

第七章 数理统计的基本概念

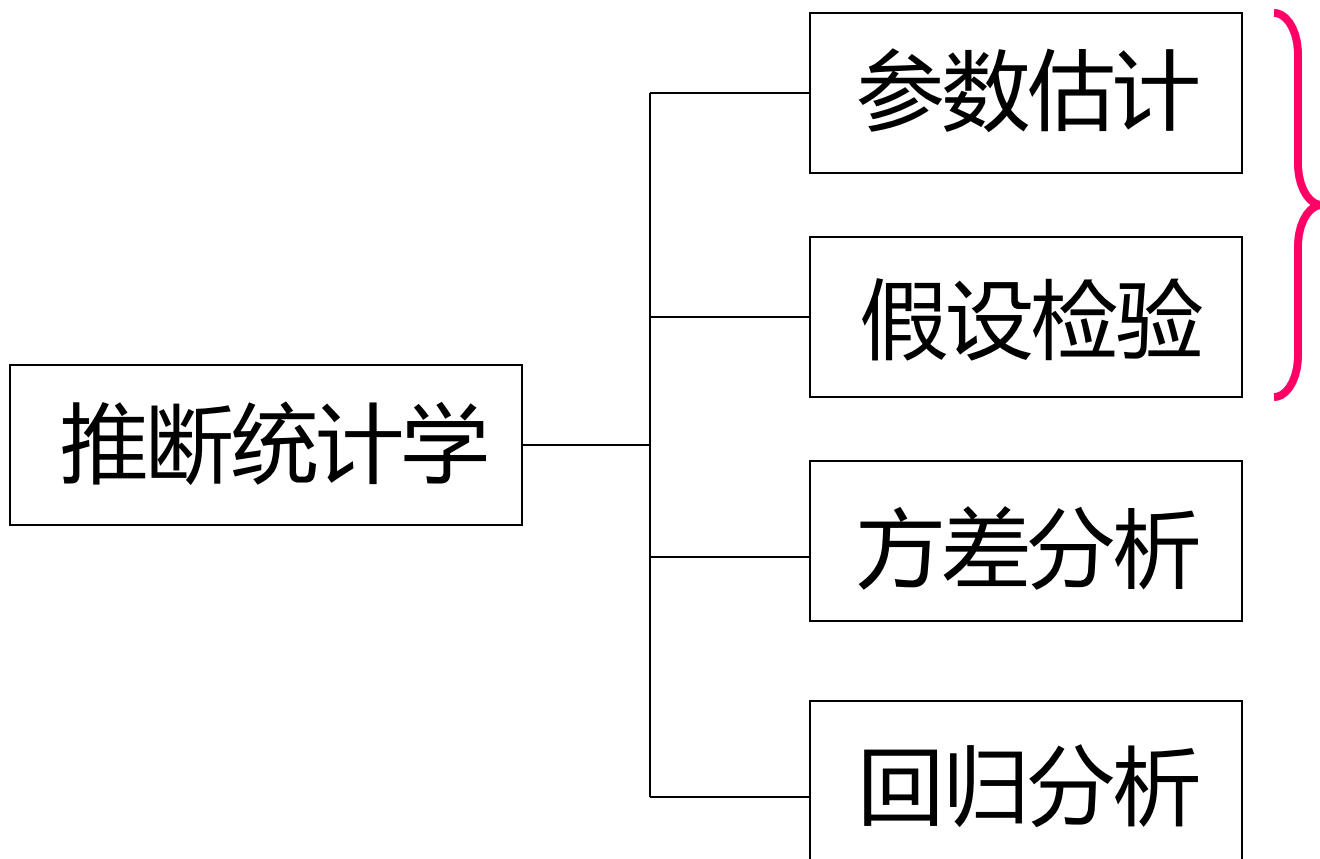
数理统计的分类

描述统计学

对随机现象进行观测、试验，以取得有代表性的观测值

推断统计学

对已取得的观测值进行整理、分析，作出推断、决策，从而找出所研究的对象的规律性



§ 7.1 基本概念

总体和样本

总体 —— 研究对象的全体组成的集合

一般地, 研究对象全体的某个(或某些)数量指标, 是一个随机变量(或多维随机变量).

