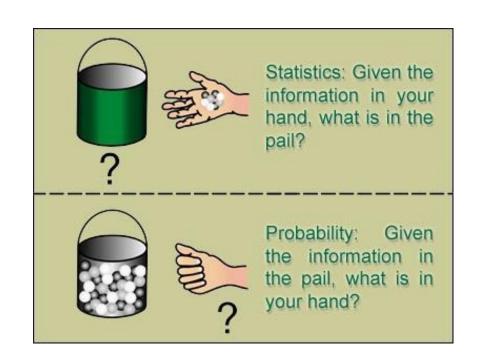
概率论 VS 数理统计

概率论: 演绎推理(由模型推测数据)

统计:归纳(由数据预估模型)



数理统计:以概率论为理论基础,根据试验所观察 到的数据,来研究随机现象.通过统计分析对研究对象 的客观规律做出合理的估计和推断.

统计的基本思想是从总体中合理抽出一部分个体 (样本),对样本数据进行整理分析,从而根据样本信息 来估计和推测总体的性质.

数理统计:对数据进行收集、整理、分析与推断

双集样本(合理、有效)
数理统计

数理统计

统计推断

《统计估计

《统计估计

《参数估计 (第七章)
(区间估计(第七章)
非参数估计(不讲)

《传说检验 (第八章)
非参数(分布)假设检验(不讲)

第六章 样本及样本函数的分布

- 一、总体与样本
- 二、直方图与样本分布函数
- 三、样本函数及其概率分布
- 四、χ2分布
- 五、t分布
- 六、F分布

第一节 总体与样本

- 一、总体
- 二、简单随机样本
- 三、小结

一、总体与个体

1. 总体

研究对象的全体称为总体或母体.

2. 个体 总体中的每个元素称为个体.

实例1 考察某工厂生产的灯泡的寿命

总体--该厂生产的所有灯泡

个体--每一只灯泡

总体 研究对象的数量指标X(随机变量)

个体 总体X的每个可能取值

例 考察某工厂生产的灯泡的寿命

总体--该厂生产的所有灯泡的使用寿命X

个体--每一只灯泡的使用寿命,即*X*的每一个可能取值

3. 有限总体和无限总体

总体中所包含的个体总数叫做总体容量.

总体中包含有限个个体的叫有限总体, 包含无限个个体的叫无限总体。

当有限总体包含的个体的总数很大时,可近似地将它看成是无限总体.

4. 总体的分布

总体X的分布函数

$$F(x) = P\{X \le x\}, -\infty < x < +\infty$$

叫做总体的分布函数;

总体X的数字特征叫做总体的数字特征。

若X是离散型随机变量,其概率分布叫做离散型总体的概率分布;

若X是连续型随机变量,其概率密度叫做连续型总体的概率密度;

将它们和总体X的分布函数统称为总体的分布。

二、 简单随机样本

从总体中随机抽取若干个个体的过程称为抽样.

从总体中随机抽取的待测个体组成的集合称为样本.

样本中所含的个体的数目称为样本容量.

从总体X中随机抽取的容量为n的样本常记为 X_1 , X_2 , ..., X_n , 其中每个 X_i 都是随机变量.

样本 X_1 , X_2 , ..., X_n 的确切数值 x_1 , x_2 , ..., x_n 称为样本观测值.

例6.1.1 从某工厂生产的一批100个灯泡中,随机抽测了 10个灯泡的使用寿命(小时)为: 1200, 1312, 1200, 1231, 1200, 1344, 894, 384, 1577, 1114.

灯泡使用寿命的全体是一个总体,每一个灯泡的寿命是一个个体,这10个灯泡的寿命就是一个样本.

简单随机抽样

为使样本能很好的反映总体的情况,从总体中抽取样本,必须满足下述两个条件:

- 1. 随机性 为了使测试到的数据能很好地反映总体的情况, 要求总体中每一个个体被抽到的可能性是相等的.即每个个体与总体同分布。
- 2. 独立性 各次抽取必须是独立的,即每次的抽样结果之间 互不影响.

这种随机的、独立的抽样方法称为简单随机抽样。由此得到的样本称为简单随机样本。

从总体 X 中抽取 的n 个简单随机样本 X_1 , X_2 , ..., X_n 是与 X 具有相同分布的随机变量, 且 X_1 , X_2 , ..., X_n 相互独立.

