

Ch 10 参数估计



回顾前一次课

极大似然估计：最大化似然函数 $L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$ ，出现观测值 $X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n$ 出现的概率最大

- 计算对数似然函数 $\ln(L(x_1, x_2, \dots, x_m; \theta))$
- 求对数似然函数中参数 θ 的一阶偏导, 令其等于零
- 求解方程组得到最大似然估计量 $\hat{\theta}$

最大似然估计的不变性：已知 $\hat{\theta}$ 是 θ 的最大似然估计, $\mu = \mu(\theta)$ 为 θ 的函数且存在反函数, 则 $\hat{\mu} = \mu(\hat{\theta})$ 是 μ 的最大似然估计

估计量的评价标准: 无偏性、有效性、一致性

无偏估计: $E_{X_1, X_2, \dots, X_n} [\hat{\theta}] = E_{X_1, X_2, \dots, X_n} [\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)] = \theta$

θ_1 比 θ_2 有效: $\text{Var}(\hat{\theta}_1) \leq \text{Var}(\hat{\theta}_2)$

Rao-Crammer不等式

随机变量 X 的概率密度为 $f(x; \theta)$ 或分布函数为 $F(x; \theta)$, 令

$$\text{Var}_0(\theta) = \left[nE \left(\frac{\partial \ln f(X; \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right]^{-1} \quad \text{Var}_0(\theta) = \left[nE \left(\frac{\partial \ln F(X; \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right]^{-1}$$

对任意的无偏估计量 $\hat{\theta}$ 有

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \geq \text{Var}_0(\theta),$$

称 $\text{Var}_0(\theta)$ 为估计量 $\hat{\theta}$ 方差的下界.

当 $\text{Var}(\hat{\theta}) = \text{Var}_0(\theta)$ 时称 $\hat{\theta}$ 为达到方差下界的无偏估计量, 此时 $\hat{\theta}$ 为**最有效估计量**, 简称**有效估计量**

例题

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 且 X 的概率密度为

$$f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

证明: θ 的最大似然估计为有效估计量.

一致性

设 $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n)$ 是 θ 一个估计量, 当 $n \rightarrow \infty$ 时有 $\hat{\theta}_n \xrightarrow{P} \theta$ 成立, 即对任意 $\epsilon > 0$ 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P[|\hat{\theta}_n - \theta| > \epsilon] = 0$$

则称 $\hat{\theta}_n$ 为 θ 的**一致估计量**

一致性刻画了在足够多样本情形下估计量 $\hat{\theta}$ 能有效逼近真实值 θ

一致性是对估计的基本要求, 不满足一致性估计量一般不予考虑

一致性的充分条件

定理： 设 $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是 θ 的一个估计量，若满足以下两个条件：

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[\hat{\theta}_n] = \theta \qquad \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\theta}_n) = 0$$

则 $\hat{\theta}_n$ 为 θ 的一致估计量.

一致性的函数不变性

已知 $\hat{\theta}_{n_1}, \hat{\theta}_{n_2}, \dots, \hat{\theta}_{n_k}$ 分别为 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 满足一致性的估计量,

对连续函数 $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, 有函数 $\hat{\eta}_n = g(\hat{\theta}_{n_1}, \hat{\theta}_{n_2}, \dots, \hat{\theta}_{n_k})$ 是 $\eta = g(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ 满足一致性的估计量

估计量的评价标准

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 且 X 的概率密度为

$$f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

则样本均值 $\bar{X}_n = \sum_{i=1}^n X_i/n$ 为 θ 的无偏、有效、一致估计量.

例题

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim U(0, \theta)$ 的样本, 证明: θ 的最大似然估计量是一致估计量.

Ch 10.3 参数区间估计



区间估计

区间估计问题: 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, θ 为总体 X 的分布函数 $F(x, \theta)$ 的未知参数, 根据样本估计

$$\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) \text{ 和 } \hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

使得以较大的概率保证有 $\theta \in (\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$ 成立, 称为**参数估计问题**

具体而言, 对任意给定 $\alpha \in (0, 1)$, 有

$$P [\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)] \geq 1 - \alpha$$

置信区间与置信度

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 总体的分布函数含未知参数 θ , 求统计量 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 使得

$$P [\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)] \geq 1 - \alpha$$

则称 **$1 - \alpha$ 为置信度**, $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的**置信区间**

置信区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 是随机区间, $1 - \alpha$ 为该区间包含 θ 的概率或可靠程度. 若 $\alpha = 0.05$, 则置信度为95%.

