# 第 8 讲 点估计

## 知识梳理

## 一 点估计的基本流程

- 1.矩估计法
  - ① 求出分布(含待估参数 $\theta$ )的期望(含参数 $\theta$ )
  - ② 变换期望的表达式为 $\theta = f(E(X))$ 的形式
  - ③ 将 E(X) 换成 $\overline{X}$ ,得到矩估计量 $\hat{\theta} = f(\overline{X})$
- 2. 极大似然估计法
  - · 假设有简单随机样本 $X_1, \dots, X_n$ , 分布律或密度函数中含有待估参数 $\lambda$
  - ① 写出极大似然函数  $L(\lambda)$ : 所有  $X_1$  对应取值的概率或概率密度之积
  - ② 取对数 ln L(λ) (将乘积式化为加和式, 方便求导)
  - ③ 对 ln L(\lambda) 求导(若参数有多个,则分别对各个参数求偏导)
  - ④ 如果存在极值,找到极大值对应的 $\lambda$ ,作为极大似然估计量 $\hat{\lambda}$  如果  $L(\lambda)$  是单调的,找到 $\lambda$  取值范围的最值使  $L(\lambda)$  达到最大值,作为极大似然估计量 $\hat{\lambda}$
- 二点估计量的评价
- 1. 无偏性准则

#### 无偏性准则

 $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的无偏估计  $\Leftrightarrow$   $E(\hat{\theta}) = \theta$ 

2. 有效性准则

#### 有效性准则

若估计量都是 $\theta$  的无偏估计, $Var(\hat{\theta})$  越小的更有效(越小越好)

3. 均方误差准则

$$\operatorname{Mse}(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = \operatorname{Var}(\hat{\theta}) + [E(\hat{\theta}) - \theta]^2$$

4. 相合性准则

#### 相合性准则

 $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的相合估计  $\Leftrightarrow$   $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta, n \to +\infty$ 

## 题型解析

## 十四 估计量评价

### 1. 题型简述与解法

- · 以填空题或大题的形式, 判断某估计量是否满足四种准则之一, 或已知估计评价反求参数
- · 代入计算即可, 注意要运用上一讲的结论以及期望方差的运算性质

## 2. 历年考试典型例题

① 无偏估计

- **例1** (15—16 **春夏**)设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ,  $X_1, \dots, X_n$  为来自 X 的简单随机样本;若  $aX_1^2 + bX_1X_2$  是  $\sigma^2$  的无偏估计,则 (a-b) =
- 解 由无偏估计  $\rightarrow E(aX_1^2 + bX_1X_2) = aE(X_1^2) + bE(X_1X_2) = a(\mu^2 + \sigma^2) + b\mu^2 = \sigma^2$ 比较系数: a+b=0,  $a=1 \rightarrow b=-1$ , 因此a-b=2

② 有效性准则

**例 2** (16-17 春夏) 总体 X 的密度函数  $f(x;\theta) = \begin{cases} \frac{2x}{\theta^2}, 0 < x < \theta \\ 0, 其他 \end{cases}$  ,  $\theta > 0$  未知,  $X_1, X_2, X_3$  是 X 的简单

随机样本,设 $T = aX_1 + bX_2 + cX_3$ ,其中a,b,c是实数.

- (1) 求T是 $\theta$ 的无偏估计的充分必要条件;
- (2) 问 a,b,c 取什么值时, $T \in \theta$  的有效估计量? 说明理由.
- $\mathbf{F}$  (1)  $T \in \theta$  的无偏估计  $\Leftrightarrow$   $E(T) = aE(X_1) + bE(X_2) + cE(X_3) = (a+b+c)E(X) = \theta$

$$: E(X) = \int_0^\theta \frac{2x^2}{\theta^2} dx = \frac{2}{3}\theta \quad : (a+b+c)\frac{2}{3}\theta = \theta \quad \Leftrightarrow \quad a+b+c = \frac{3}{2}$$

- (2) 有效的前提是无偏, 因此 $a+b+c=\frac{3}{2}$ 
  - $\text{ Var}(T) = a^2 \text{Var}(X) + b^2 \text{Var}(X) + c^2 \text{Var}(X) = (a^2 + b^2 + c^2) \text{Var}(X)$  由基本不等式,  $a^2 + b^2 + c^2 \ge \frac{(a + b + c)^2}{3}$
  - $\therefore$  当 $a=b=c=\frac{1}{2}$ 时,Var(T)取到最小值,此时T是 $\theta$ 的有效估计量

#### ③ 均方误差准则

- **例 3** (17-18 春夏)设总体  $X\sim N(\mu,\sigma^2)$  ,  $X_1,\cdots,X_{16}$  是总体 X 的简单随机样本,  $\overline{X}$  是样本均值. 若  $\mu=0$  ,用  $T=16(\overline{X})^2$  估计  $\sigma^2$  ,则均方误差  $\mathrm{Mse}(T)=$  \_\_\_\_\_\_
- $\mathbf{\widetilde{K}} \sim N(0, \frac{1}{16}\sigma^2) \rightarrow \frac{4}{\sigma}\overline{X} \sim N(0, 1) \rightarrow \frac{16}{\sigma^2}\overline{X}^2 \sim \chi^2(1) \rightarrow E(\overline{X}^2) = \frac{\sigma^2}{16}, \quad D(\overline{X}^2) = \frac{2\sigma^4}{16^2}$

