

# 第五章 数理统计的基本概念

## §5.3 次序统计量及其分布

2023年 3月

2 3 4

2 4 1

1 3 2

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $X \sim F(x)$  的一个样本. 对每次抽样的可能的观测值  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 将它们从小到大排列为

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

$X_{(i)}$

1	2	3
1	2	4
7	3	4

### 定义5.3.1

第  $i$  个次序统计量  $X_{(i)}$  是上述样

本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的一个函数, 不论样

本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  取怎样的观测值, 它总是取其中的  $x_{(i)}$  为观测值.

显然,

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

我们称它为最大次序统计量; 在第三章我们已经知道它的分布函数为

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

总体  $X \sim F(x)$

$F_n(x)$

三.(12分)设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ 为独立同分布的随机变量序列, 共同的密度函数为

$$p_{\xi}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta}, & 0 < x < \beta; \\ 0, & \text{其他;} \end{cases}$$

其中 $\beta > 0$ 为常数. 证明:

$$\eta_n = \max(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n) \xrightarrow{P} \beta, \quad n \rightarrow \infty.$$

类似地,

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

我们称它为**最小次序统计量**, 它的分布函数为

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

$$X \sim U(0,1)$$

### 例5.3.1

(P40例3.16) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是  $n$  个独立同分布的随机变量, 都服从均匀分布  $U[0, 1]$ , 试求  $\xi = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\} = X_{(n)}$  和  $\eta = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  的分布.

$\downarrow$   
 $X_{(1)}$

### 例5.3.1

(P40例3.16) 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 $n$ 个独立同分布的随机变量, 都服从均匀分布 $U[0, 1]$ , 试求 $\xi = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ 和 $\eta = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ 的分布.

**【解】**  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 共同的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

于是 $\xi$ 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_{\xi}(x) &= F_{\max}(x) = (F(x))^n \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^n, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases} . \end{aligned}$$

从而 $\xi$ 的密度函数为

$$p_{\xi}(x) = \begin{cases} \underline{nx^{n-1}}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$



于是 $\xi$ 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_{\xi}(x) &= F_{\max}(x) = (F(x))^n \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^n, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases} . \end{aligned}$$

从而 $\xi$ 的密度函数为

$$p_{\xi}(x) = \begin{cases} nx^{n-1}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

即 $\xi \sim Be(n, 1)$ .

$$X_{(n)} \sim Be(n, 1)$$

$$B(a, b) = \int_0^1 x^{a-1} (1-x)^{b-1} dx$$

## 【复习】

若随机变量  $\xi$  的密度函数为 
$$= \frac{\Gamma(a)\Gamma(b)}{\Gamma(a+b)}$$

$$p(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$a = n$

$b = 1$

则称  $\xi$  服从贝塔分布, 记作  $\xi \sim Be(a, b)$ , 其中  $a > 0, b > 0$  都是形状参数.

$$\int_0^1 p(x) dx = 1$$

$$\boxed{Be(n, 1)} = n x^{n-1}$$

同理 $\eta$ 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_{\eta}(x) &= F_{\min}(x) = 1 - (1 - F(x))^n \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1 - (1 - x)^n, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases} . \end{aligned}$$

从而 $\eta$ 的密度函数为

$$p_{\eta}(x) = \begin{cases} \underline{n(1-x)^{n-1}}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

$$X_{(n)} \sim \text{Be}(1, n)$$

同理 $\eta$ 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_{\eta}(x) &= F_{\min}(x) = 1 - (1 - F(x))^n \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1 - (1 - x)^n, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases} . \end{aligned}$$

从而 $\eta$ 的密度函数为

$$p_{\eta}(x) = \begin{cases} n(1 - x)^{n-1}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

即 $\eta \sim Be(1, n)$ .

$X_{(n)}$

$X_{(1)}$

### 定理5.3.1

设总体  $X$  的分布函数为  $F(x)$ , 且有密度函数  $f(x) > 0, a \leq x \leq b$ . 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自该总体的一个样本, 则第  $i$  个次序统计量  $X_{(i)}$  的密度函数为

$$\begin{aligned} \underline{g_i(y)} &= \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} \times \text{Tail} \\ &\quad [F(y)]^{i-1} [1 - F(y)]^{n-i} f(y), a < y < b, \\ &= 0, \quad \text{else.} \end{aligned}$$

【证明】 我们用所谓的“微元密度法”来证明这一结论. 任意给定  $a < y < b$ , 将  $(-\infty, \infty)$  分成三个部分:

$(-\infty, y]$ ,  $(y, y + \Delta y]$ ,  $(y + \Delta y, \infty)$ .

