



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026
电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631769 Http://www.ustc.edu.cn

第七章

① 先写出似然函数^{L(θ)} (这批观测值的概率)

② 找 θ 的估计值 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(x_1, \dots, x_n)$ 使得 L(θ) 达最大.

一般情况下 $\ln L(\theta) = \ln L(\theta)$ (处理较为方便)

$$\frac{\partial \ln L(\theta)}{\partial \theta} = 0$$

③ 判断是否为最大值点.

9. 这批观测值出现概率

$$L(\theta) = (\theta^2)^{n_0} (2\theta(1-\theta))^{n_1} (\theta^2)^{n_2} (1-2\theta)^{n_3}$$

①, ②, ③ --

13. 类似

$$15. \theta = P(X \geq 2)$$

$$= 1 - P(X < 2)$$

$$= 1 - P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} < \frac{2 - \mu}{\sigma}\right)$$

$$= 1 - \Phi\left(\frac{2 - \mu}{\sigma}\right)$$

$$\hat{\mu} = \bar{X}, \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2$$

$\hat{\theta} = \dots$

写成积分形式太繁琐了, 直接用标准正态分布的函数符号 Φ 表示

MLE 不变性

$$\theta \rightarrow \hat{\theta}$$

$$g(\theta) \rightarrow g(\hat{\theta})$$

证

$$22. E(\hat{\theta}) = \theta \Rightarrow \sum_{i=1}^k a_i = 1$$

求 $\text{Var}(\hat{\theta})$ 上 $\sum_{i=1}^k a_i^2 \sigma_i^2$ 最小值

柯西不等式 $(\sum a_i \sigma_i^2)(\sum \sigma_i^{-2}) \geq (\sum a_i)^2 = 1$
等号当且仅当 $a_1 \sigma_1^2 = \dots = a_k \sigma_k^2$ 成立

或拉格朗日乘数法 (约束条件)

$$L(a_1, \dots, a_k, \lambda) = \text{Var}(\hat{\theta}) + \lambda(1 - \sum a_i)$$

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial a_i} = 0 & (i=1, \dots, k) \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda} = 0 \end{cases}$$

$$a_i = \frac{\sigma_i^{-2}}{\sum_{j=1}^k \sigma_j^{-2}} \quad (i=1, \dots, k)$$

25. 这里 $\hat{p}_1, \hat{p}_2, \hat{p}_3$ 表示 p 的三个估计

27. 先把随机变量弄出来, X (做估计及其它问题的基础)

根据题意, 可记连掷两次出现正面次数为 X

X	0	1	2
p	$\frac{\theta}{4N}$	$\frac{\theta}{2N}$	$\frac{4N-3\theta}{4N}$

$$P(X=0) = \frac{\theta}{4N} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2, \quad P(X=1) = \frac{\theta}{N} \cdot \binom{2}{1} \left(\frac{1}{2}\right)^2, \quad P(X=2) = \frac{\theta}{N} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2 + \left(\frac{N-\theta}{N}\right)$$

$$E(X) = \frac{2N-\theta}{N} \Rightarrow \hat{\theta} = \dots$$

$$L(\theta) = \dots$$

$$\hat{\theta}_{MLE} = \dots$$

36. 不要与开根算, 一样是这批观测值的概率, 小似然函数

$$L(\mu_1, \mu_2, \sigma^2) = (2\pi\sigma^2)^{-\frac{m+n}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu_1)^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (Y_j - \mu_2)^2\right\}$$

同样步骤求出 $\hat{\mu}_1 = \bar{X}$, $\hat{\mu}_2 = \bar{Y}$, $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{m+n} \left[\sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{j=1}^n (Y_j - \bar{Y})^2 \right]$

而不是 $\hat{\sigma}^2$ 在总体 $N(\mu, \sigma^2)$ MLE 为... 在 $N(\mu_2, \sigma^2)$ MLE 为... ~~X~~

37. 类似地

$$L(\mu, \sigma^2) = (2\pi\sigma^2)^{-\frac{m}{2}} (4\pi\sigma^2)^{-\frac{n}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu)^2 - \frac{1}{4\sigma^2} \sum_{j=1}^n (Y_j - \mu)^2\right\}$$

$$\Rightarrow \mathcal{L}(\mu, \sigma^2) = c - \frac{m+n}{2} \log \sigma^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu)^2 - \frac{1}{4\sigma^2} \sum_{j=1}^n (Y_j - \mu)^2$$

~~$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \mu} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu) + \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (Y_j - \mu) = 0$$~~

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \sigma^2} = -\frac{m+n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^m (X_i - \mu)^2 + \frac{1}{4\sigma^4} \sum_{j=1}^n (Y_j - \mu)^2 = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\mu} = \frac{2m\bar{X} + n\bar{Y}}{2m+n}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{m+n} \left[\sum_{i=1}^m (X_i - \hat{\mu})^2 + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n (Y_j - \hat{\mu})^2 \right]$$



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026

电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 Http://www.ustc.edu.cn

湖中鱼有 N 条.

