



哈爾濱工業大學

# 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,  $\mu$ 未知,  $\sigma^2$ 已知, 判断下列函数那些是统计量.

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

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu$$

$$\max(X_1, \dots, X_n)$$

# 常用统计量



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 $\bar{X}$ 去估计总体均值 $\mu$ .

2. 样本方差

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

# 常用统计量



- 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 $\sigma^2$ 。

用样本标准差 $S$ 去估计总体标准差 $\sigma$ 。



## 3. 样本 $k$ 阶原点矩

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

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

**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 $\alpha_k$ 。



## 4. 样本 $k$ 阶中心原点矩

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

**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 $\beta_k$ 。

# 常用统计量



- 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

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



# 常用统计量



## 5. 顺序统计量

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

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

称 $X_{(i)}$ 为第 $i$ 个顺序统计量, 如果不论样本

$X_1, X_2, \dots, X_n$ 取哪组观测值 $x_1, x_2, \dots, x_n, X_{(i)}$

总是取 $x_{(i)}$ 为观测值( $i = 1, 2, \dots, n$ ).

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

# 常用统计量



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

$$M = \begin{cases} X_{\left(\frac{n+1}{2}\right)}, & n \text{ 为奇数,} \\ \frac{1}{2} \left[ X_{\left(\frac{n}{2}\right)} + X_{\left(\frac{n}{2}+1\right)} \right], & n \text{ 为偶数.} \end{cases}$$

## 7. 样本极差

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

# 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.

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

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 $\bar{X} \sim N(E(\bar{X}), D(\bar{X}))$ .

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

# 单个正态总体统计量的分布



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

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

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

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

# 单个正态总体统计量的分布



## 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;

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

# 单个正态总体统计量的分布



推论

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

$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  有  $n-1$  个自由度, 因为有一个约束

条件  $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = 0$ .

# 单个正态总体统计量的分布



**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  $\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{S} \sim t(n-1).$

**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  $\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{S} = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)/\sigma}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2(n-1)}}} \sim t(n-1).$



## 单个正态总体统计量的分布



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

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

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

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

解

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

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





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

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

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

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

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

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

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

## 两个正态总体统计量的分布



**定理4** 设 $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$ 和 $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$ 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

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

## 两个正态总体统计量的分布



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

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2),$$

其中

$$S_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}.$$

## 两个正态总体统计量的分布



$$\text{证 (1) } \left. \begin{aligned} \frac{(n_1-1)S_1^2}{\sigma_1^2} &\sim \chi^2(n_1-1), \\ \frac{(n_2-1)S_2^2}{\sigma_2^2} &\sim \chi^2(n_2-1), \end{aligned} \right\} \text{ 独立}$$

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

## 两个正态总体统计量的分布



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

$$\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n_1}\right), \bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma^2}{n_2}\right), \text{ 它两独立,}$$

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}\right),$$

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



## 两个正态总体统计量的分布



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

它两独立，由  $\chi^2$  分布的可加性

$$\left. \begin{aligned} \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} &\sim \chi^2(n_1 + n_2 - 2). \\ \bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2) / \sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} &\sim N(0, 1). \end{aligned} \right\} \text{独立}$$

## 两个正态总体统计量的分布



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

$$= \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \bigg/ \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2(n_1 + n_2 - 2)}} \\ \sim t(n_1 + n_2 - 2).$$



谢 谢！