

- 样本是进行统计推断的依据
- 但是，实际应用中，往往不是直接使用样本本身，需要针对不同的问题对样本“整理”即构造样本的函数，利用这些样本构造而成的函数来进行统计推断。

——统计量

## 第三节 样本函数及其概率分布

一、 统计量

二、 常用统计量

# 一、统计量

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是取自总体  $X$  的一个样本,  $g(t_1, t_2, \dots, t_n)$  为一  $n$  元实值函数, 则称随机变量  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为**样本函数**.

若  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是样本观测值, 称  $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  为**样本函数的观测值**.

若  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  中不含未知参数, 则称这种样本函数为**统计量**.

**例**  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu, \sigma^2$  是未知参数, 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是从总体  $X$  中抽取的样本, 则

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

是**统计量**.

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2, X_1 - \mu \text{ 不是统计量, 只是样本函数.}$$

**实例2** 设  $X_1, X_2, X_3$  是来自总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的一个样本, 其中  $\mu$  为已知,  $\sigma^2$  为未知, 判断下列各式哪些是统计量, 哪些不是?

$$T_1 = X_1,$$

$$T_2 = X_1 + X_2 e^{X_3},$$

$$T_3 = \frac{1}{3}(X_1 + X_2 + X_3),$$

是

$$T_4 = \max(X_1, X_2, X_3), \quad T_5 = X_1 + X_2 - 2\mu,$$

$$T_6 = \frac{1}{\sigma^2}(X_1^2 + X_2^2 + X_3^2).$$

不是

## 二、常用统计量

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体的一个样本，  
 $x_1, x_2, \dots, x_n$  是这一样本的观察值。

1、**样本均值**  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i;$

**其观察值**  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i.$

$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ , 是  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的算术平均值

设  $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  与总体  $X$  同分布, 所以  
 $E(X_i) = \mu, D(X_i) = \sigma^2$ , 则

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \times (n\mu) = \mu,$$

$$D(\bar{X}) = D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) \text{ (因为 } X_i \text{ 相互独立)} = \frac{1}{n^2} \times (n\sigma^2) = \frac{\sigma^2}{n}.$$

样本均值的期望=总体的期望;  $E(\bar{X}) = \mu, D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$ .

## 2. 样本方差

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i,$$

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

证明：

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

其观察值

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right).$$

### 3、样本标准差

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

其观察值

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}.$$



$$\begin{aligned}
E(S^2) &= E\left(\frac{1}{n-1}[\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2]\right) = \frac{1}{n-1} E\left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2\right) \\
&= \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}^2) \right] \\
&= \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{i=1}^n (D(X_i) + (EX_i)^2) - n(D(\bar{X}) + (E\bar{X})^2) \right] \\
&= \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - n\left(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2\right) \right] \\
&= \frac{1}{n-1} [n(\sigma^2 + \mu^2) - (\sigma^2 + n\mu^2)] \\
&= \frac{1}{n-1} [(n-1)\sigma^2] = \sigma^2.
\end{aligned}$$

样本方差的期望=总体的方差  
 $E(S^2) = \sigma^2 = D(X)$

4、 样本  $k$  阶(原点)矩  $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, k = 1, 2, \dots;$

其观察值  $a_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k, k = 1, 2, \dots$

注：样本一阶原点矩就是样本均值.

5、 样本  $k$  阶中心矩

$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, k = 1, 2, 3, \dots;$$

其观察值  $b_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k, k = 1, 2, 3, \dots.$

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

$$\frac{B_2}{S^2} = \frac{n-1}{n}, \quad B_2 = \frac{n-1}{n} S^2,$$

用 $S^2$ 的期望来估计  
总体方差比 $B_2$ 好！

$$E(B_2) = E\left(\frac{n-1}{n} S^2\right) = \frac{n-1}{n} E(S^2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \neq \sigma^2.$$

结论:

若总体  $X$  的  $k$  阶矩  $E(X^k)$  记成  $\mu_k$  存在,

则当  $n \rightarrow \infty$  时,  $A_k \xrightarrow{P} \mu_k, k = 1, 2, \dots$ .

