



Southwest Petroleum University  
西南石油大学



# 应用统计

理学院

宋文静



Southwest Petroleum University

西南石油大学

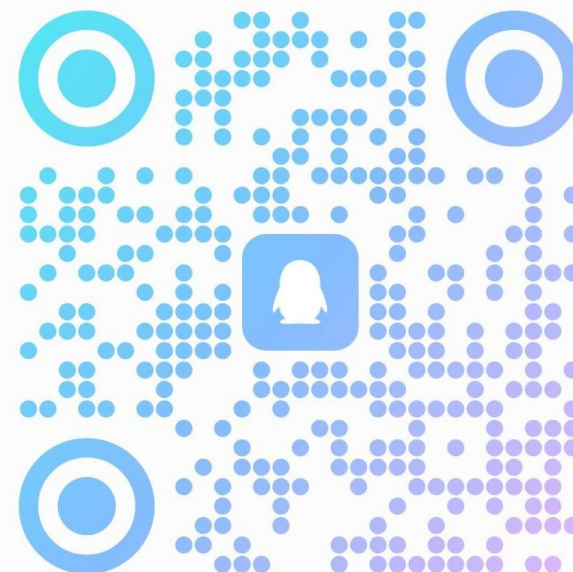
邀请码: 52134327 

学习通首页右上角输入



2024秋应用统计3班

群号: 855294401





## 教材:

赵彦晖 《工科研究生教材系列:数理统计》.出版地:科学出版社,2013

## 主要参考书目:

- [1] 叶慈南、曹伟丽.应用数理统计.出版地:机械工业出版社, 2004
- [2] 朱勇华等.应用数理统计.出版地:武汉水利电力大学出版社, 1999
- [3] 邵淑彩等.应用数理统计.出版地:武汉大学出版社, 2005
- [4] 赵选民等.数理统计.科学出版社 2002
- [5] 陈希孺.数理统计引论.出版地:科学出版社, 1997
- [6] [茆诗松](#).[吕晓玲](#), 数理统计学 (第2版).出版地:中国人民大学出版社, 2016
- [7] 汪荣鑫 《数理统计》.出版地:西安交通大学出版社.1986



Southwest Petroleum University  
西南石油大学



# 第一章 抽样和抽样分布

## § 1 总体和样本

理学院

宋文静



## ● 预习提纲

---

1. 样本能够反映总体 $X$ 的信息，总体 $X$ 的分布函数 $F(x)$ 是否能由样本来“表示”？
2. 样本如何“表示”总体？
3. 样本经验函数与样本频率直方图的关系？



## ➤ 本次课教学目的:

- 掌握总体与样本的基本概念并熟悉一些重要定理

## ➤ 重点难点:

- 样本经验分布函数构造及其图形描述
- 样本数字特征的推导及应用





# § 1 总体和样本

## 1.1 总体

在数理统计中, 将试验的全部研究对象称为总体 (母体), 总体中每一个成员称为个体. 常以 $X$ 表示总体.

然而在统计研究中, 人们关心总体仅仅是关心其每个个体的一项(或几项)数量指标和该数量指标在总体中的分布情况. 这时, 每个个体具有的数量指标的全体就是总体.

[说明] 总体可以用一个随机变量及其分布来描述:

- (1) 一个**总体**对应一个随机变量 $X$ ;
- (2)  $X$  的分布函数与数字特征分别称为**总体**的分布函数与数字特征;
- (3) 今后将不区分总体和相应的随机变量, 笼统称为**总体 $X$** .

总体



...

研究某批灯泡的质量

## 1.2 样本与样本值

为推断总体分布及各种特征，按一定规则从总体中抽取若干个体进行观察试验，以获得有关总体的信息，这一抽取过程称为“**抽样**”。

**1. 样本** 从总体 $X$ 中**随机地**抽取 $n$ 个个体 $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，这样取得的 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 称为来自总体 $X$ 的一个**样本**；

**2. 样本容量** 样本中所包含的个体数目  $n$  ；

**3. 样本值**  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的一组观察值 $x_1, x_2, \dots, x_n$  ；

➤ 样本是随机变量；

➤ 样本容量为 $n$ 的样本可以看作是 $n$ 维随机向量。



## 4. 简单随机样本

由于抽样的目的是为了对总体进行统计推断，为了使抽取的样本能很好地反映总体的信息，必须考虑抽样方法。

最常用的一种抽样方法叫作“**简单随机抽样**”，它要求抽取的样本满足下面三点：

- (1) **随机性** 要求 $X_1, X_2, \dots, X_n$  每个结果等可能被抽取；
- (2) **代表性** 要求样本的每个 $X_i (i=1, 2, \dots, n)$ 与总体 $X$ 具有相同的分布。
- (3) **独立性**  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是相互独立的随机变量，每个样本值互不干扰。

