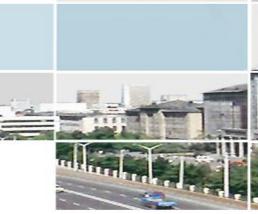


哈爾濱工業大學

第六章 数理统计的基本概念

第31讲 统计量及抽样分布









统计量



由样本值去推断总体,需要对样本值进行"加工", 这就要构造一些样本的函数(统计量),它把样本中所含的 (某一方面)的信息集中起来.

• 定义设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体X的容量为n的样本, $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是定义在样本空间上,不含未知参数的连续函数,则称 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为一个统计量.

统计量



- 统计量是随机变量.
- 对给定的样本值 x_1,x_2, \dots, x_n 可以计算出统计量 $T(X_1,X_2, \dots, X_n)$ 的值 $T(x_1,x_2, \dots, x_n)$.
- 例1 $X \sim N(\mu, \sigma^2), X_1, \dots, X_n$ 为来自总体X的样本, μ 未知, σ^2 已知,判断下列函数那些是统计量

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i} \quad \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i} - \mu \quad \max(X_{1},\cdots,X_{n})$$



1. 样本均值
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
,

用途: 当总体均值 $E(X)=\mu$ 未知时,可用样本均值 \overline{X} 去估计总体均值 μ .

2. 样本方差

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



• 样本标准差

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

用途: 当总体方差 $D(X)=\sigma^2$ 未知时,可用样本方差 S^2 去估计总体方差 σ^2 .

用样本标准差S去估计总体标准差 σ .



3. 样本k 阶原点矩

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \ k = 1, 2, \cdots$$

$$\overline{X} = A_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i,$$

用途: 当总体k 阶原点矩 $E(X^k) = \alpha_k$ 未知时,可用样本k 阶原点矩 A_k 去估计总体k 阶原点矩 α_k .



4. 样本k 阶中心矩

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

用途: 当总体k 阶中心矩 $E[X-E(X)]^k=\beta_k$ 未知时,可用样本k 阶中心矩 B_k 去估计总体k 阶中心矩 β_k .



• 样本的2阶中心矩用 S^{*2} 表示

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

用 S^{*2} 可以估计总体方差D(X).

样本方差 S^2 与样本2阶中心矩 S^{*2} 间的关系为

$$S^{*2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2 = \frac{(n-1)S^2}{n}.$$



5. 顺序统计量

设 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 为总体X的一个样本, $x_1, x_2, \cdots x_n$ 是样本值,将它们按大小次序排列,得

$$x_{(1)} \leq x_{(2)} \leq \cdots \leq x_{(n)}.$$

称 $X_{(i)}$ 为第i个顺序统计量,如果不论样本 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 取哪组观测值 $x_1, x_2, \cdots, x_n, X_{(i)}$ 总是取 $x_{(i)}$ 为观测值 $(i = 1, 2, \cdots, n)$.

$$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \cdots \leq X_{(n)},$$



$$X_{(1)} = \min(X_1, \dots, X_n)$$
为最小顺序统计量,

$$X_{(n)} = \max(X_1, \dots, X_n)$$
为最大顺序统计量.

6. 样本中位数

$$R = X_{(n)} - X_{(1)}$$

抽样分布



 当用统计量推断总体时,必须知道统计量的分布,统计量的分布属于样本函数的分布,人们把样本函数的分布 统称为抽样分布.

下面分别给出单个正态总体和两个正态总体统计量的分布.



定理1(样本均值的分布)

设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本,

样本均值
$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
, 则 $\overline{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$.

证 由于 \bar{X} 是n个独立正态变量 X_1, \dots, X_n 的线性组合,因此 $\bar{X} \sim N(E(\bar{X}), D(\bar{X}))$.