通常采用95%的置信度, 有时也可99%或90%等

置信区间与置信度

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的样本, 总体的分布函数含未知参数 θ , 求统计量 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 使得

$$P [\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)] \geq 1 - \alpha$$

则称 **$1 - \alpha$ 为置信度**, $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的**置信区间**

- $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$ 反映了估计精度: 长度越小精度越大.
- α 反映了估计的可靠度: α 越小可靠度越高.
- 给定 α , 区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 的选取并不唯一确定, 通常选长度最小的一个区间.

置信区间的求解方法

枢轴变量法

- 先找一样本函数 $W(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$ 包含待估参数 θ , 但不含其它参数, 且函数 W 分布已知, 称为枢轴变量.
- 给定置信度 $1 - \alpha$, 根据 W 的分布找出临界值 a 和 b , 使得 $P[a < W < b] = 1 - \alpha$ 成立.
- 根据 $a < W < b$ 解出 $\hat{\theta}_1 < \theta < \hat{\theta}_2$, 则 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

正态总体, 方差已知, 求期望的区间估计

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 若方差 σ^2 已知.
给定 $\alpha \in (0, 1)$, 确定置信度为 $1 - \alpha$ 下 μ 的置信区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$

正态总体, 方差未知, 求期望的区间估计

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 若方差 σ^2 未知.
给定 $\alpha \in (0, 1)$, 确定置信度为 $1 - \alpha$ 下 μ 的置信区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$.

正态总体, 求方差的置信区间

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 考虑方差 σ^2 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

五大正态分布的抽样分布定理

- 设 X_1, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 则有 $\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$
- 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 其样本均值 \bar{X} 和修正样本方差 S^2 相互独立, 且 $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$
- 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 其样本均值 \bar{X} 和修正样本方差 S^2 , 且 $\frac{\bar{X}-\mu}{\sqrt{S^2/n}} \sim t(n-1)$
- 设 X_1, \dots, X_m 和 Y_1, \dots, Y_n 分别来自总体 $N(\mu_X, \sigma_X^2)$ 和 $N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$ 的样本, 修正样本方差分别为 S_X^2 和 S_Y^2 , 则 $\frac{S_X^2/\sigma_X^2}{S_Y^2/\sigma_Y^2} \sim F(m-1, n-1)$.
- 设 X_1, \dots, X_m 和 Y_1, \dots, Y_n 分别来自总体 $N(\mu_X, \sigma^2)$ 和 $N(\mu_Y, \sigma^2)$ 的样本, 其样本均值分别 \bar{X} 和 \bar{Y} , 修正样本方差分别为 S_X^2 和 S_Y^2 , 则

$$\frac{\bar{X}-\bar{Y}-(\mu_X-\mu_Y)}{\sqrt{\frac{(m-1)S_X^2+(n-1)S_Y^2}{m+n-2}} \sqrt{\frac{1}{m}+\frac{1}{n}}} \sim t(m+n-2)$$

双正态总体

设 X_1, X_2, \dots, X_n 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_m 分别来自总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 求 σ_1^2/σ_2^2 的置信度为 $1 - \alpha$ 的区间估计.

双正态总体

设 X_1, X_2, \dots, X_n 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_m 分别来自总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 方法 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知, 求 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的区间估计.

单侧置信区间

对某些实际问题, 我们往往只关心置信区间的上限或下限, 例如, 次品率只关心上限, 产品的寿命只关心下限, 由此引入单侧置信区间及其估计

单侧置信区间: 给定 $\alpha \in (0,1)$, 若样本 X_1, X_2, \dots, X_n 的统计量 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 满足

$$P[\theta > \hat{\theta}_1] \geq 1 - \alpha,$$

则称 $(\hat{\theta}_1, +\infty)$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信区间, $\hat{\theta}_1$ 称为单侧置信下限.

例题

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 若方差 σ^2 已知, 求 μ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信下限和上限.

例题

从一批出厂的灯泡中随机抽取10盏灯泡, 测试其寿命分别为: 1000, 1500, 1250, 1050, 950, 1000, 1150, 1050, 950, 1000 (单位: 小时).

假设这批灯泡的寿命服从正态分布, 求这批灯泡平均寿命的置信度为95%的单侧置信下限.