满足以上条件的样本称为简单随机样本，简称样本。

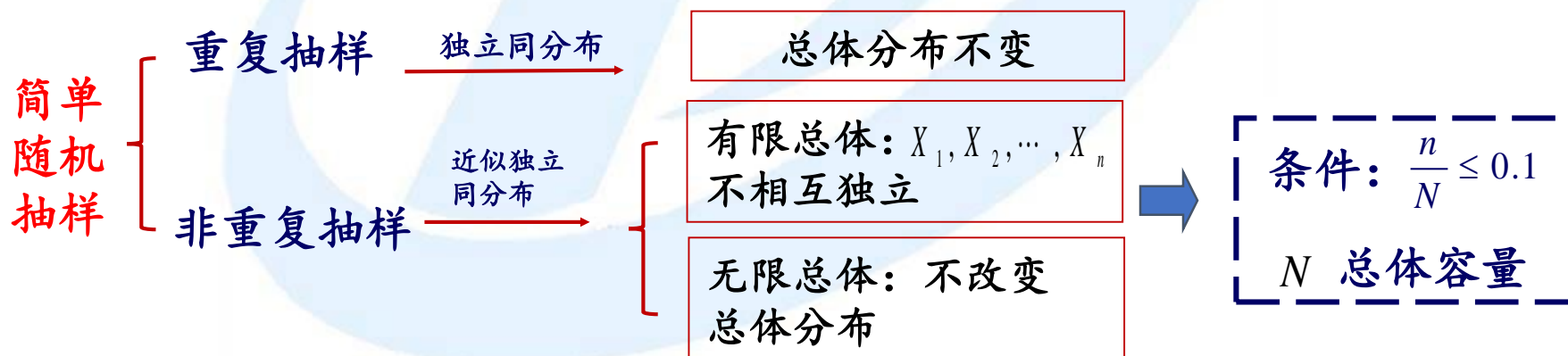
## ➤ 简单随机抽样特点:

对总体不做任何分类或排序, 完全按随机原则抽样.

## ➤ 适用范围: 总体规模不大, 内部差异较小.

**重复抽样:** 也叫返回抽样, 指从总体的 $N$ 个单位中抽取一个容量为 $n$ 的样本, 每次抽出一个单位后, 再将其放回总体中参加下一次抽取, 这样连续抽 $n$ 次即得到一个样本.

**非重复抽样:** 也叫无返回抽样, 是指抽中单位不再放回总体中, 下一个样本单位只能从余下的总体单位中抽取.

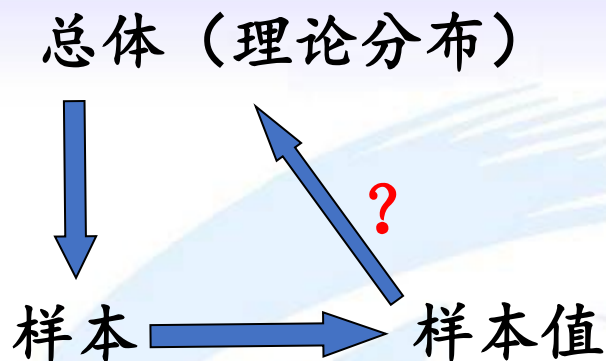




## 😊 总体、样本、样本值的关系

事实上我们抽样后得到的资料都是具体的、确定的值。  
如我们从某班大学生中抽取10人测量身高，得到10个数，  
它们是样本取到的值而不是样本。  
我们只能观察到随机变量取的值而见不到随机变量。





统计是从手中已有的资料——样本值，去推断总体的情况——总体分布 $F(x)$ 的性质。

样本是联系二者的桥梁

总体分布决定了样本取值的概率规律，也就是样本取到样本值的规律，因而可以由样本值去推断总体。



实际上，样本的分布与总体分布的关系如下：

**定理1** 若总体的分布函数为 $F(x)$ ，则其简单随机样本的联合分布函数为

$$\begin{aligned} F(x_1, \cdots, x_n) &= F(x_1) \times F(x_2) \times \cdots \times F(x_n) \\ &= \prod_{i=1}^n F(x_i) \end{aligned}$$

$$P(X_1 \leq x_1, \cdots, X_n \leq x_n) = P(X_1 \leq x_1) \cdots P(X_n \leq x_n)$$