则  $P(X_{(i)} \in (y, y + \Delta y]) \doteq P(\text{恰有 } i - 1 \text{ 个在第一个区间, } 1 \text{ 个第二个区间, } n - i \text{ 个在第三个区间})$

$$= C_n^{i-1} C_{n-i+1}^1 [F(y)]^{i-1} (F(y + \Delta y) - F(y)) [1 - F(y + \Delta y)]^{n-i}$$

$$= \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} [F(y)]^{i-1} (F(y + \Delta y) - F(y)) [1 - F(y + \Delta y)]^{n-i}.$$

从而

$$\begin{aligned}& g_i(y) \\&= \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{P(X_{(i)} \in (y, y + \Delta y])}{\Delta y} \\&= C_n^{i-1} C_{n-i+1}^1 [F(y)]^{i-1} \\&\quad \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{(F(y + \Delta y) - F(y))}{\Delta y} [1 - F(y + \Delta y)]^{n-i} \\&= \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} [F(y)]^{i-1} [1 - F(y)]^{n-i} f(y).\end{aligned}$$

### 例5.3.2

设总体 $X$ 有密度函数

$$n=4 \quad i=3$$

$$f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它.} \end{cases} \quad F(x)$$

$X_1, X_2, X_3, X_4$ 是来自该总体的一个容量为4的样本, 求第三个次序统计量 $X_{(3)}$ 的密度函数 $g_3(x)$ 和分布函数 $G_3(x)$ , 并计算概率 $P(X_{(3)} > \frac{1}{2})$ .



### 例5.3.2

设总体 $X$ 有密度函数

$$f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

$X_1, X_2, X_3, X_4$ 是来自该总体的一个容量为4的样本, 求第三个次序统计量 $X_{(3)}$ 的密度函数 $g_3(x)$ 和分布函数 $G_3(x)$ , 并计算概率 $P(X_{(3)} > \frac{1}{2})$ .

**【解】** 总体 $X$ 的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^2, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

于是当  $0 < x < 1$  时,  $X_{(3)}$  的密度函数为

$$g_3(x) = \frac{4!}{(3-1)!(4-3)!} [F(x)]^2 [1-F(x)]^{4-3} f(x)$$

于是当  $0 < x < 1$  时,  $X_{(3)}$  的密度函数为

$$\begin{aligned} g_3(x) &= \frac{4!}{(3-1)!(4-3)!} [F(x)]^2 [1-F(x)]^{4-3} f(x) \\ &= \frac{4!}{2!} [x^2]^2 [1-x^2] \cdot 2x \\ &= 24x^5(1-x^2), \end{aligned}$$

其他情形时,  $g_3(x) = 0$ .

分布函数为

$$G_3(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^6(4 - 3x^2), & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

分布函数为

$$G_3(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^6(4 - 3x^2), & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$$P(X_{(3)} > \frac{1}{2}) = 1 - G_3(\frac{1}{2})$$

分布函数为

$$G_3(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^6(4 - 3x^2), & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} P(X_{(3)} > \frac{1}{2}) &= 1 - G_3(\frac{1}{2}) \\ &= 1 - \frac{1}{2^6} [4 - 3(\frac{1}{2})^2] = \frac{243}{256}. \end{aligned}$$

## 思考

(1) 设总体  $X$  服从  $(0, 1)$  上的均匀分布, 求次序统计量  $X_{(i)}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$  的分布.

(2) P260 Ex 5.31.

$$f_i(x) = \begin{cases} \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} x^{i-1} (1-x)^{n-i}, & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

$$\sim \text{Be}(i, n-i+1)$$

## 思考

(1) 设总体  $X$  服从  $(0, 1)$  上的均匀分布, 求次序统计量  $X_{(i)}, i = 1, 2, \dots, n$  的分布.

(2) P260 Ex 5.31.

【解】  $X_{(i)} \sim Be(i, n - i + 1), i = 1, 2, \dots, n.$



## 2022复旦大学432统计学试题

8. (10分)  $X_1, X_2, \dots, X_6 \stackrel{i.i.d.}{\sim} U(0, 1)$ ,  
求  $\text{Var}(2X_{(2)} + 3X_{(3)})$ .

$\frac{61}{98}$

问题：你能计算出 $(X_{(i)}, X_{(j)})$ 的联合分布吗？

### 定理5.3.2

设总体 $X$ 的分布函数为 $F(x)$ , 且有密度函数 $f(x) > 0, a \leq x \leq b$ . 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是来自该总体的一个样本, 则第 $i$ 个和第 $j$ 个次序统计量 $X_{(i)}$ 和 $X_{(j)}$  ( $i < j$ ) 的联合密度函数为

$$\begin{aligned} g_{ij}(y, z) &= \frac{n!}{(i-1)!(j-i-1)!(n-j)!} [F(y)]^{i-1} \\ &\quad \times [F(z) - F(y)]^{j-i-1} [\bar{F}(z)]^{n-j} f(y)f(z), \\ &\quad a < y < z < b, \\ &= 0, \quad \text{else.} \end{aligned}$$

**【证明】** 我们继续用“微元密度法”来证明这一结论. 我们只要讨论  $a < y < z < b$  的情形:

**【证明】** 我们继续用“微元密度法”来证明这一结论. 我们只要讨论  $a < y < z < b$  的情形:

将  $(-\infty, \infty)$  分成五个部分:

$(-\infty, y)$ ,  $(y, y + \Delta y]$ ,  $(y + \Delta y, z]$ ,  $(z, z + \Delta z]$ ,  
 $(z + \Delta z, \infty)$ .

