

基础部分

第四课 概率统计

第 6 章 抽样分布与参数点估计

本讲内容

§6.1 总体与抽样分布 §6.2 参数点估计 §6.3 点估计的优良标准

本讲提要 (略. 见大纲)

§6.1 样本与抽样分布

6.1.1 总体和样本的概念与关系

1. 概念

总体 X 、样本 X_1, X_2, \dots, X_n 和样本观测值 x_1, x_2, \dots, x_n ;

样本的矩: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

$$M_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \text{ 和 } S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

总体的矩 $\mu_k = EX^k = \int_{-\infty}^{\infty} x^k dF_X(x)$ 和

$$\sigma_k = E(X - EX)^k = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^k dF_X(x),$$

2. 矩间关系 $EM_k = \mu_k$, $M_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{a.e.} \mu_k$

3. 分布间关系及经验 df

$F_{X_i}(x) = F(x)$ 且 $F_{(X_1, X_2, \dots, X_n)}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{j=1}^n F_X(x_j)$

定义 (经验 df) $F_n^*(x; x_1, \dots, x_n) = \begin{cases} 0 & \text{if } x < x_{(1)} \\ k/n & \text{if } x_{(k)} \leq x < x_{(k+1)}, k=1, 2, \dots, n-1 \\ 1 & \text{if } x_{(n)} \leq x \end{cases}$

此时 $X^* \sim \begin{pmatrix} x_{(1)} & x_{(2)} & \dots & x_{(n)} \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{pmatrix}$.

定理() 由 x_1, x_2, \dots, x_n 决定的经验 $df F_n^*(x)$, 对 x 一致地收敛到总体 $df F(x)$, $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n^*(x) = F(x)$.

6.1.2 常用抽样分布与统计量

1. 正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 常用的样本函数

1) 样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N(\mu, \sigma^2/n)$, 从而 $Z := \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

2) $K_n^2 := \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2$ 的分布.

3) $K^2 := (n-1)S^2/\sigma^2$ 的分布, 及 \bar{X} 和样本方差 S^2 独立.

4) $T := \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$ 的分布.

5) $F_{n_1, n_2} = \frac{\sigma_2^2 S_1^2}{\sigma_1^2 S_2^2}$ 的分布.

2. 正态总体常用的样本函数间的关系

3. χ^2 -分布、 t -分布和 F -分布性质与百分位点

定义(典型模式) $\chi^2(n)$ 分布: n 个独立的标准正态变量的平方和的分布.

$t(n)$ 分布: 设 $U \sim N(0, 1)$ 与 $V^2 \sim \chi^2(n)$ 独立, 且分别 $\sim N(0, 1)$ 和 $\chi^2(n)$ 分布, 则 $T_n = \frac{U}{\sqrt{V^2/n}} \sim t(n)$.

2. 正态总体常用的样本函数间的关系

3. χ^2 -分布、 t -分布和 F -分布性质与百分位点

[典型例题]

例 6.1.1 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的简单样本, $X \sim \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ q & r & p \end{pmatrix}$, 其中 $0 < p, q, r < 1$, $p + q + r = 1$,

(1) 求 X_1, X_2, \dots, X_n 最大值 M 的分布.

(2) 如果 $r=0$, 求样本均值的分布. (解略)

例 6.1.2 设 X_1, X_2, \dots, X_{20} 是来自总体 $N(0, \sigma^2)$ 的简单样本, 则统计量 $\sum_{i=1}^{10} (-1)^i X_i / \sqrt{\sum_{i=11}^{20} X_i^2}$ 服从的分布是_____

例 6.1.3 (01-3-1(5)) 设总体 $X \sim N(0, 2^2)$, 而 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本, 则 $r \sim Y = \frac{X_1^2 + \dots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + \dots + X_{15}^2)}$ 服从_____分布, 参数为_____.

例 6.1.4 设 X_1, X_2, \dots, X_{n+1} 是正态总体的简单样本, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 和 $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

1) 试求 $(n-1)(X_1 - \mu)^2 / [\sum_{i=2}^n (X_i - \mu)^2]$ 的分布.

2) 试求 $\frac{X_{n+1} - \bar{X}}{S_n} \sqrt{\frac{n-1}{n+1}}$ 的分布.

例 6.1.5 (99-3-12[7]) 设 X_1, X_2, \dots, X_9 是正态总体的简单样本, 令 $Y_1 = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 X_i$, $Y_2 = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 X_{6+i}$, $S^2 = \frac{1}{2} \sum_{i=7}^9 (X_i - Y_2)^2$ 和 $Z = \sqrt{2} (Y_1 - Y_2) / S$. 试证 $Z \sim t(2)$.