若总体 $X$ 为离散情形, 则子样 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的联合概率分布为

$$\begin{aligned} P_n(x_1, x_2, \dots, x_n) &= P\{X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n\} \\ &= P(x_1)P(x_2) \cdots P(x_n) \\ &= \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i) \end{aligned}$$

在总体连续分布情形, 设总体 $X$ 的密度函数为 $f(x)$ , 则子样的概率密度函数为

$$\begin{aligned} f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) &= f(x_1)f(x_2) \cdots f(x_n) \\ &= \prod_{i=1}^n f(x_i) \end{aligned}$$



**[注]**

- (1) 样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 相互独立, 且与总体 $X$ 同分布;
- (2) 样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 可看成一个 $n$ 维随机向量, 记为 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ; 样本值记为 $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ;
- (3) 若总体 $X$ 具有分布函数 $F(x)$ , 概率密度 $f(x)$ , 则样本 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的分布函数及概率密度为:

$$F^*(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$$
$$f^*(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$

- (4) 获得简单随机样本的抽样方法称为简单随机抽样.



# 1.3 样本分布 (刻画子样数据分布情况)

## 一 样本频数分布和频率分布

设从总体中抽得的样本值为  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ :

Step 1: 按由小到大顺序排列为  $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$ ;

Step 2: 相同数合并后排列为  $x_1^*, x_2^*, \dots, x_l^*$ ;

Step 3: 相应的频数为  $m_1, m_2, \dots, m_l$ , 其中  $x_1^* < x_2^* < \dots < x_l^*$ ,

且

$$\sum_{i=1}^l m_i = n.$$

样本频  
数分布

$X$	$x_1^*$	$x_2^*$	$\dots$	$x_l^*$
频数 $m_i$	$m_1$	$m_2$	$\dots$	$m_l$

样本频  
率分布

$X$	$x_1^*$	$x_2^*$	$\dots$	$x_l^*$
频率 $\frac{m_i}{n}$	$\frac{m_1}{n}$	$\frac{m_2}{n}$	$\dots$	$\frac{m_l}{n}$



**例1** 从织布车间抽取12匹布检查每匹布的疵点数，得子样  
( 1,0,0,2,1,3,2,0,1,1,2,1 )

求子样频数分布和子样频率分布.

**解：**将12个数从小到大排列，相同的合并后得  
子样频数表(子样频数分布)

$X$	0	1	2	3
频数	3	5	3	1

得子样频率表(子样频率数分布)

$X$	0	1	2	3
频率	1/4	5/12	1/4	1/12



# 次序统计量

## (1) 定义

设 $X_1, \dots, X_n$ 是相互独立的随机变量，且具有相同分布。

定义随机向量 $X(\omega) = (X_{(1)}, \dots, X_{(n)})$ 如下：

把 $X_1, \dots, X_n$ 的值按从小到大的次序重新排列所得。

即： $X_{(k)}$ 的取值 $x_{(k)}$ 为 $(x_{(1)}, \dots, x_{(n)})$ 按从小到大的次序重新排列后第 $k$ 个位置的数，

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

称 $(X_{(1)}, \dots, X_{(n)})$ 为 $(X_1, \dots, X_n)$ 的次序统计量。

其中的 $X_{(1)}$ 称为最小次序统计量， $X_{(n)}$ 称为最大次序统计量。



## 二 样本经验分布函数

定义:  $(X_{(1)}, \dots, X_{(n)})$  为总体  $X$  的样本  $(X_1, \dots, X_n)$  的次序统计量.

当给定次序统计量的一组值

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

定义对  $\forall x \in R$

$$F_n(x) = \begin{cases} 0, & x < x_{(1)} \\ \frac{k}{n} & x_{(k)} \leq x < x_{(k+1)}, k = 1, \dots, n-1. \\ 1 & x_{(n)} \leq x \end{cases}$$

称  $F_n(x)$  为总体  $X$  的经验分布函数, 为样本值不超过  $x$  的频率.



样本分布函数  $F_n(x)$  不仅与样本容量  $n$  有关，还与所得到的样本观察值有关，故它是随机变量。  $F_n(x)$  的图形(图1)呈跳跃上升的台阶状，在  $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$  中的不重复的值处，跳跃高度为  $\frac{1}{n}$ ；在重复  $l$  次的值处，跳跃高度为  $\frac{l}{n}$ 。图1中的曲线是总体  $X$  的理论分布函数  $F(x)$  的图形。

