



第七章

张小玲 安徽大学物质科学与信息技术研究院

第七章 参数估计

第一节 点估计概念及评价标准

第二节 参数的点估计

第三节 区间估计

第一节 点估计概念及评价标准

一、点估计的概念

二、评价估计量的标准

7.1.1 点估计的概念



1. 定义

定义7.1.1 设 θ 为总体 X 的分布中所含的参数或参数的函数或 X 的数字特征，统称 θ 为总体 X 的分布的**参数**；记 Θ 为 θ 的所有可能取值的集合，称之为总体分布的**参数空间**。

7.1.1 点估计的概念



参数的类型

参数是刻画总体某方面概率特性的数量. 参数的类型有

1、分布中所含的未知参数

例如, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 若 μ, σ^2 未知, 通过构造统计量, 给出它们的
估计值或**取值范围**就是参数估计的内容.

点估计 区间估计

7.1.1 点估计的概念

2、分布中所含的未知参数 θ 的函数 $g(\theta)$

例如： $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ , σ^2 未知, 假设 X 是血液检验的结果, 感兴趣的是检验值不超过 a 的人数的比例, 即要估计

$$P(X \leq a) = \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right) \quad \text{即为 } \mu, \sigma \text{ 的函数。}$$

7.1.1 点估计的概念



3、分布的各种特征数

例如： $E(X)$ ， $D(X)$ 等。

参数估计问题是利用从总体抽样得到的样本，通过**估计量**来估计上述各种参数。**估计量**就是估计总体参数的统计量。

7.1.1 点估计的概念

点估计问题的提出

设总体 X 的分布函数为 $F(x;\theta)$, (X_1, X_2, \dots, X_n) 是 X 的样本,
 (x_1, x_2, \dots, x_n) 是相应样本值, θ 是总体分布中的未知参数。

问题: 如何利用这些信息估计参数 θ ?

7.1.1 点估计的概念

方法：构造一个适当的统计量 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，用统计量的观测值 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 作为未知参数 θ 真值的估计。

称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为 θ 的**点估计量**，记作 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$

称 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 θ 的**点估计值**，记作 $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$

这种**对总体分布中未知参数进行定值的估计**，就是参数的**点估计**。

7.1.2 评价估计量的标准

注意

对于同一个参数,用不同的估计方法求出的估计量可能不相同.

问题

(1) 对于同一个参数究竟采用哪一个估计量好?

(2) 评价估计量的标准是什么?

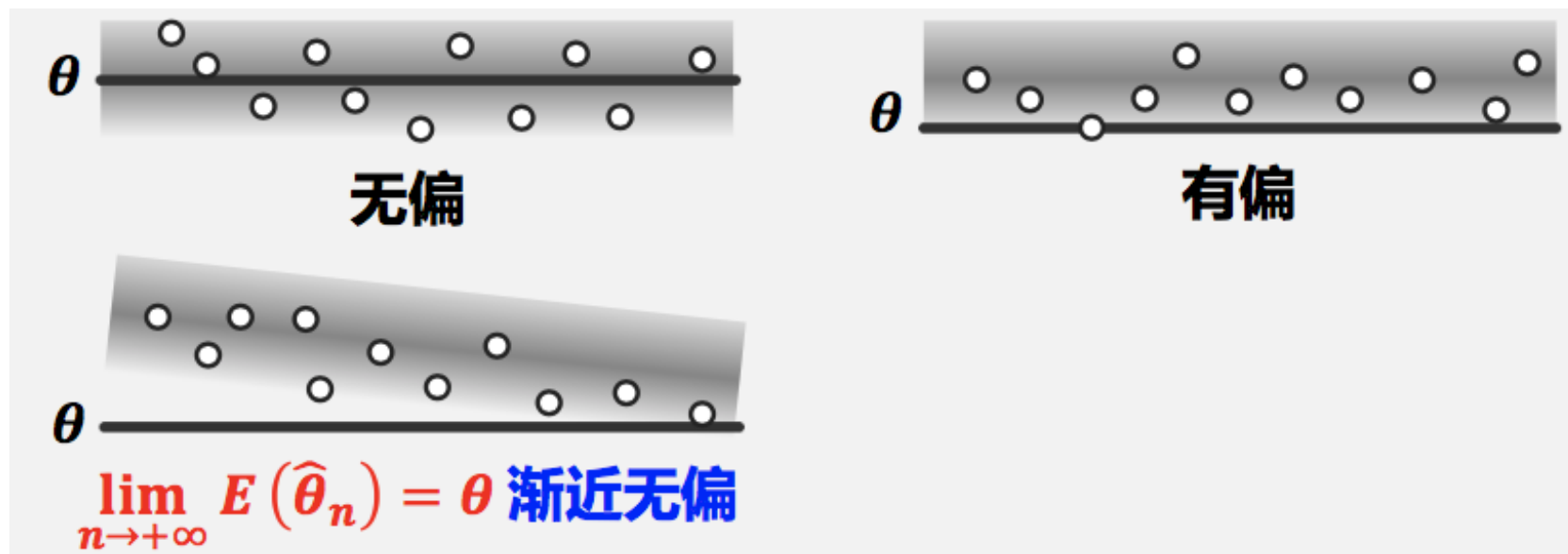
本节介绍几个常用标准: **无偏性**和**有效性**。

7.1.2 评价估计量的标准

2. 无偏性

定义7.1.3 设 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为总体参数 θ 的估计量, $\theta \in \Theta$.