38. 设第二次捞出的标有记号的鱼的数目为 X , 可知 X 服从超几何分布

150 条鱼中出现 10 条带记号的鱼概率为

$$P(X=10) = \frac{\binom{1000}{10} \binom{N-1000}{140}}{\binom{N}{150}}, \text{ 即求 } N \text{ 的 MLE}$$

$$L(N) = \frac{\binom{1000}{10} \binom{N-1000}{140}}{\binom{N}{150}}$$

$$\text{考虑比值 } \frac{L(N)}{L(N-1)} = \frac{(N-1000)(N-150)}{N(N-1000-140)} = \frac{N^2 - 1150N + 150000}{N^2 - 1140N}$$

$$\frac{L(N)}{L(N-1)} \text{ 当 } N < 1500, \frac{L(N)}{L(N-1)} > 1; \text{ 当 } N > 1500, \frac{L(N)}{L(N-1)} < 1$$

故 $N=1500$ 时, $L(N)$ 最大, 故 $N=1500$ 或 1499

同样是超几何分布 X

某批产品共有 N 件, 其中 M 件不合格, 现从中随机抽取 n 件, 有 x 件不合格,

$$P(X=x) = \frac{\binom{M}{x} \binom{N-M}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad x=1, 2, \dots, \min(M, n)$$

假设 N 与 n 已知, 求 M 的最大似然估计

$$L(M) = P(X=x)$$

$$\text{考虑比值 } \frac{L(M+1)}{L(M)} = \frac{(M+1)(N-M-n+x)}{(M+1-x)(N-M)}$$

$$\frac{L(M+1)}{L(M)} > 1 \Rightarrow M < \frac{x}{n}(N+1) - 1$$

$$\frac{L(M+1)}{L(M)} < 1 \Rightarrow M > \frac{x}{n}(N+1) - 1$$

如果 $\frac{x}{n}(N+1) - 1$ 为整数, 则 M 的最大似然估计 $\hat{M} = \frac{x}{n}(N+1) - 1$ 或 $\frac{x}{n}(N+1)$

若不是整数, 则 $\lceil \frac{x}{n}(N+1) \rceil$ 为 M 的...



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026
电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 <http://www.ustc.edu.cn>

43. 算一下 $E(\frac{1}{\bar{x}})$

$$X_i \sim \text{Exp}(\frac{1}{\lambda}) \Rightarrow n\bar{X} = \sum X_i \sim \Gamma(n, \lambda)$$

$$\bar{X} \sim \Gamma(n, n\lambda)$$

$$\text{其中 } \Gamma(\alpha, \lambda) : f(x) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, x \geq 0$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

$$\begin{aligned} \text{令 } Y = \bar{X}, \text{ 则 } E(\frac{1}{\bar{X}}) &= \int_0^\infty \frac{1}{y} \cdot \frac{(n\lambda)^n}{\Gamma(n)} y^{n-1} e^{-n\lambda y} dy \\ &= \frac{n\lambda}{n-1} \int_0^\infty \frac{(n\lambda)^{n-1}}{\Gamma(n-1)} y^{n-2} e^{-n\lambda y} dy \\ &= \frac{n\lambda}{n-1} \end{aligned}$$

$E(\frac{1}{\bar{X}}) = \frac{n\lambda}{n-1}$, 即 $\frac{1}{\bar{X}}$ 不是 λ 无偏估计, $\frac{n\lambda}{n-1}$ 是 λ 无偏估计

但 $\frac{1}{\bar{X}}$ 是 λ 渐近无偏估计

44. 似然函数 $L(\theta_1, \theta_2) = \frac{1}{(\theta_2 - \theta_1)^n} I(\theta_1 < x_{(1)} < x_{(n)} < \theta_2)$

要使 $L(\theta)$ 最大, 首先示性函数 I 应为 1, 即 $\theta_1 < x_{(1)} < x_{(n)} < \theta_2$

然后 $\theta_2 - \theta_1$ 应最小, 故 $\hat{\theta}_1 = x_{(1)}, \hat{\theta}_2 = x_{(n)}$

那么 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 无偏性?