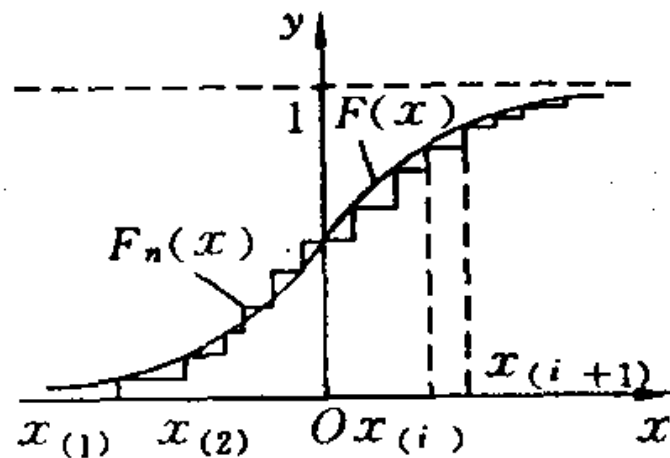


图1





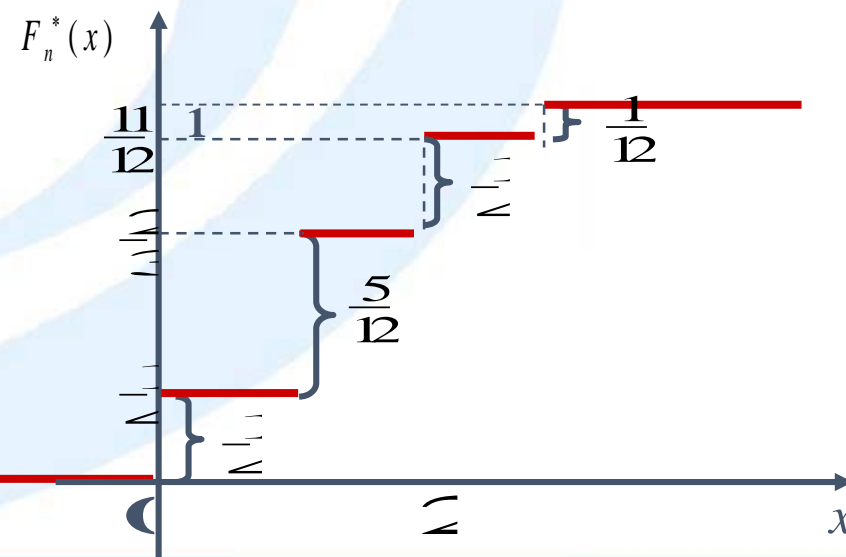
**例2:** 求例1的样本经验分布函数?

$X$	0	1	2	3
频率	1/4	5/12	1/4	1/12

**解:** 根据定义, 可得例1经验分布函数:

$$F_n^*(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1/4, & 0 \leq x < 1 \\ 2/3, & 1 \leq x < 2 \\ 11/12, & 2 \leq x < 3 \\ 1, & x \geq 3 \end{cases}$$

则例1的样本经验分布函数  
图形见图2:



$F_n^*(x) = P(\text{样本值不超过 } x \text{ 的概率})$

图2



## 经验分布函数的性质

➤ 具有通常分布函数的三个性质, 图形呈跳跃上升:

1<sup>0</sup>.  $0 \leq F_n(x) \leq 1$ ;

2<sup>0</sup>.  $F_n(x)$  是单调不减函数;

3<sup>0</sup>.  $F_n(x)$  是处处右连续的.

➤  $F_n(x)$  是一个随机变量, 设  $X$  的分布函数  $P(X \leq x) = F(x)$ ,  
 $(F_n(x) = \frac{k}{n})$  表示在  $n$  次独立重复试验中  $(X \leq x)$  出现  $k$  次.

$$P\left(F_n(x) = \frac{k}{n}\right) = C_n^k F^k(x) (1 - F(x))^{n-k}$$

$$nF_n(x) \sim B(n, F(x))$$

$$E[F_n(x)] = F(x), D[F_n(x)] = \frac{1}{n} F(x) [1 - F(x)]$$



➤ 3<sup>0</sup>. 经验分布函数 $F_n(x)$ 与总体分布函数 $F(x)$ 的关系

$$\forall \varepsilon > 0, x \in (-\infty, +\infty), \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|F_n(x) - F(x)| < \varepsilon) = 1$$

**格列汶科(Glivenko)定理**: 当 $n$ 趋于无穷大时,  $F_n(x)$ 依概率1 (关于 $x$ ) 均匀地收敛于总体分布 $F(x)$ .

其表达式如下:

$$P\left[\lim_{n \rightarrow +\infty} \left( \sup_{-\infty < x < +\infty} |F_n(x) - F(x)| = 0 \right)\right] = 1$$

这表明当 $n$ 充分大时, 样本分布 $F_n(x)$ 是总体分布 $F(x)$ 的一个良好近似, 即 $(|F_n(x) - F(x)| < \varepsilon)$ 是大概率事件.