【注意 $U = \frac{Y_1 - Y_2}{\sigma/\sqrt{2}} \sim N(0, 1)$. 而 $K^2 = \frac{2S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(2)$ 】

例 6.1.5(05-1-14[4]) 设 $X_1, X_2, \dots, X_n (n \geq 2)$ 为来自 $N(0, 1)$ 的简单随机样本, \bar{X} 为样本均值, S^2 为样本方差, 则 ()

(A) $n\bar{X} \sim N(0, 1)$.

(B) $nS^2 \sim \chi^2(n)$.

(C) $\frac{(n-1)\bar{X}}{S} \sim t(n-1)$.

(D) $\frac{(n-1)X_1^2}{\sum_{i=2}^n X_i^2} \sim F(1, n-1)$.

【答案为 D。(A) 与 (C) 左方的常系数都应为 \sqrt{n} , 而 (B) 中两个 n 都是 $n-1$ 】

水木艾迪考研冲刺班(04 年 12 月)最后所预测的一个考点; 冲刺班所讲的例 2.1.2 之(1)

是求 $\frac{(n-1)(X_1 - \mu)^2}{\sum_{i=2}^n (X_i - \mu)^2}$ 的分布, 差别在于那里总体是更一般的正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 结论是

一样的。《进阶 概率统计》中的问题 10.4 和问题 11.2 就特别讲如何记住常用抽样分布与典型模式, 以及它们的应用。

§ 6.2 参数点估计

6.2.1 点估计问题 - 引例 1

参数估计的依据；

参数点估计的方法：

6.2.2 矩估计与极大似然估计

矩估计： $\hat{\mu}_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) = M_k$, $k=1, 2, \dots, m$

极大似然估计： $L(x_1, \dots, x_n; \hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(x_1, \dots, x_n; \theta)$.

§6.3 估计量的优良标准

6.3.1 无偏性, 有效性与一致性(或相合性)

6.3.2 重要结论与方法

1) 设总体 X 的 k 阶矩 $\mu_k = E X^k$, $k \geq 1$ 存在. 又设 X_1, X_2, \dots, X_n 是 X 的一个样本. 则不论总体服从什么分布, k 阶样本矩 $M_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ 一定是 k 阶总体矩 μ_k 的无偏估计.

2) 设总体 X 为正态, 则 $\hat{\mu}_M = \hat{\mu}_L = \bar{X}$, $\hat{\sigma}_M^2 = \hat{\sigma}_L^2 = S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$. 且

(1) μ 的矩估计量和似然估计量 \bar{X} 是无偏的;

(2) σ^2 的矩估计量和最大似然估计量 $\hat{\sigma}^2 = S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 是有偏的;

(3) $S^2 = \frac{n}{n-1} S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 是 σ^2 的无偏估计量.

[典型例题]

引例 2 设某糖厂用自动包装机装箱外运糖果, 某日开工后在生产线上抽测 9 箱, 得数据 99.3, 98.7, 100.5, 101.2, 98.3, 99.7, 99.5, 102.1, 100.5 (kg). 如果由以往经验知标准差为 1.15kg. 试估计生产线上包装机装箱糖果的期望重量 (取 $\alpha = 0.05$). (用矩估计及似然估计)

例 6.2.1 设 $X \sim B(1, p)$. X_1, X_2, \dots, X_n 是其一个样本, 试求参数 p 的矩估计量 \hat{p}_M .

$$\hat{p}_M = p_L = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}.$$

例 6.2.2 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本.

(1) 设总体 $X \sim U_{[0, \theta]}$, $\theta (> 0)$ 未知, 试求 θ 的矩估计量 $\hat{\theta}_M$ 和最大似然估计量 $\hat{\theta}_L$.

(2) 设总体 $X \sim U_{[-\theta, \theta]}$, 试求 θ 的矩估计量 $\hat{\theta}_M$.

【(1) $\hat{\theta}_M = 2\bar{X}$

$$L(\mathbf{x}, \theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^n}, & 0 \leq x_1, x_2, \dots, x_n \leq \theta, \theta > 0, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

$$\hat{\theta}_L = X_{(n)} = \max(X_1, X_2, \dots, X_n).$$

(2) $(3M_2)^{1/2}$ 或 $[3S^2(n-1)/n]^{1/2}$.】

例 6.2.3 (99 模拟 1) 设总体 X 的 pdf 为

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x \leq \mu, \\ \lambda e^{-\lambda(x-\mu)}, & \mu < x. \end{cases} \quad \text{这里 } \mu \text{ 和 } \lambda (> 0) \text{ 都是参数. 又设 } X_1, X_2, \dots, X_n \text{ 为该总体的}$$

简单样本, 而 X_1, X_2, \dots, X_n 为其样本观察值.