令 $Y = \frac{X - \theta_1}{\theta_2 - \theta_1}$, 则 $Y \sim U(0, 1)$, 记 $y_{(1)}, \dots, y_{(n)}$ 为相应次序统计量

则 $E y_{(1)} = \frac{1}{n+1}, E y_{(n)} = \frac{n}{n+1}$ ($f_1(x) = n(1-F(x))^{n-1}f(x), f_n(x) = n(F(x))^{n-1}f(x)$)

$$E \hat{\theta}_1 = \theta_1 + (\theta_2 - \theta_1) \cdot \frac{1}{n+1} = \frac{\theta_2 + n\theta_1}{n+1}$$

$$E \hat{\theta}_2 = \frac{n\theta_2 + \theta_1}{n+1}$$

即 $\hat{\theta}_1$ 与 $\hat{\theta}_2$ 不是 θ_1, θ_2 无偏估计

$$\begin{cases} E x_{(1)} = \frac{\theta_2 + n\theta_1}{n+1} \\ E x_{(n)} = \frac{n\theta_2 + \theta_1}{n+1} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \theta_1 = \frac{n E x_{(1)} - E x_{(n)}}{n-1} \\ \theta_2 = \frac{n E x_{(n)} - E x_{(1)}}{n-1} \end{cases}$$

故 $\hat{\theta}'_1 = \frac{n x_{(1)} - x_{(n)}}{n-1}, \hat{\theta}'_2 = \frac{n x_{(n)} - x_{(1)}}{n-1}$ 为 θ_1, θ_2 无偏估计.

○ 对于正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 若只有一个观测值, 则 σ^2 最大似然估计不存在

只有一个观测值, 则似然函数

$$L(\mu, \sigma^2) = [2\pi\sigma^2]^{-\frac{1}{2}} \exp\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2\}$$

$$\ln L(\mu, \sigma^2) = -\frac{1}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}$$

$\sigma \rightarrow 0$ 时上式 $\rightarrow \infty$, 说明极大值无法实现

实际上, 只有一个观测值的样本, $S_n^2 = 0$

从这个角度来看, 讨论

σ^2 MLE 本身就是一件没有意义的事.



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026
电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 Http://www.ustc.edu.cn

① 两点分布 $b(1, p)$, 样本 X_1, \dots, X_n 那么如果要你证无偏估计不存在

无偏估计不存在

(反证法) 假设存在无偏估计 $T(x_1, \dots, x_n)$

$$\text{则 } \sum_{x_1, \dots, x_n} T(x_1, \dots, x_n) p^{\sum_{i=1}^n x_i} (1-p)^{n - \sum_{i=1}^n x_i} = \frac{1}{p}$$

$$\Rightarrow \sum_{x_1, \dots, x_n} T(x_1, \dots, x_n) p^{\sum_{i=1}^n x_i + 1} (1-p)^{n - \sum_{i=1}^n x_i} - 1 = 0$$

上式为 p 的 $n+1$ 次方程, 最多 $n+1$ 实根
与假设在 $(0, 1)$ 处处成立矛盾

② 连续型 $N(\mu, \sigma^2)$, 样本 X_1, \dots, X_n ,

$|\mu|$ 无偏估计不存在

假设 $T(x_1, \dots, x_n)$ 为 $|\mu|$ 无偏估计

$$(2\pi\sigma^2)^{-\frac{n}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} T(x_1, \dots, x_n) \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2\right\} dx_1 \dots dx_n = |\mu|$$

左侧关于 μ 处处可导

而右侧 $\mu=0$ 处无导数

矛盾

相合估计 $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(x_1, \dots, x_n)$ 是 θ 的一个估计量, 这两个定理可以应付大部分问题

定理 1.

$$\text{若 } \lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_n) = \theta, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\theta}_n) = 0$$

则 $\hat{\theta}_n$ 是 θ 的相合估计

定理 2.

若 $\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_k$ 是 $\theta_1, \dots, \theta_k$ 相合估计, $g(\theta_1, \dots, \theta_k)$ 是 $\theta_1, \dots, \theta_k$ 连续函数

则 $g(\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_k)$ 是 $g(\theta_1, \dots, \theta_k)$ 相合估计

最小方差无偏估计 (MVUE), 习题集上没看见相关习题, 考试要考的话这几个

C-R 不等式, $g(\theta)$ 无偏估计 $\hat{g}(x)$ 皆满足 式子应该够用了。

$$\text{Var}(\hat{g}(x)) \geq \frac{[g'(\theta)]^2}{n I(\theta)}$$

$$\begin{aligned} \text{费希尔信息量 } I(\theta) &= E \left[\frac{\partial}{\partial \theta} \log f_{\theta}(x) \right]^2 \\ &= - E \left[\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f_{\theta}(x) \right] \end{aligned}$$