若 $E(\hat{\theta}) = \theta$, 则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的**无偏估计量**。



7.1.2 评价估计量的标准



注意：

1. 即使 $\hat{\theta}$ 为 θ 的无偏估计量, $f(\hat{\theta})$ 也未必是 $f(\theta)$ 的无偏估计量；
2. 同一个未知参数的无偏估计量可能不止一个。

7.1.2 评价估计量的标准

例1 证明 \bar{X} 为总体期望 μ 的无偏估计量.

证明

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X) = E(X) = \mu.$$

所以 \bar{X} 为总体期望 μ 的无偏估计量.

7.1.2 评价估计量的标准

例2 设总体 X 的方差为 σ^2 ，考察未修正的样本方差的无偏性。

解

$$S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2,$$

$$E(S_n^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - E(\bar{X}^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X^2) - [D(\bar{X}) + (E(\bar{X}))^2]$$

$$= E(X^2) - \left[\frac{1}{n} D(X) + (E(X))^2 \right]$$

$$= \left(1 - \frac{1}{n} \right) D(X) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \neq \sigma^2.$$

有偏

7.1.2 评价估计量的标准

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

$$= \left(1 - \frac{1}{n}\right) D(X) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \neq \sigma^2.$$

有偏

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E(S_n^2) = \sigma^2$$

渐近无偏估计量

$$S^2 = \frac{n}{n-1} S_n^2 \Rightarrow E(S^2) = \frac{n}{n-1} E(S_n^2) = \sigma^2$$

所以 S^2 为 σ^2 的无偏估计量.

7.1.2 评价估计量的标准

例3 设 X_1, X_2 为总体 X 的样本, 且 $E(X)=\mu$, $D(X)=\sigma^2$, 考查 μ 的两个估计量的无偏性.

解 $\hat{\mu}_1 = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2, \quad \hat{\mu}_2 = \frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2.$

$$E(\hat{\mu}_1) = \frac{1}{2}E(X_1) + \frac{1}{2}E(X_2) = \mu.$$

无偏

$$E(\hat{\mu}_2) = \frac{1}{4}E(X_1) + \frac{3}{4}E(X_2) = \mu.$$

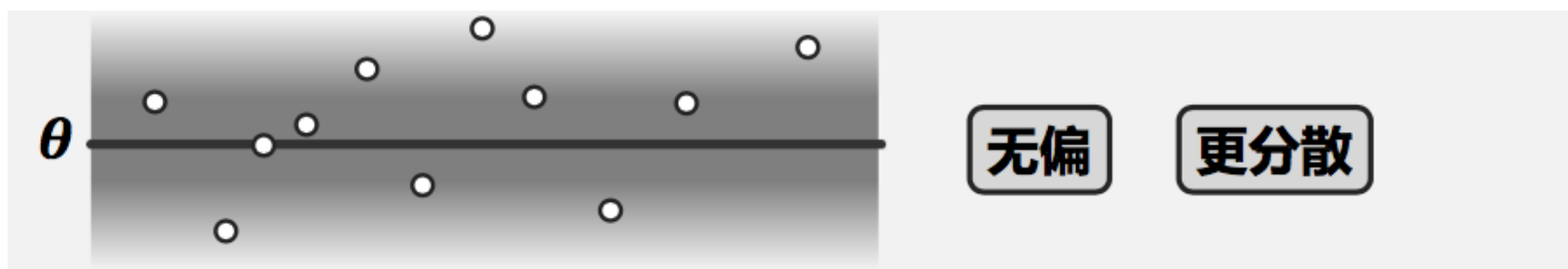
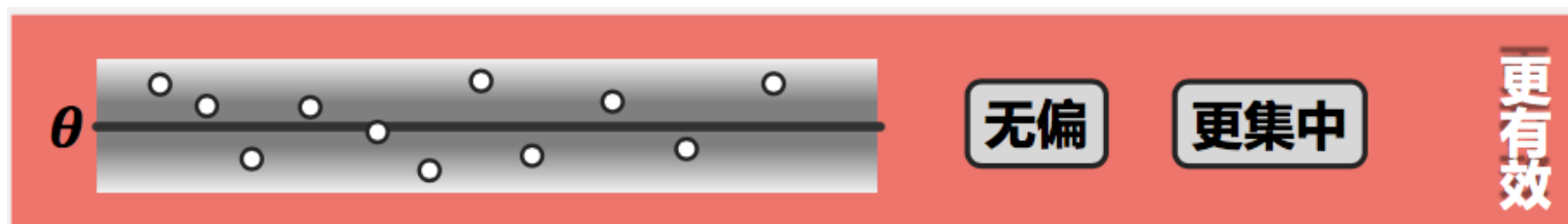
无偏

同一参数的无偏估计量可能不止一个

7.1.2 评价估计量的标准

3. 有效性

有效性的定义 设 $\hat{\theta}_1$ 和 $\hat{\theta}_2$ 都为总体参数 θ 的无偏估计量，若 $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ ，则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ **更有效**。



7.1.2 评价估计量的标准

例4 设 X_1, X_2 为总体 X 的样本, 且 $E(X)=\mu$, $D(X)=\sigma^2$, 考查 μ 的两个无偏估计量的有效性.

$$\hat{\mu}_1 = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2, \quad \hat{\mu}_2 = \frac{1}{4}X_1 + \frac{3}{4}X_2.$$

解

$$D(\hat{\mu}_1) = \frac{1}{4}D(X_1) + \frac{1}{4}D(X_2) = \frac{1}{2}\sigma^2.$$

小

$$D(\hat{\mu}_2) = \frac{1}{16}D(X_1) + \frac{9}{16}D(X_2) = \frac{5}{8}\sigma^2.$$

大

$\hat{\mu}_1$ 更有效



(1) 点估计

对总体分布中未知参数进行定值的估计.

(2) 估计量的评选的三个标准

- 无偏性
- 有效性
- 相合性