**格利汶科定理**是用样本特征推断总体特征的**依据**.



### 三 频率直方图

如果说样本分布函数是通过随机样本对总体分布函数的反映,那么下面介绍的频率直方图就是样本对总体概率密度函数的反映(假设总体是连续随机变量).

依据总体  $X$  的一个样本观察值  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  画直方图的一般步骤如下:

1° 找出  $x_1, x_2, \dots, x_n$  中的最小值  $x_{(1)}$  与最大值  $x_{(n)}$ .

2° 选择常数  $a, b (a \leq x_{(1)}, b \geq x_{(n)})$ , 在区间  $[a, b]$  内插入  $k-1$  个分点, 即  $a=t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_{k-1} < t_k=b$ . 用来对样本观察值进行分组.

为了方便, 可将区间  $[a, b]$  分成  $k$  等分, 此时组距是

$$\Delta t = t_i - t_{i-1} = \frac{b-a}{k}, i=1, 2, \dots, k$$

组数  $k$  要选择适当. 一般地说, 当  $20 \leq n \leq 100$  时, 取  $k$  为 5~10; 当  $n > 100$  时, 取  $k$  为 10~15. 通常取  $t_i$  比样本观察值精度高一位.



3° 对于每个小区间  $(t_{i-1}, t_i]$ , 数出  $x_1, x_2, \dots, x_n$  落入其中的个数  $n_i$  (称为频数), 再算出频率  $f_i = \frac{n_i}{n}, i = 1, 2, \dots, k$

4° 在  $xOy$  平面上, 对每个  $i$ , 画出以  $(t_{i-1}, t_i]$  为底, 以  $y_i = f_i / \Delta t$  ( $i=1, 2, \dots, k$ ) 为高的矩形. 这种图称为频率直方图, 简称直方图.

直方图中第  $i$  个小矩形面积  $y_i \Delta t = f_i$  ( $i=1, 2, \dots, k$ ),  $k$  个小矩形的面积之和为1.

由于样本观察值的  $n$  个数值  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是从总体  $X$  中独立抽取的, 它们落入区间  $(t_{i-1}, t_i]$  的频率  $f_i$  近似等于随机变量  $X$  在该区间内取值的概率, 即

$$f_i \approx P\{t_{i-1} < X \leq t_i\} = p_i, i = 1, 2, \dots, k.$$

当  $X$  是连续随机变量, 且概率密度为  $f(x)$  时, 则有

$$f_i \approx \int_{t_{i-1}}^{t_i} f(x) dx = p_i, i = 1, 2, \dots, k$$

由此可见直方图在一定程度上反映了  $X$  的概率密度情况.





**例3:** 某炼钢厂生产一种钢，由于各种偶然因素的影响，各炉钢的含硅量是有差异的，因而应该把含硅量 $X$ 看成一个随机变量。现在记录了120炉正常生产的这种钢的含硅量的数据(百分数):

0.86	0.83	0.77	0.81	0.81	0.80
0.79	0.82	0.82	0.81	0.81	0.87
0.82	0.78	0.80	0.81	0.87	0.81
0.77	0.78	0.77	0.78	0.77	0.77
0.77	0.71	0.95	0.78	0.81	0.79
0.80	0.77	0.76	0.82	0.80	0.82
0.84	0.79	0.90	0.82	0.79	0.82
0.79	0.86	0.76	0.78	0.83	0.75
0.82	0.78	0.73	0.83	0.81	0.81
0.83	0.89	0.81	0.86	0.82	0.82
0.78	0.84	0.84	0.84	0.81	0.81
0.74	0.78	0.78	0.80	0.74	0.78
0.75	0.79	0.85	0.75	0.74	0.71
0.88	0.82	0.76	0.85	0.73	0.78
0.81	0.79	0.77	0.78	0.81	0.87
0.83	0.65	0.64	0.78	0.75	0.82
0.80	0.80	0.77	0.81	0.75	0.83
0.90	0.80	0.85	0.81	0.77	0.78
0.82	0.84	0.85	0.84	0.82	0.85
0.84	0.82	0.85	0.84	0.78	0.78

试根据这些数据作出直方图，并根据直方图估计含硅量  $X$  的分布.





**解：**本题直方图构建步骤如下：

1° 从 $n=120$ 个数据中找出最小值 $x_{(1)}=0.64$ 及最大值 $x_{(120)}=0.95$ .