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



$$D(\bar{X}) = D\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}\right) = \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}D(X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}\cdot n\sigma^{2} = \frac{\sigma^{2}}{n}.$$

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

推论
$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu)}{\sigma} \sim N(0,1).$$
$$\frac{n(\bar{X}-\mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(1).$$



定理2(样本方差的分布)

设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本,

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

(1)样本方差 S^2 与样本均值 \bar{X} 相互独立;

(2)
$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$$



推论

$$\frac{(n-1)S^{2}}{\sigma^{2}} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2}}{\sigma^{2}} = \frac{nS^{*2}}{\sigma^{2}} \sim \chi^{2}(n-1).$$



定理3 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{X} 和 S^2 分别为样本均值和样本方差,则

分别为样本均值和样本方差,则
$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu)}{S} \sim t(n-1).$$
 证
$$\frac{(\bar{X}-\mu)}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1), \quad \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$$
 \bar{X} 和 S^2 独立,则
$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu)}{S} = \frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu)/\sigma}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2(n-1)}}} \sim t(n-1).$$



例2 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体X的一个容量为n的样本,

$$E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2 > 0$$
,样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$,

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

求(1)
$$E(\bar{X}), D(\bar{X}), E(S^2)$$

(2) 若
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,则 $D(S^2)$.



$$\begin{split} \widehat{FF} E(\overline{X}) &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} E(X_{i}) = \frac{1}{n} \cdot n\mu = \mu, \\ D(\overline{X}) &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \frac{1}{n^{2}} \sum_{i=1}^{n} D(X_{i}) = \frac{1}{n^{2}} \cdot n\sigma^{2} = \frac{\sigma^{2}}{n}. \\ E(S^{2}) &= \frac{1}{n-1} E\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - n\overline{X}^{2}\right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^{n} E(X_{i}^{2}) - nE(\overline{X}^{2})\right) \end{split}$$



$$E(S^{2}) = \frac{1}{n-1} \left\{ \sum_{i=1}^{n} E(X_{i}^{2}) - nE(\overline{X}^{2}) \right\}$$

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

$$= \frac{1}{n-1} \left\{ n[\sigma^{2} + \mu^{2}] - n[\frac{\sigma^{2}}{n} + \mu^{2}] \right\} = \sigma^{2}.$$

结论:
$$E(\overline{X}) = E(X), D(\overline{X}) = \frac{D(X)}{n},$$

 $E(S^2) = D(X).$



(2) 总体
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,有 $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

$$D\left\lceil \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}\right\rceil = 2(n-1).$$

$$\frac{(n-1)^2 D(S^2)}{\sigma^4} = 2(n-1).$$

$$D(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}.$$



定理4 设 $X_1, X_2, ..., X_{n_1}$ 和 $Y_1, Y_2, ..., Y_{n_2}$ 分别是来自总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的两个样本,它们相互独立,样本均值分别为 \bar{X} 和 \bar{Y} ,样本方差分别为 S_1^2 和 S_2^2 ,则

(1)
$$\frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1,n_2-1);$$



(2)
$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2 \mathbb{H}$$
,
$$\frac{\overline{X} - \overline{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2),$$

$$S_{w} = \sqrt{\frac{(n_{1}-1)S_{1}^{2} + (n_{2}-1)S_{2}^{2}}{n_{1}+n_{2}-2}}.$$



证 (1)
$$\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n_1-1),$$

$$\frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n_2-1),$$

$$\frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} = \frac{\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2}}{\frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2}} / (n_1-1)$$

$$\frac{F(n_1-1,n_2-1)}{\sigma_2^2} \sim F(n_1-1,n_2-1).$$



证 (2)
$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$$
时,

$$ar{X} \sim N \left(\mu_1, rac{\sigma^2}{n_1}
ight), ar{Y} \sim N \left(\mu_2, rac{\sigma^2}{n_2}
ight),$$
 它两独立, $ar{X} - ar{Y} \sim N \left(\mu_1 - \mu_2, rac{\sigma^2}{n_1} + rac{\sigma^2}{n_2}
ight),$ $ar{X} - ar{Y} - (\mu_1 - \mu_2) \bigg/ \sigma \sqrt{rac{1}{n_1} + rac{1}{n_2}} \sim N(0,1).$



$$\frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1-1), \quad \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_2-1),$$

它两独立, 由 χ^2 分布的可加性

$$\frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1+n_2-2).$$

$$\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2) / \sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \sim N(0,1).$$



由
$$t$$
分布定义 $\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$

$$=\frac{\overline{X}-\overline{Y}-(\mu_{1}-\mu_{2})}{\sigma\sqrt{\frac{1}{n_{1}}+\frac{1}{n_{2}}}}\left/\sqrt{\frac{(n_{1}-1)S_{1}^{2}+(n_{2}-1)S_{2}^{2}}{\sigma^{2}(n_{1}+n_{2}-2)}}\sim t(n_{1}+n_{2}-2).\right.$$



谢 谢!