(1) 设 λ 已知, 求 μ 的极大似然估计 $\hat{\mu}_L$.

(2) 设 μ 已知, 求 λ 的矩估计 $\hat{\lambda}_M$.

$$\text{【(1) } L(x; \lambda, \mu) = \begin{cases} n \ln \lambda - \lambda (\sum_{i=1}^n x_i - n\mu), & \mu \leq x_i, i=1, \dots, n \\ -\infty, & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\hat{\mu}_L = X_{(1)} := \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}. \quad (2) \quad \hat{\lambda}_M = 1/(\bar{X} - \mu) \quad \text{】}$$

【(00-1-13[6]) 设某种元件的使用寿命 X 的 pdf 为 $f(x; \theta) = 2e^{-2(x-\theta)} I(x > \theta)$ 其中 $\theta > 0$ 为未知参数. 又设是 X 的一组样本观测值, 求参数 θ 的最大似然估计值.】

【(02-3-1(5)) 设总体 X 的 pdf 为 $f(x; \theta) = e^{-(x-\theta)} I(x \geq \theta)$ 而 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本, 则未知参数 θ 的矩估计量为 $\bar{X} - 1$ 】

【(03-1-12[8]) 设总体 X 的 pdf 为 $f(x) = 2e^{-2(x-\theta)} I(x > \theta)$, 其中 $\theta > 0$ 是未知参数. 从总体 X 中抽取简单样本 X_1, X_2, \dots, X_n , 记 $\hat{\theta} = \min(X_1, X_2, \dots, X_n)$.

(1) 求总体 X 的 df $F(x)$; (2) 求统计量 $\hat{\theta}$ 的 df $F_{\hat{\theta}}(x)$;

(3) 如果用 $\hat{\theta}$ 作为 θ 的估计量, 讨论它是否无偏.

$$\text{【(1) } F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \begin{cases} 1 - e^{-2(x-\theta)}, & x > \theta, \\ 0, & \text{otherwise,} \end{cases}$$

$$(2) \quad F_{\hat{\theta}}(x) = \begin{cases} 1 - e^{-2n(x-\theta)}, & x > \theta, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

(3) $\hat{\theta}$ 作为 θ 的估计量不具有无偏性.】

【(99 年模拟 2) 设总体 df 为 $F(x; \lambda, \theta) = (1 - (\theta/x)^\lambda) I(\theta < x)$, 其中 $\theta > 0, \lambda > 0$ 都是未知参数. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为简单样本,

1) 求 θ 和 λ 的极大似然估计: $\hat{\lambda}_L$ 和 $\hat{\theta}_L$.

2) 设 λ 已知, 上述 $\hat{\theta}_L$ 是否 θ 的无偏估计?

比较(2004-1-23[13])及(2004-1-23[9])设 rvX 的 df 为 $F(x; \alpha, \beta) = [1 - (\frac{\alpha}{x})^\beta] I(x > \alpha)$ 】

例 6.2.4 设 $X \sim U_{[0, \theta]}$, 参数 θ 未知, X_1, X_2, \dots, X_n 是其大小为 n 的样本. 则

(1) 矩估计量 $\hat{\theta}_M = 2\bar{X}$ 是无偏的;

(2)* 似然估计 $\hat{\theta}_L = X_{(n)} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$, 不是参数 θ 的无偏估计. 但 $\frac{n+1}{n}\hat{\theta}_L = \frac{n+1}{n}X_{(n)}$ 是比 $\hat{\theta}_M = 2\bar{X}$ 有效的估计量.

$$\text{【(2)* 当 } 0 < x < \theta, f_{X_{(n)}}(x) = n \cdot \left(\frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \cdot \frac{1}{\theta} = \frac{nx^{n-1}}{\theta^n},$$

$$E\hat{\theta}_L = \int_{-\infty}^{\infty} xf_{X_{(n)}}(x)dx = \frac{n\theta}{n+1} \neq \theta. \quad \text{作无偏化.}$$

$$D\left(\frac{n+1}{n}\hat{\theta}_L\right) = \left(\frac{n+1}{n}\right)^2 D\theta_L = \frac{\theta^2}{n(n+2)}.$$

$$D(\hat{\theta}_M) = \frac{\theta^2}{3n}. \quad \text{当 } n > 1 \text{ 时, } D\left(\frac{n+1}{n}\hat{\theta}_L\right) < D\theta_M. \quad \text{】}$$

【例 设总体 $X \sim \text{Ex}(\lambda)$, 未知参数 $\lambda = 1/\theta > 0$, pdf 为 $f(x; \theta) = \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} I(x > 0)$. 又设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自 X 的样本, 试证

(1) \bar{X} 和 $nX_{(1)}$ 都是 θ 的无偏估计量, 其中 $X_{(1)} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$.