由依概率收敛的序列的性质知

$g(A_1, A_2, \dots, A_k) \xrightarrow{P} g(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k)$ , 其中  $g$  是连续函数。

-----矩估计法的理论根据.

**例6.3.1** 已知总体 $X$ 的样本值如下表：

$x_i$	102	104	106
$n_i$	2	3	5

求样本均值，样本方差和样本标准差的观测值。

**解** 样本均值，样本方差和样本标准差的观测值分别为

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^3 n_i x_i = \frac{1}{10} (2 \times 102 + 3 \times 104 + 5 \times 106) \\ &= 104.6,\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}s^2 &= \frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^3 n_i x_i^2 - n \bar{x}^2 \right) = \frac{1}{10-1} (2 \times 102^2 + 3 \times 104^2 + 5 \times 106^2 - 10 \times 104.6^2) \\ &= 2.71,\end{aligned}$$

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \sqrt{s^2} = \sqrt{2.71} = 1.646.$$

## 6、 样本最大值和样本最小值

$$X_{(n)} = \max(X_1, X_2, \cdots, X_n)$$

$$X_{(1)} = \min(X_1, X_2, \cdots, X_n)$$

其观察值

$$x_{(n)} = \max(x_1, x_2, \cdots, x_n)$$

$$x_{(1)} = \min(x_1, x_2, \cdots, x_n)$$

设总体 $\mathbf{X}$ 的分布函数为 $F(x)$ , 记 $X_{(n)}$ 和 $X_{(1)}$ 的分布函数分别为 $F_{\max}(x)$ 和 $F_{\min}(x)$ ,

$$\begin{aligned} F_{\max}(x) &= P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq x\} \\ &= P\{X_1 \leq x, X_2 \leq x, \dots, X_n \leq x\} \\ &= P\{X_1 \leq x\} P\{X_2 \leq x\} \cdots P\{X_n \leq x\} \\ &= [F(x)]^n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} F_{\min}(x) &= P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq x\} \\ &= 1 - P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) > x\} \\ &= 1 - P\{X_1 > x\} P\{X_2 > x\} \cdots P\{X_n > x\} \\ &= 1 - [1 - F(x)]^n \end{aligned}$$

### 例 6.3.2

设总体  $X$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 2\cos 2x, & 0 \leq x \leq \frac{\pi}{4} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}, \text{从总体 } X \text{ 中抽取样本 } X_1, X_2, \dots, X_n,$$

求样本容量  $n$  使得  $P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) > \frac{\pi}{12}\} \geq \frac{15}{16}$ .

解  $X$  的分布函数为 
$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \sin 2x, & 0 \leq x \leq \frac{\pi}{4}, \\ 1, & x > \frac{\pi}{4}. \end{cases}$$

由于

$$\begin{aligned} \frac{15}{16} &\leq P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) > \frac{\pi}{12}\} = 1 - P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq \frac{\pi}{12}\} \\ &= 1 - [F(\frac{\pi}{12})]^n = 1 - \left(\sin \frac{\pi}{6}\right)^n = 1 - \left(\frac{1}{2}\right)^n, \end{aligned}$$

于是有  $\left(\frac{1}{2}\right)^n \leq \frac{1}{16}$ , 所以有  $n \geq 4$ .



# 正态总体的样本均值与样本方差的分布

## 定理 6.3.1

设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是取自正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本,

则 $E(\bar{X}) = \mu, D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$ , 且

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right).$$

进一步地,

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1).$$

证明:

由于 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 相互独立,  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2) (i = 1, 2, \dots, n)$ ,

因此 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的线性函数 $\bar{X}$ 服从正态分布。

$$\text{而 } E(\bar{X}) = \mu, D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}, \text{ 故 } \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right).$$

又因 $\bar{X}$ 的标准化随机变量 $u = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ 是 $\bar{X}$ 的线性函数,

故 $u \sim N(0, 1)$ . 即 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ .

