

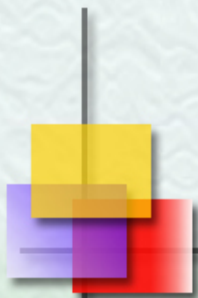
# 第七章 参数估计

## 习 题 课

一、重点与难点

二、主要内容

三、典型例题



# 一、重点与难点

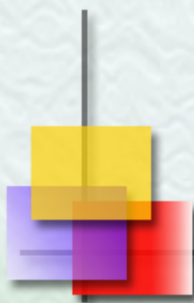
## 1.重点

最大似然估计.

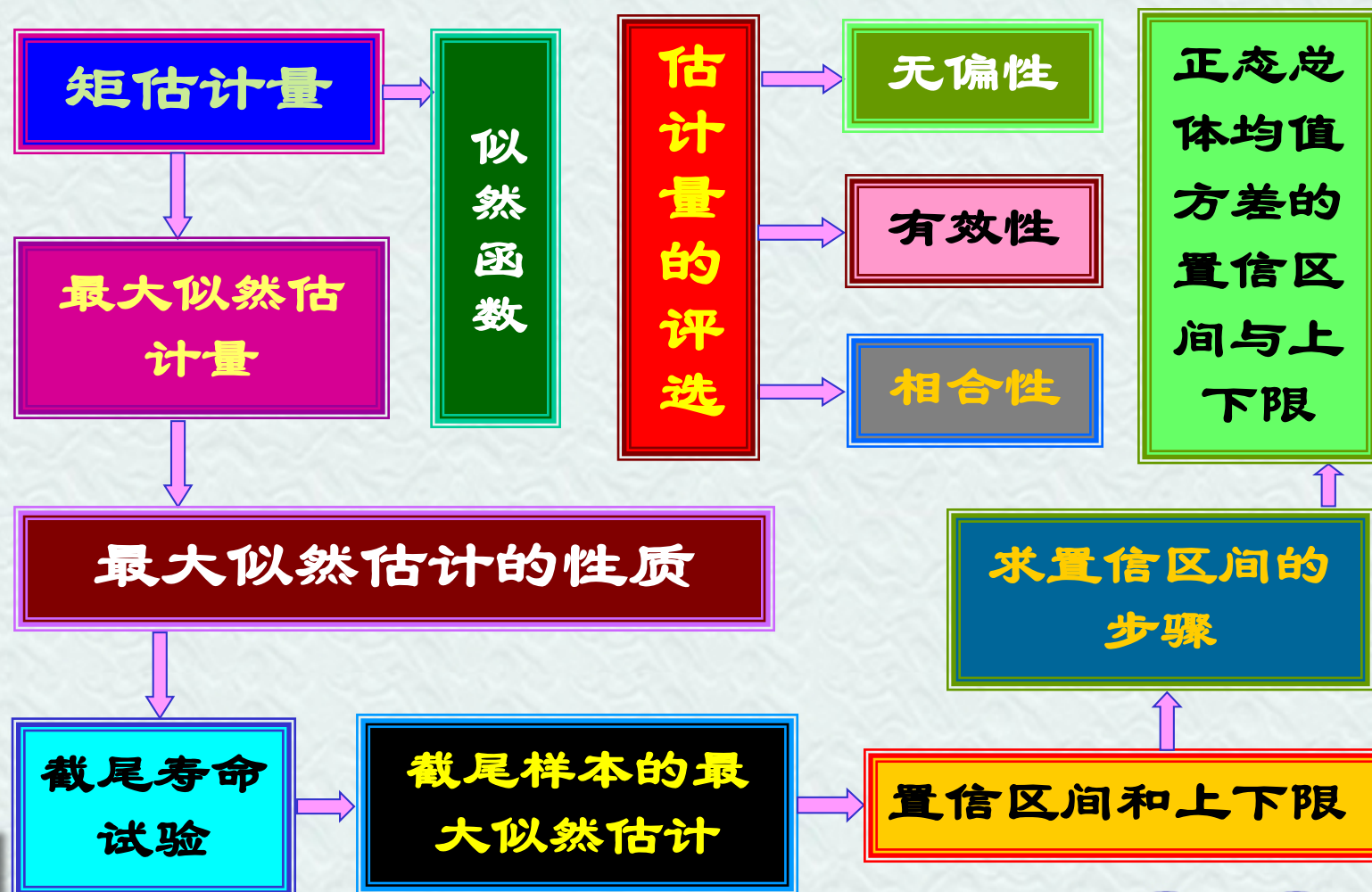
一个正态总体参数的区间估计.