2° 取 $a=0.635, b=0.955$ , 分 $k=16$ 组, 组距

$$\Delta t = \frac{0.955 - 0.635}{16} = 0.02.$$

3° 分组及频数如表1所示. 表中的组中值

$$\bar{t}_i = \frac{t_{i-1} + t_i}{2} \quad (i=1, 2, \dots, 16)$$

4° 以横轴 $x$ 轴表示含硅量,  $a=t_0=0.635, t_1=0.655, \dots, t_{15}=0.935, b=t_{16}=0.955, \Delta t=0.02$ , 取纵坐标的单位长为 $\frac{1}{n \cdot \Delta t} = \frac{1}{2.4}$ , 则直方图中第 $i$ 个矩形的高度

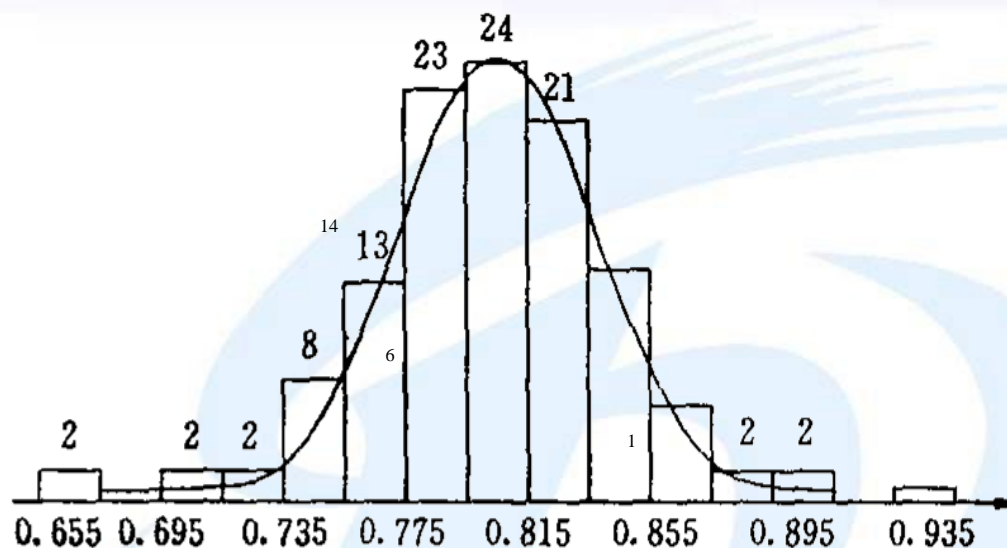
$$y_i = \frac{f_i}{\Delta t} = \frac{n_i}{n} \cdot \frac{1}{\Delta t} = \frac{n_i}{n \cdot \Delta t} = \frac{n_i}{2.4},$$

正好是 $n_i (i=1, 2, \dots, 16)$ 个单位.



表 1

分组( $t_{i-1}, t_i]$ )	频数	组中值
0.635~0.655	2	0.645
0.655~0.675	0	0.665
0.675~0.695	0	0.685
0.695~0.715	2	0.705
0.715~0.735	2	0.725
0.735~0.755	8	0.745
0.755~0.775	13	0.765
0.775~0.795	23	0.785
0.795~0.815	24	0.805
0.815~0.835	21	0.825
0.835~0.855	14	0.845
0.855~0.875	6	0.865
0.875~0.895	2	0.885
0.895~0.915	2	0.905
0.915~0.935	0	0.925
0.935~0.955	1	0.945



有了直方图，就可以大致画出  $X$  的概率密度曲线。从图上看，曲线很象正态分布的概率密度曲线。



## 1.4 样本数字特征

由样本值去推断总体情况，需要对样本值进行“加工”，这就要构造一些样本的函数，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 $X$ 的一个样本， $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是一个不含任何有关总体分布未知参数的函数，则称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为此总体的一个统计量。

### [注]

- 统计量实际上也是一个随机变量，它是完全由样本决定的量，是一个随机向量的函数。
- $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的观察值，则称 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的观察值。



总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 其中参数  $\mu$ ,  $\sigma$  为未知参数,  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是  $X$  的样本, 则

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

是统计量.

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \quad \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n X_i^2$$

不是统计量, 因为含有未知参数  $\mu$ ,  $\sigma$ .

从统计量的定义可知, 统计量是不含任何未知参数的随机量.

### ➤ 统计量的两重性

- (1) 统计量  $f(X_1, X_2, \dots, X_n)$  本身是随机向量, 他有确定的概率分布——抽样分布.
- (2) 经过一次抽样后,  $f(X_1, X_2, \dots, X_n)$  又是由样本值  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  确定的一个统计值.



