

# 《概率论与数理统计》第十三周要点

## 第七章参数估计 (§1 点估计) ——复习要点

### 一、参数估计与点估计的基本概念

- 统计推断的基本问题分为两类：参数估计与假设检验。
- 当总体分布的形式已知，但其中一个或多个参数未知时，利用样本对未知参数进行推断的问题称为参数估计问题。

**点估计的定义** 设总体  $X$  的分布函数（或分布律、密度）形式已知，但参数  $\theta$  未知， $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体的一个样本。若构造一个不含未知参数的统计量

$$\hat{\theta} = T(X_1, X_2, \dots, X_n),$$

并用其观测值作为  $\theta$  的近似值，则称  $\hat{\theta}$  为参数  $\theta$  的点估计量，其数值称为点估计值。

- 估计量是随机变量；
- 估计值是具体样本下的数值；
- 不同样本通常给出不同估计值。

—

### 二、矩估计法

#### 基本思想

- 总体分布中的参数可由总体矩表示；
- 样本矩依概率收敛于相应的总体矩；
- 用样本矩代替总体矩，解方程得到参数的估计。

**一般步骤** 设总体含  $k$  个未知参数  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ ，总体的前  $k$  阶矩为

$$\mu_r = E(X^r), \quad r = 1, 2, \dots, k,$$

且

$$\mu_r = \mu_r(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k).$$

用样本矩

$$A_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^r$$

代替  $\mu_r$ , 建立方程组

$$\mu_r(\theta_1, \dots, \theta_k) = A_r, \quad r = 1, 2, \dots, k,$$

解得参数的矩估计量。

### 常见结论

- 总体均值的矩估计量:

$$\hat{\mu} = \bar{X}.$$

- 总体方差的矩估计量:

$$\hat{\sigma}^2 = A_2 - A_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$

- 该结果与总体的具体分布形式无关 (只要矩存在)。

## 三、最大似然估计法

### 基本思想

- 已经观测到一组样本值;
- 认为使“该样本出现概率最大”的参数值最为合理;
- 通过极值方法确定参数的估计。

### 似然函数

- 离散型总体:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta).$$

- 连续型总体:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta).$$

- $L(\theta)$  是关于参数  $\theta$  的函数;
- 样本值  $x_1, \dots, x_n$  视为已知常数。

**最大似然估计量的定义** 若

$$L(\hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(\theta),$$

则称  $\hat{\theta}$  为参数  $\theta$  的最大似然估计值，对应的统计量称为最大似然估计量。

**对数似然方程** 由于  $L(\theta)$  与  $\ln L(\theta)$  在同一点取极值，通常解

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

来求最大似然估计。当含多个参数时，需解方程组

$$\frac{\partial}{\partial \theta_i} \ln L(\theta) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k.$$

## 四、典型结果与比较

- 二项分布  $B(n, p)$ :

$$\hat{p}_{\text{MLE}} = \bar{X}.$$

- 正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ :

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

- 均匀分布  $U(a, b)$ :

$$\hat{a} = \min X_i, \quad \hat{b} = \max X_i.$$

- 在许多常见分布中，矩估计量与最大似然估计量形式一致；
- 最大似然估计往往具有更好的统计性质（在后续章节讨论）。

## 五、最大似然估计的不变性

若  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的最大似然估计量，且函数  $u = u(\theta)$  为单值可逆函数，则

$$\hat{u} = u(\hat{\theta})$$

是  $u(\theta)$  的最大似然估计量。

## 六、小结

- 点估计是用一个统计量对未知参数给出单一数值近似；
- 矩估计法基于“样本矩近似总体矩”，计算简便；
- 最大似然估计法基于“使样本出现概率最大”，应用最广；
- 对数似然方程是求解最大似然估计的核心工具；
- 不变性是最大似然估计的重要理论性质。