## 2.难点

显著性水平  $\alpha$  与置信区间.



## 二、主要内容





## 矩估计量

用样本矩来估计总体矩, 用样本矩的连续函数来估计总体矩的连续函数, 这种估计法称为**矩估计法**.

矩估计法的具体做法: 令  $\mu_l = A_l$ ,  $l = 1, 2, \dots, k$ , 这是一个包含  $k$  个未知参数  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$  的方程组, 解出其中  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ .

用方程组的解  $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k$  分别作为  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$  的估计量, 这个估计量称为矩估计量.



## 最大似然估计量

得到样本值  $x_1, x_2, \dots, x_n$  时, 选取使似然函数  $L(\theta)$

取得最大值的  $\hat{\theta}$  作为未知参数  $\theta$  的估计值,

即  $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$ .

(其中  $\Theta$  是  $\theta$  可能的取值范围)

这样得到的  $\hat{\theta}$  与样本值  $x_1, x_2, \dots, x_n$  有关, 记为

$\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 参数  $\theta$  的最大似然估计值,

$\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  参数  $\theta$  的最大似然估计量.



# 最大似然估计的性质

设  $\theta$  的函数  $u = u(\theta)$ ,  $\theta \in \Theta$  具有单值反函数  $\theta = \theta(u)$ ,  $u \in U$ , 又设  $\hat{\theta}$  是  $X$  的概率密度函数  $f(x; \theta)$  ( $f$  形式已知) 中的参数  $\theta$  的最大似然估计, 则  $\hat{u} = u(\hat{\theta})$  是  $u(\theta)$  的最大似然估计.





# 似然函数

1. 设总体  $X$  属离散型

$$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta), \quad \theta \in \Theta$$

$L(\theta)$  称为样本似然函数.

2. 设总体  $X$  属连续型

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

$L(\theta)$  称为样本的似然函数.



# 正态总体均值方差的置信区间与上下限

## 单个正态总体

### 1. 均值 $\mu$ 的置信区间

(1)  $\sigma^2$  为已知,

$\mu$  的一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间  $\left( \bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right)$ .

(2)  $\sigma^2$  为未知,

$\mu$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间  $\left( \bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right)$ .





## 2. 方差 $\sigma^2$ 的置信区间

$\mu$  未知, 方差  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间

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

标准差  $\sigma$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间

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



## 两个正态总体

1. 两个总体均值差  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

(1)  $\sigma_1^2$  和  $\sigma_2^2$  均为已知,

$\mu_1 - \mu_2$  的一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间

$$\left( \bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right).$$

(2)  $\sigma_1^2$  和  $\sigma_2^2$  均为未知,

$\mu_1 - \mu_2$  的一个置信水平为  $1 - \alpha$  的近似置信区间



$$\left( \bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} \right).$$

(3)  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , 但  $\sigma^2$  为未知

$\mu_1 - \mu_2$  的一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间

$$\left( \bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \right).$$

其中  $S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$ ,  $S_w = \sqrt{S_w^2}$ .





## 2. 两个总体方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信区间

仅讨论总体均值  $\mu_1, \mu_2$  为未知的情况.

$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间

$$\left( \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right).$$



## 正态总体均值与方差的单侧置信区间

设正态总体  $X$  的均值是  $\mu$ , 方差是  $\sigma^2$  (均为未知),

$\mu$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间

$$\left( \bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1), +\infty \right),$$

$\mu$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信下限

$$\underline{\mu} = \bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1).$$



$\sigma^2$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间

$$\left( 0, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)} \right),$$

$\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信上限

$$\overline{\sigma^2} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}.$$





## (0-1)分布的置信区间

设有一容量  $n > 50$  的大样本,它来自(0-1)分布的总体  $X$ ,  $X$  的分布律为  $f(x; p) = p^x(1-p)^{1-x}$ ,  $x = 0, 1$ , 其中  $p$  为未知参数, 则  $p$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间是

$$\left( \frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}, \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \right),$$

其中  $a = n + z_{\alpha/2}^2$ ,  $b = -(2n\bar{X} + z_{\alpha/2}^2)$ ,  $c = n\bar{X}^2$ .