# 常用的统计量（样本矩）

它们均是随机变量

(1) 定义  $k=1,2,\dots$

样本 $k$ 阶原点矩

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

它反映了总体 $k$ 阶矩的信息

总体的 $k$ 阶原点矩  $a_k = E(X^k)$

样本 $k$ 阶中心矩

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

它反映了总体 $k$ 阶中心矩的信息

总体的 $k$ 阶中心矩  $b_k = E[X - E(X)]^k$

$k=1$ 时,  $A_1$ 称为样本均值

样本均值

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

它反映了总体均值的信息

$k=2$ 时,  $B_2$ 称为样本方差

样本方差

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

它反映了总体方差的信息





修正方差:  $S_n^{*2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

样本方差与修正方差关系:

$\longrightarrow S_n^{*2} = \frac{n}{n-1} S_n^2$

更加常用, 简称为样本方差

通常用  $a_k, b_k, \bar{x}, s_n^2$  表示相应统计值.

## (2) 矩的性质

**性质1** 设总体  $X$  的  $k$  阶矩存在, 则

由大数定律  
可知

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\bar{X} - EX| < \varepsilon) = 1$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|S_n^2 - DX| < \varepsilon) = 1$$

大样本 (样本容量趋于无穷) 条件下, 一次抽样后样本均值、方差可作为总体的均值、方差的近似。



## 样本 $k$ 阶原点矩

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



Southwest Petroleum University  
西南石油大学

**性质2** 设 $X$ 的 $2k$ 阶矩 $\alpha_{2k} = EX^{2k}$ 存在, 则

$$EA_k = \alpha_k, \quad DA_k = \frac{\alpha_{2k} - \alpha_k^2}{n}$$

$$\alpha_k = EX^k$$

**证**  $EA_k = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i^k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX^k = \alpha_k$

$$\begin{aligned} DA_k &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i^k = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX^k \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \left( EX^{2k} - (EX^k)^2 \right) \\ &= \frac{EX^{2k} - (EX^k)^2}{n} = \frac{\alpha_{2k} - \alpha_k^2}{n} \end{aligned}$$



**推论** 设 $X$ 的 $EX = \mu$ ,  $DX = \sigma^2$ 存在, 则

$$E\bar{X} = \mu, D\bar{X} = \frac{1}{n}\sigma^2, ES_n^2 = \frac{n-1}{n}\sigma^2, ES_n^{*2} = \sigma^2.$$

**证:** 根据定义, 有

$$EA_k = \alpha_k, DA_k = \frac{\alpha_{2k} - \alpha_k^2}{n}$$

**样本均值:**  $E\bar{X} = E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i\right) = \alpha_1 = \mu$

$$\alpha_k = EX^k$$

$$D\bar{X} = D\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{\alpha_2 - \alpha_1^2}{n} = \frac{1}{n}\sigma^2$$

**样本2阶矩:**  $EA_2 = E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \alpha_2 = \mu^2 + \sigma^2$

$$E\bar{X}^2 = D\bar{X} + (E(\bar{X}))^2 = \frac{1}{n}\sigma^2 + \mu^2$$



样本方差:

$$\begin{aligned} ES_n^2 &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2\right) \\ &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) - E\bar{X}^2 = EA_2 - E\bar{X}^2 \\ &= \sigma^2 + \mu^2 - \left(\frac{1}{n} \sigma^2 + \mu^2\right) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \end{aligned}$$

修正方差:

$$ES_n^{*2} = E\left(\frac{n}{n-1} S_n^2\right) = \sigma^2$$
$$D\bar{X} = \frac{1}{n} \sigma^2 \Rightarrow \bar{X} \xrightarrow{n \text{ 越大}} \mu,$$
$$ES_n^{*2} = \sigma^2 \Rightarrow S_n^{*2} \text{ 的均值为 } X \text{ 的方差.}$$



# 次序统计量

## (1) 定义

设 $X_1, \dots, X_n$ 是相互独立的随机变量，且具有相同分布。

定义随机向量 $X(\omega) = (X_{(1)}, \dots, X_{(n)})$ 如下：

把 $X_1, \dots, X_n$ 的值按从小到大的次序重新排列所得。

即： $X_{(k)}$ 的取值 $x_{(k)}$ 为 $(x_{(1)}, \dots, x_{(n)})$ 按从小到大的次序重新排列后第 $k$ 个位置的数，

