

Basics of Probs and Stats

6. 参数估计

梁雪吟

地球科学与资源学院

June 16, 2024

Outline

矩估计

最大似然估计

点估计的评价标准

区间估计

基本概念

- 估计量 (Estimator): 是一个随机变量
 - 因为我们无法观测完全总体的信息, 所以通过随机样本包含的信息来构造估计量, 从而达到用样本估计总体的目的
 - 估计量是样本的函数, 若是知道了样本的观测值, 估计量的估计值就可以确定
- 估计值 (Estimate): 是一个常数, 是估计量的实现值

矩估计 MoM

- 矩估计的基础：大数定律，样本矩依概率收敛于总体矩

总体 K 阶矩

连续型： $\mu_l = E(X^l) = \int_{-\infty}^{\infty} x^l f(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) dx$

离散型： $\mu_l = E(X^l) = \sum_{x \in \Omega_x} x^l f(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) dx$
($l = 1, 2, \dots, k$)

样本 K 阶矩

$$A_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^l$$

($l = 1, 2, \dots, k$)

- $\mu_1 = E(X)$ 即总体期望， $\mu_2 = E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2$

矩估计
○○●

最大似然估计
○○

点估计的评价标准
○○○○○

区间估计
○○○○○○

练习

最大似然估计 MLE

最大似然函数

$$\text{离散型: } L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$$

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

- 最大似然估计: $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta}) = \max L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$
- 最大似然估计量: $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$
- 最大似然估计值: $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$
- 求解步骤:
 1. 写出似然函数 (或方程组)
 2. 等式两边取对数
 3. 求出关于估计量的一阶导数, 并令其等于 0
 4. 解得估计量

矩估计
○○○

最大似然估计
○●

点估计的评价标准
○○○○○

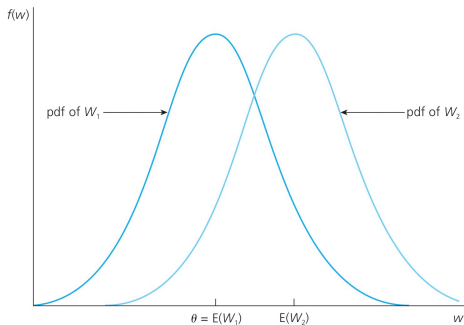
区间估计
○○○○○○

练习

无偏性 Unbiasedness

- 无偏性的含义： $E(\hat{\theta}) = \theta$ 估计量在“平均意义上”非常接近待估计的参数
 - 多次抽样获得多个样本数据集，每个数据集算出一个估计值，这些估计值们的期望与总体的参数相等

FIGURE C.1 An unbiased estimator, W_1 , and an estimator with positive bias, W_2 .



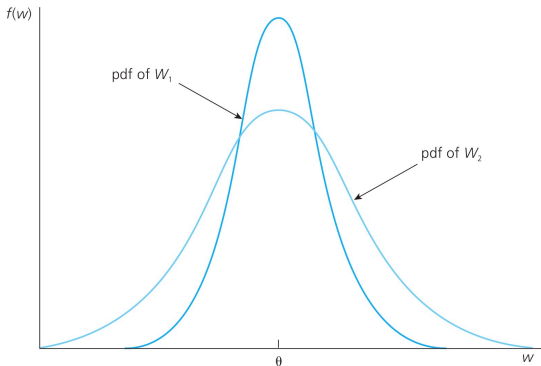
几个重要的无偏估计量

- 样本均值是总体均值的无偏估计: $E(\bar{X}) = \mu$
- 样本 k 阶矩是总体 k 阶矩的无偏估计
- 样本方差是总体方差的无偏估计: $E(S^2) = \sigma^2$

有效性 Efficiency

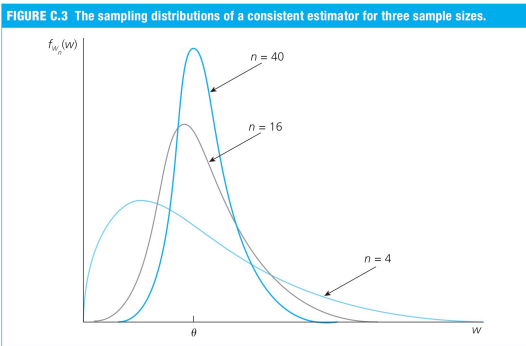
- 在无偏估计的前提下，方差更小更有效

FIGURE C.2 The sampling distributions of two unbiased estimators of θ .



相合性 Consistency

- 渐进，比无偏估计更放松
- 当样本的容量 N 越来越大的时候， $\hat{\theta}$ 的取值（即估计值）将越来越接近总体参数 θ
 - 极端情况：当 N 无穷大，样本包含了总体的所有信息的时候，此时， $\hat{\theta}$ 的取值（即估计值）几乎等于总体参数 θ



- 由图我们可以看出相合性要求样本容量较大

矩估计
○○○

最大似然估计
○○

点估计的评价标准
○○○○●

区间估计
○○○○○○

练习

置信区间的解释

- 为什么需要置信区间？
 - 在实际应用中，我们很难通过单个样本数据集计算出的估计值是否偏离总体的参数，也不知道偏离程度具体有多大。此外，点估计的无偏性只是代表大样本情况下，样本的均值（平均意义上）与总体参数相等。
 - 我们希望有一个“较窄的、大概率能包含到总体参数的区间”，即置信区间，此区间覆盖到参数 θ 的概率叫做置信度。
- 置信区间的意思是：有 95% 的概率能包含到总体参数。（不能说参数落在置信区间，因为总体参数是固定的常数，置信区间的上下限才是需要我们计算的随机变量）

单个正态总体参数的区间估计

• 单个正态总体均值的区间估计

- **方差 σ 已知**, 求均值 μ 的区间估计, 取 $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$

- 置信区间为: $(\bar{X} - u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$

- **方差 σ 未知**, 求均值 μ 的区间估计, 取 $T = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$

- 置信区间为: $(\bar{X} - t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}})$

• 单个正态总体方差和标准差的区间估计

- **均值 μ 已知**, 求方差 σ 的区间估计, 取 $\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

- 方差 σ^2 置信区间为:

$$\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)} \right) = \left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)} \right)$$

- 标准差 σ 置信区间为: $\left(\frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}}, \frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}} \right)$

两个正态总体参数的区间估计

- 两个正态总体均值的区间估计

- σ_1^2 和 σ_2^2 已知, 求 $\mu_1 - \mu_2$ 的区间估计, 取:

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right) \quad \text{或}$$

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

- 置信区间为: $\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2}\right)$

- 当 $n > 50$ 时, 样本方差满足无偏估计, 置信区间为:

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

- 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, 但 σ^2 为未知时,

- $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为:

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

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

两个正态总体参数的区间估计

- 两个正态总体方差的区间估计

- μ_1, μ_2 未知, 求 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的区间估计, 取:

$$\frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

- $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 置信区间为:

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

- $\frac{\sigma_1}{\sigma_2}$ 置信区间为:

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

非正态总体的区间估计（了解）

- 思路：因为我们已经知道了正态总体的区间估计，我们又学过中心极限定理，样本量足够大的时候样本均值满足中心极限定理——依分布收敛到正态分布。所以中心极限定理（标准化参数）是此类型的桥梁。

- 假设总体 X 的均值 μ 与方差 σ^2 存在, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的样本, \bar{X} 与 S^2 为样本均值和样本方差, 取

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}}$$

- 均值 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的近似置信区间为:

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right)$$

Thank You
June 16, 2024