: 
$$E(T) = 16E(\overline{X}^2) = \sigma^2$$
.  $D(T) = 2\sigma^4$ 

$$\therefore \operatorname{Mse}(T) = D(T) + \lceil E(T) - \sigma^2 \rceil^2 = 2\sigma^4$$

### ④ 相合性准则

**例 4** (14-15 **秋冬**) 随机变量 
$$X$$
 的概率密度为  $f(x;\theta) = \begin{cases} 2\theta^2 x, 0 < x < \theta^{-1} \\ 0, 其他 \end{cases}$  . (2) 若  $\theta > 0$  是未知参

数,设 $X_1, \cdots, X_n$ 是来自总体X的样本, $\frac{1}{X}$ 是 $\theta$ 的相合估计吗?答:\_\_\_\_\_\_(是或不是).

$$\mathbf{E}(X) = \int_0^{\theta^{-1}} 2\theta^2 x^2 \mathrm{d}x = \frac{2}{3}\theta^{-1}$$
 :  $\frac{1}{\overline{X}} \xrightarrow{P} \frac{1}{E(X)} = \frac{3}{2}\theta \neq \theta$  → 不是相合估计

## 十五 求矩估计并评价

### 1. 题型简述与解法

·按照求矩估计的流程依葫芦画瓢即可:  $\mathbf{x} E(X) \rightarrow \mathbf{5}$  转换成  $\theta = \mathbf{0}$  形式  $\rightarrow \mathbf{8} E(X)$  换成 X

### 2. 历年考试典型例题

**例1** (15-16 秋冬) 设总体 X 的分布律如下表,其中 $0 < \theta < 1$  为未知参数.

X	0	1	3	6
概率	$\frac{\theta}{2}$	$\frac{\theta}{2}$	$\frac{2(1-\theta)}{3}$	$\frac{1-\theta}{3}$

(1)  $X_1, ..., X_n$  为来自 X 的简单随机样本,求  $\theta$  的矩估计量  $\hat{\theta}_1$ ,并判断其是否为无偏估计量,是否为相合估计量,说明理由:

$$\textbf{\textit{E}}(X) = 0 \times \frac{\theta}{2} + 1 \times \frac{\theta}{2} + 3 \times \frac{2(1-\theta)}{3} + 6 \times \frac{1-\theta}{3} = 4 - \frac{7\theta}{2} \implies \theta = \frac{2}{7}(4 - E(X))$$

∴ 矩估计量
$$\hat{\theta}_1 = \frac{2}{7}(4 - \overline{X})$$
, 其中 $\overline{X} = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i$ 

## 十六 求极大似然估计并评价

## 1. 题型简述与解法

- ·按照求极大估计的流程依葫芦画瓢即可:列出 $L(\lambda) \to$  取对数  $\to$  求导  $\to$  找最大值
- ・注意:如果 $L(\lambda)$ 是单调函数,就要找 $\lambda$ 的取值范围,此时如果密度函数给出 $0 < x < \lambda$ 之类的 就能得到 $\lambda$ 的最值,即  $\max\{X_i\}$ 之类
- · 因此在求期望时就需要用到第5讲求随机变量函数的分布函数的技巧了

· 此外,有时还要求P(X?)的极大似然估计,将参数的极大似然估计代入即可

## 2. 历年考试典型例题

- **例 1** (16—17 **秋冬**)大学新生报到时,无家长陪同,1 位家长陪同,2 位家长陪同的概率分别为 $\theta$ ,  $(1-\theta)/4$ ,  $3(1-\theta)/4$  (这里 $\theta$  未知).现按简单随机抽样调查了 100 名新生,设新生中陪同的家长数是 0 位、1 位、2 位的人数分别是 $n_0, n_1, n_2$ , $n_0 + n_1 + n_2 = 100$ .设 Y 表示 100 个新生中无家长陪同的人数.
  - (2) 求P(Y < 13)的近似值(用 $\theta$ 表示)
  - (3)(节选)求 $\theta$ 的极大似然估计量;
  - (4) (节选) 若  $n_0$  = 10 ,  $n_1$  = 26 ,  $n_2$  = 64 , 求 θ 的极大似然估计值,以及  $P(Y \le 13)$  的极大似然估计近似值.
- 解 (2) 由题意  $Y \sim B(100, \theta)$ , 因此  $Y \sim N(100\theta, 100\theta(1-\theta))$

$$\therefore P(Y \le 13) = P(\frac{Y - 100\theta}{\sqrt{100\theta(1 - \theta)}} \le \frac{13 - 100\theta}{\sqrt{100\theta(1 - \theta)}}) = \Phi(\frac{13 - 100\theta}{\sqrt{100\theta(1 - \theta)}})$$

$$(3) \quad L(\theta) = \prod_{i=1}^{100} P(X_i = x_i) = \theta^{n_0} \cdot \left(\frac{1-\theta}{4}\right)^{n_1} \cdot \left(\frac{3(1-\theta)}{4}\right)^{n_2}$$