### 例 6.3.3

设总体  $X \sim N(30, 16)$ , 从总体  $X$  中抽取容量为  $n$  的样本,

(1) 当  $n=25$  时, 求  $P\{|\bar{X}-30|<1\}$ .

(2) 要使  $P\{|\bar{X}-30|<1\} \geq 0.95$ , 问样本容量  $n$  至少应取多大?

**解** 根据定理6.3.1, 样本均值  $\bar{X} \sim N(30, \frac{16}{n})$ , 则

$$u = \frac{\bar{X}-30}{4/\sqrt{n}} \sim N(0,1).$$

$$P\{|\bar{X}-30|<1\} = P\left\{\left|\frac{\bar{X}-30}{4/\sqrt{n}}\right| < 0.25\sqrt{n}\right\} = P\{|u| < 0.25\sqrt{n}\} = 2\Phi(0.25\sqrt{n}) - 1,$$

$$\begin{aligned} \text{当 } n=25 \text{ 时, } P\{|\bar{X}-30|<1\} &= 2\Phi(0.25\sqrt{25}) - 1 = 2\Phi(1.25) - 1 \\ &= 2 \times 0.8944 - 1 = 0.7888. \end{aligned}$$

### 例 6.3.3

设总体  $X \sim N(30, 16)$ , 从总体  $X$  中抽取容量为  $n$  的样本,

(1) 当  $n=25$  时, 求  $P\{|\bar{X}-30|<1\}$ .

(2) 要使  $P\{|\bar{X}-30|<1\} \geq 0.95$ , 问样本容量  $n$  至少应取多大?

(2)

要使  $P\{|\bar{X}-30|<1\} \geq 0.95$ , 则有

$$2\Phi(0.25\sqrt{n})-1 \geq 0.95, \quad \Phi(0.25\sqrt{n}) \geq 0.975.$$

查表得,  $\Phi(1.96)=0.975$ , 由于  $\Phi(x)$  单调增加, 故应有

$0.25\sqrt{n} \geq 1.96$ , 即  $n \geq 61.4656$ , 故样本容量至少应取为 62.

### 定理 6.3.2

设  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ . 分别独立地从总体 $X$ 和总体 $Y$ 中抽取样本 $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$ 及 $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$ , 样本均值分别为 $\bar{X}$ 和 $\bar{Y}$ , 则 $\bar{X}$ 和 $\bar{Y}$ 相互独立且 $\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1})$ ,  $\bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2})$ ,

从而有  $\bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2})$ ,

所以  $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$ .

### 例 6.3.4

设总体  $X \sim N(20, 25)$ , 总体  $Y \sim N(10, 4)$ , 从总体  $X$  中抽取容量为  $n_1 = 10$  的样本, 样本均值为  $\bar{X}$ ; 从总体  $Y$  中抽取容量为  $n_2 = 8$  的样本, 样本均值为  $\bar{Y}$ . 假设这两个样本是各自独立抽取的, 求  $P\{\bar{X} - \bar{Y} > 6\}$ .

**解** 根据定理6.3.2可得

$$u = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (20 - 10)}{\sqrt{\frac{5^2}{10} + \frac{2^2}{8}}} = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - 10}{\sqrt{3}} \sim N(0, 1).$$

$$\begin{aligned} P\{\bar{X} - \bar{Y} > 6\} &= P\left\{\frac{\bar{X} - \bar{Y} - 10}{\sqrt{3}} > \frac{6 - 10}{\sqrt{3}}\right\} = P\{u > -2.31\} \\ &= 1 - P\{u \leq -2.31\} = 1 - \Phi(-2.31) = \Phi(2.31) = 0.9896. \end{aligned}$$