## 无偏性

若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为总体  $X$  的一个样本,  
 $\theta \in \Theta$  是包含在总体  $X$  的分布中的待估参数,  
( $\Theta$  是  $\theta$  的取值范围)

若估计量  $\hat{\theta} = \theta(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的数学期望  $E(\hat{\theta})$  存在, 且对于任意  $\theta \in \Theta$  有  $E(\hat{\theta}) = \theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的无偏估计量.



## 有效性

比较参数  $\theta$  的两个无偏估计量  $\hat{\theta}_1$  和  $\hat{\theta}_2$ , 如果在样本容量  $n$  相同的情况下,  $\hat{\theta}_1$  的观察值在真值  $\theta$  的附近较  $\hat{\theta}_2$  更密集, 则认为  $\hat{\theta}_1$  较  $\hat{\theta}_2$  有效.

由于方差是随机变量取值与其数学期望的偏离程度, 所以无偏估计以方差小者为好.

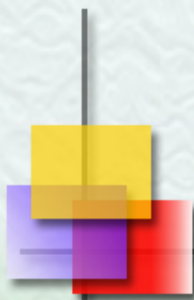
设  $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$  与  $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都是  $\theta$  的无偏估计量, 若有  $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$ , 则称  $\hat{\theta}_1$  较  $\hat{\theta}_2$  有效.





# 相合性

若  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为参数  $\theta$  的估计量,  
若对于任意  $\theta \in \Theta$ , 当  $n \rightarrow \infty$  时,  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$   
依概率收敛于  $\theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  为  $\theta$  的相合估计量.



## 置信区间和置信上限、置信下限

设总体  $X$  的分布函数  $F(x; \theta)$  含有一个未知参数  $\theta$ , 对于给定值  $\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ), 若由样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  确定的两个统计量

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

$$P\{\underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha,$$

则称随机区间  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  是  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间,  $\underline{\theta}$  和  $\bar{\theta}$  分别称为置信水平为  $1 - \alpha$  的两侧置信区间的置信下限和置信上限,  $1 - \alpha$  为置信水平.



## 单侧置信区间的定义

对于给定值  $\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ), 若由样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  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

$$P\{\theta > \underline{\theta}\} \geq 1 - \alpha,$$

则称随机区间  $(\underline{\theta}, +\infty)$  是  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的单侧置信区间,  $\underline{\theta}$  称为  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的单侧置信下限.





又如果统计量  $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 对于任意  $\theta \in \Theta$  满足

$$P\{\theta < \bar{\theta}\} \geq 1 - \alpha,$$

则称随机区间  $(-\infty, \bar{\theta})$  是  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的单侧置信区间,  $\bar{\theta}$  称为  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的单侧置信上限.



## 求置信区间的一般步骤

(1) 寻求一个样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的函数：

$$Z = Z(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$$

其中仅包含待估参数  $\theta$ , 并且  $Z$  的分布已知且不依赖于任何未知参数(包括  $\theta$ ).

(2) 对于给定的置信水平  $1 - \alpha$ , 定出两个常数  $a, b$ , 使  $P\{a < Z(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) < b\} = 1 - \alpha$ .



(3) 若能从  $a < Z(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) < b$  得到等价的不等式  $\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}$ , 其中  $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ,  $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都是统计量, 那么  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  就是  $\theta$  的一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间.





# 截尾寿命试验

## 1. 定时截尾寿命试验

假设将随机抽取的  $n$  个产品在时间  $t = 0$  时同时投入试验, 试验进行到事先规定的截尾时间  $t_0$  停止, 如试验截止时共有  $m$  个产品失效, 它们的失效时间分别为  $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_m \leq t_0$ , 此时  $m$  是一个随机变量, 所得的样本  $t_1, t_2, \cdots, t_m$  称为定时截尾样本.



## 2. 定数截尾寿命试验

假设将随机抽取的  $n$  个产品在时间  $t = 0$  时同时投入试验, 试验进行到有  $m$  个 ( $m$  是事先规定的,  $m < n$ ) 产品失效时停止,  $m$  个产品的失效时间分别为  $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_m$ , 这里  $t_m$  是第  $m$  个产品的失效时间, 所得的样本  $t_1, t_2, \cdots, t_m$  称为定数截尾样本.