若为一个随机变量, 可记为 X . 例如, 某钢铁厂生产的钢锭的强度.

X 的分布函数和数字特征称为总体的分布函数和数字特征.

个体 —— 组成总体的每一个元素(单元)
总体中每个元素的数量指标,可以看作
随机变量 X 的某个取值.用 x_i 表示.

抽样 —— 从总体中抽取个体, 做随机试验并
记录其结果

样本 —— 从总体中抽取的部分个体.

假设抽取 n 个个体, 则每一个体的数量指
标分别为一个随机变量, 记为: X_1, X_2, \dots, X_n ,
则 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为样本变量, 简称**样本**.

n 称为**样本容量**.

样本值 ——

从总体中抽取的部分个体.其数量指标的观察值 (x_1, x_2, \dots, x_n) , 称为总体 X 的一个容量为 n 的**样本值**.

或称为样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的一个实现.

样本空间 —— 样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 所有可能取值的集合.^[?]

简单随机样本

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 X 的一个样本,它满足:

(1) 同分布: X_1, X_2, \dots, X_n 都与 X 有相同的分布

(2) 独立性: X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立

则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为简单随机样本.

一般地,对有限总体,采用放回抽样所得到的样本为简单随机样本,但使用不方便,常用不放回抽样代替.当总体中个体的数目 N 与样本容量 n 之比 $N/n \geq 10$ 时,可将不放回抽样近似地看作放回抽样.

设总体 X 的分布函数为 $F(x)$, (X_1, X_2, \dots, X_n) 为总体 X 的简单随机样本,

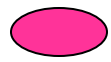
则 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的联合分布函数为

$$F_{\text{总}}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$$

若总体 X 的概率密度函数为 $f(x)$,

则 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的联合概率密度函数为

$$f_{\text{总}}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$



统计量

定义

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是取自总体 X 的一个样本,

$$g(r_1, r_2, \dots, r_n)$$

为一实值连续函数,且**不含有未知参数**,

则称随机变量 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为**统计量**.

若 (x_1, x_2, \dots, x_n) 是一个样本值,

则称 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$

为统计量 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的一个**样本值**

例 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 是未知参数,

(X_1, X_2, \dots, X_n) 是一样本, 则

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

是统计量, 其中 $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$

但 $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ 不是统计量.

若 μ, σ 已知, 则为统计量

常用的统计量

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 X 的容量为 n 的样本,

称统计量

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

为**样本均值**

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

为**样本方差**

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

为**样本标准差**

$$(3) A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad \text{为样本的} k \text{阶原点矩}$$

$$(4) B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k \quad \text{为样本的} k \text{阶中心矩}$$

例如

$$A_1 = \bar{X}$$

$$B_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{n-1}{n} S^2 \equiv S_n^2$$

而样本方差 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

注 样本方差 S^2 与样本二阶中心矩 S_n^2 不同:

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

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

1) **关系式** $S^2 = \frac{n}{n-1} S_n^2$

2) 设 $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$ 则

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

推导如下:

$$\begin{aligned} S_n^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i\bar{X} + \bar{X}^2) \\ &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X} \sum_{i=1}^n X_i + \sum_{i=1}^n \bar{X}^2 \right) = \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - 2n\bar{X}^2 + n\bar{X}^2 \right) \\ &= \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2 \right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 \end{aligned}$$

则

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \mu \quad D(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) = \frac{1}{n} \sigma^2$$

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

$$= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) - \left[D(\bar{X}) + E^2(\bar{X}) \right] \quad \begin{matrix} EX_i^2 \\ = E^2(X_i) + DX_i \end{matrix}$$

$$= \sigma^2 + \mu^2 - \left(\frac{1}{n} \sigma^2 + \mu^2\right) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \quad = \sigma^2 + \mu^2$$

$$E(S^2) = E\left[\frac{n}{n-1} S_n^2\right] = \frac{n}{n-1} E S_n^2 = \sigma^2$$

(5) 顺序统计量与极差

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为样本,

(x_1, x_2, \dots, x_n) 为样本值,且 $x_1^* \leq x_2^* \leq \dots \leq x_n^*$

当 (X_1, X_2, \dots, X_n) 取值为 (x_1, x_2, \dots, x_n) 时

定义随机变量 $X_{(k)} = x_k^*, k = 1, 2, \dots, n$

则称统计量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 为**顺序统计量**.