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

称 $(X_{(1)}, \dots, X_{(n)})$ 为 $(X_1, \dots, X_n)$ 的次序统计量。

其中的 $X_{(1)}$ 称为最小次序统计量， $X_{(n)}$ 称为最大次序统计量。



## (2) 样本中位数和极差

样本中位数

$$\tilde{X} = \begin{cases} X_{\left(\frac{n+1}{2}\right)} & n \text{ 为奇数} \\ \frac{1}{2} \left( X_{\left(\frac{n}{2}\right)} + X_{\left(\frac{n}{2}+1\right)} \right) & n \text{ 为偶数} \end{cases}$$

刻画样本位置  
特征

样本极差

$$\begin{aligned} R &= X_{(n)} - X_{(1)} \\ &= \max_{1 \leq k \leq n} X_k - \min_{1 \leq k \leq n} X_k \end{aligned}$$

刻画样本值变化的  
程度或离散程度

次序统计量、中位数、样本极差都是统计量。





**例3** 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

求这组样本的均值、方差、中位数与极差.

**解:** 将这10个零件的重量按从小到大排列, 得

$$(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(10)}) = (185, 196, 199, 200, 210, 215, 228, 235, 240, 243)$$

则该**样本的均值**为:

$$\bar{x} = \frac{1}{10} (210 + 243 + 185 + 240 + 215 + 228 + 196 + 235 + 200 + 199) = 217.1$$



由 $k$ 阶原点矩公式, 得

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

则该样本的方差为:

$$s^2 = A_2 - \bar{x}^2 = 47522.5 - (217.1)^2 = 390.09$$

因样本个数为偶数, 所以样本的中位数为:

$$\tilde{x} = \frac{1}{2} (x_{(5)} + x_{(6)}) = 212.5$$

样本的极差为:

$$R = x_{(10)} - x_{(1)} = 58$$





## ● 思考题

### 1. 样本平均值和样本方差的简化计算方法:

设样本值  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的平均数为  $\bar{x}$  和样本方差为  $s_x^2$ . 作变换

$y_i = \frac{x_i - a}{c}$  得到  $y_1, y_2, \dots, y_n$ , 它的平均数为  $\bar{y}$  和方差为  $s_y^2$ .

试证:

$$\bar{x} = a + c\bar{y}, \quad s_x^2 = c^2 s_y^2$$



## ● 思考题答案

证: 根据题中给定条件可知, 样本 $Y$ 的平均数可求得

$$\begin{aligned}\bar{y} &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{x_i - a}{c} = \frac{1}{c} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - a) \\ &= \frac{1}{c} \cdot \left[ \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right) - \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n a \right) \right] \\ &= \frac{1}{c} \cdot (\bar{x} - a)\end{aligned}$$

从而得到:

$$\bar{x} = a + c\bar{y},$$



同理，样本Y的方差可求得

$$\begin{aligned} s_y^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left( \frac{x_i - a}{c} - \frac{\bar{x} - a}{c} \right)^2 \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left( \frac{x_i - \bar{x}}{c} \right)^2 = \frac{1}{c^2} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \\ &= \frac{s_x^2}{c^2} \end{aligned}$$

从而得到：

$$s_x^2 = c^2 s_y^2$$

证毕！



**例4** 容量为10的子样频数分布为

$X$	23.5	26.1	28.2	30.4
频数	2	3	4	1

试用变换  $y_i = 10(x_i - 27)$  作简化计算, 求  $\bar{x}, s_x^2$  的数值.

**解:** 根据题意, 将样本值  $x_1, x_2, \dots, x_i$  作y变换, 有

$y_i$	-35	-9	12	34
频数	2	3	4	1

则作变换后样本Y的均值为:

$$\bar{y} = \frac{1}{10} (-2 \times 35 - 3 \times 9 + 4 \times 12 + 1 \times 34) = -1.5,$$





则样本 $Y$ 的方差为：

$$\begin{aligned}s_y^2 &= \frac{1}{10} [2 \times (-35)^2 + 3 \times (-9)^2 + 4 \times 12^2 + 1 \times 34^2] - (-1.5)^2 \\ &= 440.25,\end{aligned}$$

于是样本 $X$ 的均值和方差为：

$$\begin{aligned}\bar{x} &= 27 + \frac{1}{10} \bar{y} = 27 + \frac{1}{10} (-1.5) = 26.85, \\ s_x^2 &= \left( \frac{1}{10} \right)^2 s_y^2 = 0.01 \times 440.25 = 4.4025.\end{aligned}$$

$$\bar{x} = a + c\bar{y}, \quad s_x^2 = c^2 s_y^2$$



Southwest Petroleum University  
西南石油大学



*Thank you!*