取对数:  $\ln L(\theta) = n_0 \ln \theta + (n_1 + n_2) \ln (1 - \theta) + C (C为与 \theta 无关的值)$ 

求导: 
$$\frac{\mathrm{d} \ln L(\theta)}{\mathrm{d} \theta} = \frac{n_0}{\theta} - \frac{n_1 + n_2}{1 - \theta} = 0 \rightarrow \hat{\theta} = \frac{n_0}{n_0 + n_1 + n_2} = \frac{n_0}{100}$$

(4) 代入
$$n_0 = 10$$
:  $\hat{\theta} = \frac{10}{100} = 0.1$ 

$$P(Y < 13) = \Phi(1) = 0.84$$

**例2** (20-21**秋冬**)设总体X的概率密度函数为 $f(x,\theta) = \begin{cases} \frac{2\theta^2}{x^3}, & x \ge \theta \\ 0, & x < \theta \end{cases}$ ,其中 $\theta > 0$ 是未知参数,  $X_1, \dots, X_n$ 

是总体X的简单随机样本,

(2) 求  $\theta$  的极大似然估计量  $\hat{\theta}_2$  ,并判断其是否为  $\theta$  的无偏估计量,说明理由.

$$\mathbf{PP} \qquad L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2\theta^2}{X_i^3} = \frac{2^n \theta^{2n}}{\prod\limits_{i=1}^n X_i^3} (X_1, \cdots, X_n \geq \theta)$$

取对数:  $\ln L(\theta) = L(\theta) = n \ln 2 + 2n \ln \theta - 3 \sum_{i=1}^{n} \ln X_i \rightarrow L(\theta)$  单调递增

 $\ \, :: \ \, \exists \, \theta \, \, \text{取到最大值时}, \ \, L(\theta) \, \, \text{达到最大值} \qquad \ \, : \ \, X_1, \cdots, X_n \geq \theta \ \, \longrightarrow \ \, \hat{\theta}_2 = \min\{X_i\}$ 

下面判断ê。是否为无偏估计

$$P(\hat{\theta}_2 \le z) = P(\min\{X_1\} \le z) = 1 - P(X_1 > z, \dots, X_n > z) = 1 - P^n(X > z) = 1 - [1 - F_X(z)]^n$$

$$\text{ ... } F_{\boldsymbol{X}}(\boldsymbol{x}) = \begin{cases} 0, & \boldsymbol{x} < \boldsymbol{\theta} \\ 1 - \frac{\theta^2}{\boldsymbol{x}^2}, \, \boldsymbol{x} \geq \boldsymbol{\theta} \end{cases} \quad \text{ } \boldsymbol{F}_{\boldsymbol{Z}}(\boldsymbol{z}) = 1 - [1 - F_{\boldsymbol{X}}(\boldsymbol{z})]^n = \begin{cases} 0, & \boldsymbol{z} < \boldsymbol{\theta} \\ 1 - \frac{\theta^{2n}}{\boldsymbol{z}^{2n}}, \boldsymbol{z} \geq \boldsymbol{\theta} \end{cases}$$

$$\text{ ... } f_Z(z) = F_Z'(z) = \begin{cases} 0, & z < \theta \\ \frac{2n\theta^{2n}}{z^{2n+1}}, z \ge \theta \end{cases} \quad E(\hat{\theta}_2) = \int_{\theta}^{+\infty} \frac{2n\theta^{2n}}{z^{2n}} \mathrm{d}z = \frac{2n}{2n-1}\theta \neq \theta$$

- $\hat{\theta}_{9}$ 不是 $\theta$ 的无偏估计
- **例 3** (18-19 **春夏** )设总体 X 的分布律为 P(X=0)=a , P(X=1)=b , P(X=2)=a+b , P(X=3)=1-2(a+b) .未知参数 a>0 ,b>0 ,a+b<0.5 , $X_1,\cdots,X_{400}$  是总体 X 的简单随机样本,其中 0 ,1,2,3 分别出现 60 ,100,140,100 次.(1)求 a,b 的极大似然估计值;

解 
$$L(a,b) = \prod_{i=1}^{n} P(X = x_i; a,b) = a^{60}b^{100}(a+b)^{140}[1-2(a+b)]^{100}$$

 $\ln L(a,b) = 60 \ln a + 100 \ln b + 140 \ln(a+b) + 100 \ln[1 - 2(a+b)]$ 

含有两个参数, 因此求偏导:

$$\frac{\partial \ln L(a,b)}{\partial a} = \frac{60}{a} + \frac{140}{a+b} - \frac{200}{1-2(a+b)}$$

$$\frac{\partial \ln L(a,b)}{\partial b} = \frac{100}{b} + \frac{140}{a+b} - \frac{200}{1-2(a+b)}$$

$$\Rightarrow \text{解得} \begin{cases} \hat{a} = 9/64 \\ \hat{b} = 15/64 \end{cases}$$
(严格上讲要求二阶导验证)