(2) 当 $n > 1$ 时, 对于 θ 的估计, \bar{X} 较 $nX_{(1)}$ 有效.

【注意 $f_{X_{(1)}}(x; \theta) = \frac{n}{\theta} e^{-nx/\theta} I(x > 0)$, $X_{(1)} \sim \text{Ex}(n/\theta)$, 从而 $EX_{(1)} = \theta/n$, 故 $nX_{(1)}$ 也是 θ 的无偏估计.】

【例 设 X_1, X_2, \dots, X_{2n} 是来自方差有限的总体 X 的大小为 $2n$ 的简单随机样本, 令

$$T_1 = \bar{X} = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^{2n} X_i, \quad T_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_{2i}. \quad \text{则}$$

(1) 对总体期望作估计时 T_1 和 T_2 是否无偏? T_1 是否比 T_2 有效? 请说明上述结论理由.

(2) 证明 T_2 是总体期望一致估计 (即相合估计)

【(1) T_1 和 T_2 都是 μ 的无偏估计.

$$DT_1 = \frac{1}{(2n)^2} \sum_{i=1}^{2n} DX_i = \frac{1}{(2n)^2} \cdot 2n\sigma^2 = \frac{1}{2n} \cdot \sigma^2 < \frac{1}{n} \cdot \sigma^2 = DT_2 \text{ 故 } T_1 \text{ 比 } T_2 \text{ 有效}$$

(2) 由大数定理, $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_{2i} - EX_{2i}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_{2i} - \mu) \rightarrow 0 \quad (P)$, 因此

$$T_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_{2i} \rightarrow \mu \quad (P), \text{ 即 } T_2 \text{ 是 } \mu \text{ 的一致估计.】}$$

例 6.2.5 (2005-3-23[13]) 设 X_1, X_2, \dots, X_n ($n \geq 2$) 为来自总体 $N(0, \sigma^2)$ 的简单随机样本, \bar{X} 为样本均值, 记 $Y_i = X_i - \bar{X}$, $i=1, 2, \dots, n$.

求: (I) Y_i 的方差 DY_i , $i=1, 2, \dots, n$;

(II) Y_1 与 Y_n 的协方差 $\text{Cov}(Y_1, Y_n)$

(III) 若 $c(Y_1 + Y_n)^2$ 是 σ^2 的无偏估计量, 求参数 c .

$$\text{解 (I)} \quad DY_i = D(X_i - \bar{X}) = D\left[\left(1 - \frac{1}{n}\right)X_i - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j\right] = \frac{n-1}{n} \sigma^2, \quad i=1, 2, \dots, n$$

$$(II) \quad \text{Cov}(Y_i, Y_n) = E(Y_i - EY_i)(Y_n - EY_n) = E(X_i - \bar{X})(X_n - \bar{X})$$

$$= E(X_i X_n) + E(\bar{X}^2) - E(X_i \bar{X}) - E(X_n \bar{X})$$

$$= EX_1 EX_n + D\bar{X} - \frac{1}{n} E(X_1^2) - \frac{1}{n} \sum_{i=2}^n E(X_1 X_i)$$

$$= \frac{1}{n} E(X_n^2) - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n-1} E(X_i X_n)$$

$$= -\frac{1}{n} \sigma^2$$

$$(III) \quad E[c(Y_1 + Y_n)^2] = cD(Y_1 + Y_n)$$

$$= c[DY_1 + DY_n + 2\text{Cov}(Y_1, Y_n)]$$

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

$$\text{故 } c = \frac{n}{2(n-2)}.$$

注 本题(1)是水木艾迪考研冲刺班摸底模拟的原题第 23 题, 也是在多个高校 12 月冲刺讲座的 6 个重点题之一. 23 题原题如下:

例 6.2.6 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是独立同分布的随机变量, 方差为 $\sigma^2 > 0$. 令 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 则

$$D(X_1 - \bar{X}) = \underline{\hspace{2cm}}.$$

在《进阶 概率统计》的例 1.4, 设 $X_1, X_2, \dots, X_n \text{ iid}, \sim N(\mu, \sigma^2)$, 它们的算术平均值记为

$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$. 令 $Y_k = X_k - \bar{X}$, 求 DY_k 及其分布, $k=1, 2, \dots$; 在 2004 年 12 月冲刺班例 1.6.7

也是这类题, 进一步还给出 $Y_k = X_k - \bar{X}$ 分布和协方差.