1-\frac{\alpha}{2}}(n) \leq \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_{i}-\mu)^{2}}{\sigma^{2}} \leq \chi^{2}_{\frac{\alpha}{2}}(n)\right\} = 1-\alpha$$

查γ2-分布表,确定双侧分位数

$$\chi^2_{_{1-\alpha/2}}(n),\chi^2_{_{\alpha/2}}(n)$$

从而得σ²的置信水平为1-α的置信区间为

$$\left[\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2}}{\chi^{2}_{\alpha/2}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \mu)^{2}}{\chi^{2}_{1-\alpha/2}(n)}\right]$$

45

例6 已知某种果树产量服从N(218, σ^2),随机抽取6棵计算其产量为(单位:公斤) 221,191,202,205,256,236

试以95%的置信水平估计产量的方差。

解 计算
$$\sum_{i=1}^{6} (x_i - \mu)^2 = 2931$$

查表
$$\chi^2_{\frac{1-0.05}{2}}(6) = 1.237, \chi^2_{\frac{0.05}{2}}(6) = 14.449$$

果树方差的置信区间为

$$\left[\frac{2931}{14.449}, \frac{2931}{1.237}\right] = \left[202.851, 2369.442\right]$$

2. 正态总体均值未知,对方差的区间估计

如果总体 $X\sim N$ (μ , σ^2), 其中 σ^2 未知

由
$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$
 构造随机变量 χ^2
$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$$

当置信水平为1-α时,

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

47

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

查χ²-分布表,确定双侧分位数

$$\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$$
 , $\chi^2_{\alpha/2}(n-1)$

从而得σ²的置信水平为1-α的置信区间为

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

例7 设某灯泡的寿命X~N(μ , σ^2), μ , σ^2 未知,现从中任取5个灯泡进行寿命试验,得数据10.5,11.0,11.2,12.5,12.8(单位:千小时),求置信水平为90%的 σ^2 的区间估计。

解 样本方差及均值分别为 $S^2 = 0.995$ $\bar{x} = 11.6$

由
$$1-\alpha=0.9$$
 得 $\alpha=0.1$ 查表得

$$\chi^2_{1-0.05}(4) = 0.711$$
 $\chi^2_{0.05}(4) = 9.488$

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-0.05}} = \frac{4 \times 0.995}{0.711} \approx 5.598 \qquad \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{0.05}} \approx 0.419$$

 σ^2 的置信区间为[0.419, 5.598]

49

小 结

总体服从正态分布的均值或方差的区间估计 假设置信水平为**1-**α

(1) 方差已知,对均值的区间估计

构造随机变量U,反查标准正态分布表,

确定**U**的双侧分位数 $u_{\alpha/2}$

得EX的区间估计为

$$\left[\bar{X} - u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \quad \bar{X} + u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

总体服从正态分布的均值或方差的区间估计 假设置信水平为1-α

(2) 方差未知,对均值的区间估计

构造随机变量T,查t-分布临界值表,

确定**T**的双侧分位数 $t_{\alpha/2}(n-1)$

得EX的区间估计为

$$\left[\overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} \cdot t_{\alpha/2}(n-1), \quad \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} \cdot t_{\alpha/2}(n-1) \right]$$

51

总体服从正态分布的均值或方差的区间估计 假设置信水平为1-α

(3) 均值已知,对方差的区间估计 构造随机变量 χ^2 ,查 χ^2 -分布临界值表,确定 χ^2 的双侧分位数 $\chi^2_{_{1-\alpha/2}}(n), \chi^2_{_{\alpha/2}}(n)$ 得 σ^2 的区间估计为

$$\left[\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n)}\right]$$

总体服从正态分布的均值或方差的区间估计 假设置信水平为1-α

(4) 均值未知,对方差的区间估计

构造随机变量 χ^2 , 查 χ^2 -分布临界值表,

确定 χ^2 的双侧分位数 $\chi^2_{_{1-\alpha/2}}(n-1), \chi^2_{_{\alpha/2}}(n-1)$

得σ²的区间估计为

$$\left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)}\right]$$

53

课后练习

习题7

8--13

作业

9, 11

本章作业

3, 6, 9, 11

下节课交作业,请同学们做好作业,下次课不要忘了带过来