# 截尾样本的最大似然估计

## 1. 定数截尾样本的最大似然估计

设有 $n$ 个产品投入定数截尾试验, 截尾数为 $m$ ,

得定数截尾样本  $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_m$ ,

取似然函数为  $L(\theta) = \frac{1}{\theta^m} e^{-\frac{1}{\theta}[t_1+t_2+\cdots+t_m+(n-m)t_m]}$ .

得到 $\theta$ 的最大似然估计值为  $\hat{\theta} = \frac{s(t_m)}{m}$ .





## 2. 定时截尾样本的最大似然估计

设定时截尾样本  $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \cdots \leq t_m \leq t_0$ ,

(其中  $t_0$  是截尾时间)

得似然函数为 
$$L(\theta) = \frac{1}{\theta^m} e^{-\frac{1}{\theta}[t_1 + t_2 + \cdots + t_m + (n-m)t_0]}.$$

$\theta$  的最大似然估计值为 
$$\hat{\theta} = \frac{s(t_0)}{m}.$$



### 三、典型例题

例1 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自参数为  $p$  的  $(0-1)$  分布的一个样本, 求参数  $p$  的最大似然估计量  $\hat{p}$ , 并验证它是达到方差界的无偏估计量.

解  $f(x; p) = p^x (1-p)^{1-x}, \quad x = 0, 1,$

$$L(p) = \prod_{i=1}^n f(x_i; p) = p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{n - \sum_{i=1}^n x_i},$$

$$\ln L(p) = \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) \cdot \ln p + \left( n - \sum_{i=1}^n x_i \right) \cdot \ln(1-p),$$



$$\frac{d \ln L(p)}{dp} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{p} - \frac{n - \sum_{i=1}^n x_i}{1-p},$$

由  $\frac{d \ln L(p)}{dp} = 0$ , 得  $(1-p) \sum_{i=1}^n x_i = p \left( n - \sum_{i=1}^n x_i \right),$

故参数  $p$  的最大似然估计值为  $\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i,$

参数  $p$  的最大似然估计量为  $\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X},$





$$E(\hat{p}) = E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = p,$$

所以  $\hat{p}$  是  $p$  的无偏估计量.

又因为  $f(x; p) = p^x(1-p)^{1-x}$ ,  $x = 0, 1$ ,

$$\ln f(x; p) = x \ln p + (1-x) \ln(1-p),$$

$$\frac{\partial \ln f(x; p)}{\partial p} = \frac{x}{p} - \frac{1-x}{1-p},$$



$$E\left\{\left[\frac{\partial \ln f(x; p)}{\partial p}\right]^2\right\} = \sum_{x=0,1} \left[\frac{x}{p} - \frac{1-x}{1-p}\right]^2 p^x (1-p)^{1-x}$$

$$= \frac{1}{(1-p)^2} \cdot (1-p) + \frac{1}{p^2} \cdot p = \frac{1}{p(1-p)},$$

因为  $f(x; p)$  的参数  $p$  的任何一个无偏估计量  $\hat{p}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都满足不等式

$$D(\hat{p}) \geq \frac{n}{E\left\{\left[\frac{\partial \ln f(x; p)}{\partial p}\right]^2\right\}} = \frac{p(1-p)}{n},$$



对于参数  $p$  的无偏估计量  $\hat{p} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ ,

$$\begin{aligned} D(\hat{p}) &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) \\ &= \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot p(1-p) = \frac{1}{n} p(1-p), \end{aligned}$$

故  $\hat{p} = \bar{X}$  是总体分布参数  $p$  的达到方差界的无偏估计量.





例2 设某异常区磁场强度服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 现对该区进行磁测, 按仪器规定其方差不得超过 0.01, 今抽测 16 个点, 算得  $\bar{x} = 12.7$ ,  $s^2 = 0.0025$ , 问此仪器工作是否稳定 ( $\alpha = 0.05$ )?

解  $n = 16$ ,  $\alpha = 0.05$ ,  $\chi_{0.025}^2(15) = 27.5$ ,

$\chi_{0.975}^2(15) = 6.26$ ,  $\sigma^2$  的  $1 - \alpha$  置信区间为

$$\left( \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right) = (0.00136, 0.00599),$$

由于方差  $\sigma^2$  不超过 0.01, 故此仪器工作稳定.