简单随机样本

若总体X的样本 X_1, X_2, \dots, X_n 满足:

- (1) X_1, X_2, \dots, X_n 与X有相同的分布;
- (2) X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,

则称 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体X的简单随机样本. 简称样本.

样本 X_1 , X_2 , ..., X_n 所有可能取值的全体称为样本空间, 样本观察值 x_1 , x_2 , ..., x_n 是样本空间中的一个点.

样本 X_1 , X_2 , ..., X_n 所有可能取值的全体称为样本空间, 样本观察值 x_1 , x_2 , ..., x_n 是样本空间中的一个点.

如果从总体X 中抽取样本, 得到观测值 $x_1, x_2, ..., x_n$, 则可认为相互独立事件 $\{X_1 = x_1\}, \{X_2 = x_2\}, ..., \{X_n = x_n\}$ 同时发生.

若总体X的分布函数为F(x),则样本 X_1, \dots, X_n 的联合分布函数为

$$F(x_1,\dots,x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$$

》若总体 X为连续型随机变量,其概率密度为 f(x),则样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 的联合概率密度函数为

$$f(x_1,\dots,x_n) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$

▶若总体X为<mark>离散型</mark>随机变量且分布律为 $P{X = x} = p(x)$

则 X_1, \dots, X_n 的分布律为

$$P\{X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n\} = \prod_{i=1}^n P\{X_i = x_i\} = \prod_{i=1}^n p(x_i).$$

例6.1.2 若 X_1, \dots, X_n 是参数为 λ 的泊松分布总体X的样本,求 (X_1, \dots, X_n) 的分布律.

解: 总体 X 的分布律为

$$p(x) = P\{X = x\} = \frac{\lambda^{x}}{x!}e^{-\lambda}, x = 0,1,\dots$$

所以 (X_1, \dots, X_n) 的分布律为

$$P\{X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n\} = \prod_{i=1}^n p(x_i)$$

$$= \prod_{i=1}^{n} \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} = \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^{n} x_i}}{\prod_{i=1}^{n} x_i!} e^{-n\lambda}, \quad x_i = 0,1,\dots.$$

例6.1.3 设总体 X 服从参数为 $\lambda(\lambda > 0)$ 的指数分 $\pi, (X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是来自总体的样本,求样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的概率密度.

解 总体 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \le 0, \end{cases}$

因为 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,且与X有相同的分布,所以 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的概率密度为

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i) = \begin{cases} \lambda^n e^{-\lambda \sum_{i=1}^n x_i}, & x_i > 0, \\ 0, & \text{ #.} \end{cases}$$

例6.1.4 设总体 X 服从两点分布 B(1,p), 其中 $0 , <math>(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是来自总体的样本,求样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布律.

解 总体 X 的分布律为

$$P{X = i} = p^{i}(1-p)^{1-i}$$
 $(i = 0, 1)$

因为 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立,

且与X有相同的分布,

所以 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布律为

$$P\{X_{1} = x_{1}, X_{2} = x_{2}, \dots, X_{n} = x_{n}\}$$

$$= P\{X_{1} = x_{1}\}P\{X_{2} = x_{2}\} \dots P\{X_{n} = x_{n}\}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} x_{i} \qquad \sum_{i=1}^{n-\sum_{i=1}^{n} x_{i}} (1-p)^{n-\sum_{i=1}^{n} x_{i}}$$

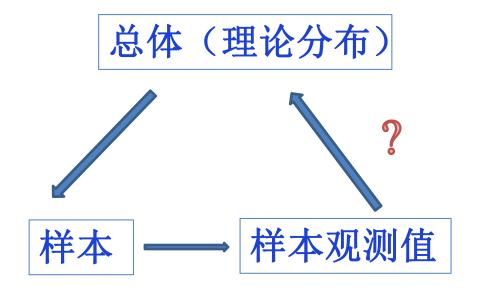
其中 x_1, x_2, \dots, x_n 在集合 {0,1} 中取值.

三、小结

数理统计:对数据进行收集、整理、分析与推断

说明1 一个总体对应一个随机变量X,我们将不区分总体和相应的随机变量,统称为总体X.

说明2 在实际中遇到的总体往往是有限总体,它对应一个离散型随机变量;当总体中包含的个体的个数很大时,在理论上可认为它是一个无限总体.



数理统计:对数据进行收集、整理、分析与推断