其中, $X_{(1)} = \min_{1 \leq k \leq n} \{X_k\}$, $X_{(n)} = \max_{1 \leq k \leq n} \{X_k\}$

称 $D_n = X_{(n)} - X_{(1)}$ 为**极差**

例1 从一批机器零件毛坯中随机地抽取10件,
测得其重量为(单位: 公斤):

210, 243, 185, 240, 215,
228, 196, 235, 200, 199

求这组样本值的均值、方差、二阶原点矩与
二阶中心矩.

解 令 (x_1, x_2, \dots, x_n)
 $= (210, 243, 185, 240, 215,$
 $228, 196, 235, 200, 199)$

则
$$\bar{x} = \frac{1}{10} (230 + 243 + 185 + 240 + 215 + 228 + 196 + 235 + 200 + 199)$$
$$= 217.19$$

$$s^2 = \frac{1}{9} \sum_{i=1}^{10} (x_i - \bar{x})^2 = 433.43$$

$$A_2 = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} x_i^2 = 47522.5$$

$$B_2 = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (x_i - \bar{x})^2 = 390.0$$

例2 在总体 $N(52, 6.3^2)$ 中,随机地抽取一个容量为36的样本,求样本均值 \bar{X} 落在50.8到53.8之间的概率

解
$$\bar{X} \sim N\left(52, \frac{6.3^2}{36}\right)$$

故
$$P(50.8 < \bar{X} < 53.8) = F_{\bar{X}}(53.8) - F_{\bar{X}}(50.8)$$

$$= \Phi\left(\frac{53.8 - 52}{\frac{6.3}{6}}\right) - \Phi\left(\frac{50.8 - 52}{\frac{6.3}{6}}\right)$$

$$= \Phi(1.7143) - \Phi(-1.1429)$$

$$= 0.8239$$

例3 设总体 X 的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} |x| & |x| < 1 \\ 0 & |x| \geq 1 \end{cases}$$

$(X_1, X_2, \dots, X_{50})$ 为总体的样本,求

(1) \bar{X} 的数学期望与方差 (2) $E(S^2)$

(3) 利用中心极限定理, 估计 $P(|\bar{X}| > 0.02)$

解(1) $E(\bar{X}) = E(X) = \int_{-1}^1 x|x|dx = 0$

$$D(\bar{X}) = \frac{1}{50} D(X) = \frac{1}{50} [E(X^2) - E^2(X)]$$

$$= \frac{1}{50} 2 \int_0^1 x^2 |x| dx = \frac{1}{100}$$

$$\begin{aligned} (2) \quad E(S^2) &= D(X) \\ &= E(X^2) - E^2(X) \\ &= \frac{1}{2} - 0 \\ &= \frac{1}{2} \end{aligned}$$

(3) $\bar{X} \sim N(0, \frac{1}{100})$ (近似), 由中心极限定理

$$\begin{aligned} P(|\bar{X}| > 0.02) &= 1 - P(|\bar{X}| \leq 0.02) \\ &= 1 - P(-0.02 \leq \bar{X} \leq 0.02) \\ &= 1 - [P(\bar{X} \leq 0.02) - P(\bar{X} \leq -0.02)] \\ &= 1 - \left\{ P(\bar{X} \leq 0.02) - [1 - P(\bar{X} \leq 0.02)] \right\} \\ &= 2(1 - P(\bar{X} \leq 0.02)) \\ &= 2 \left(1 - \Phi \left(\frac{0.02 - 0}{0.1} \right) \right) \\ &= 0.8414 \end{aligned}$$