则

$$P(X_{(i)} \in (y, y + \Delta y], X_{(j)} \in (z, z + \Delta z])$$

$\doteq \mathbf{P}(\text{恰有 } i-1 \text{ 个在第一个区间, } 1 \text{ 个第二个区间, } j-i-1 \text{ 个在第三个区间, } 1 \text{ 个第四个区间, } n-j \text{ 个在第五个区间})$

则

$$P(X_{(i)} \in (y, y + \Delta y], X_{(j)} \in (z, z + \Delta z])$$

$\doteq \mathbf{P}(\text{恰有 } i-1 \text{ 个在第一个区间, } 1 \text{ 个第二个区间, } j-i-1 \text{ 个在第三个区间, } 1 \text{ 个第四个区间, } n-j \text{ 个在第五个区间})$

$$= \frac{n!}{(i-1)!(j-i-1)!(n-j)!} \times [F(y)]^{i-1} (F(y + \Delta y) - F(y)) [F(z) - F(y + \Delta y)]^{j-i-1} (F(z + \Delta z) - F(z)) [1 - F(z + \Delta z)]^{n-j}.$$

### 定理5.3.3

设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是独立同分布的连续型随机变量, 有共同的密度函数 $f(x) > 0, a \leq x \leq b$ . 则 $n$ 个次序统计量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 的联合密度函数为

$$\begin{aligned} & g(y_1, y_2, \dots, y_n) \\ &= \begin{cases} n! \prod_{k=1}^n f(y_k), & a < y_1 < y_2 < \dots < y_n < b \\ 0, & \text{其他.} \end{cases} \end{aligned}$$



【\*证明】用微元密度法. 对任意  $y_1 < y_2 < \cdots < y_n$  及任意充分小的  $\Delta y_1, \Delta y_2, \cdots, \Delta y_n$ , 我们有

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n (y_k < X_{(k)} \leq y_k + \Delta y_k)\right)$$

【\*证明】用微元密度法. 对任意  $y_1 < y_2 < \cdots < y_n$  及任意充分小的  $\Delta y_1, \Delta y_2, \cdots, \Delta y_n$ , 我们有

$$\begin{aligned} & P\left(\bigcap_{k=1}^n (y_k < X_{(k)} \leq y_k + \Delta y_k)\right) \\ &= n! \prod_{k=1}^n (F(y_k + \Delta y_k) - F(y_k)) \end{aligned}$$

【\*证明】用微元密度法. 对任意  $y_1 < y_2 < \cdots < y_n$  及任意充分小的  $\Delta y_1, \Delta y_2, \cdots, \Delta y_n$ , 我们有

$$\begin{aligned} & P\left(\bigcap_{k=1}^n (y_k < X_{(k)} \leq y_k + \Delta y_k)\right) \\ &= n! \prod_{k=1}^n (F(y_k + \Delta y_k) - F(y_k)) \end{aligned}$$

于是我们得到所要证明的结果.

### 例5.3.3

设总体 $X$ 服从 $(0, t)$ 上的均匀分布, 求其 $n$ 个次序统计量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 的联合密度函数.

### 例5.3.3

设总体 $X$ 服从 $(0, t)$ 上的均匀分布, 求其 $n$ 个次序统计量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 的联合密度函数.

**【解】**由定理5.3.3知 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 的联合密度函数为

$$g(y_1, y_2, \dots, y_n) = \begin{cases} \frac{n!}{t^n}, & 0 < y_1 < y_2 < \dots < y_n < t \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

【补充】下面介绍一下几个常用的次序统计量的函数：

### 1. 质量管理中常用的样本极差

$$R_n = X_{(n)} - X_{(1)};$$

优点：极差含有总体标准差的信息。因为极差表示样本取值范围的大小，也反映总体取值分散与集中的程度。一般说来，若总体的标准差 $\sigma$ 较大（小），从中取出的样本的极差也会大（小）一些。反过来也如此，若样本极差较大（小），表明总体取值较分散（集中），那么相应总体的标准差也较大（小）。

缺点：极差受样本量影响较大。在实际中极差常在小样本( $n \leq 10$ ) 的场合使用，而在大样本场合很少使用。这是因为极差仅使用了样本中两个极端点的信息，而把中间的信息都丢弃了，当样本容量越大时，丢失的信息也就越多，从而留下的信息过少，其使用价值就不大了。

## 2. 样本中位数:

设  $X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \cdots \leq X_{(n)}$  是容量为  $n$  的样本的次序统计量, 则称如下统计量

$$m_{0.5} = \begin{cases} X_{(\frac{n+1}{2})}, & n \text{ 为奇数} \\ \frac{1}{2} \left[ X_{(\frac{n}{2})} + X_{(\frac{n}{2}+1)} \right], & n \text{ 为偶数} \end{cases}$$

为该样本中位数。



例 一批砖在交付客户之前要抽检其抗压强度  
(单位: Mpa), 现从中随机抽取10 块砖, 测  
得其抗压强度为:

6.0 6.5 7.3 4.7 5.8  
9.0 10.1 17.2 7.7 4.2

其样本中位数

$$m_{0.5} = \frac{x_{(5)} + x_{(6)}}{2} = \frac{7.3 + 7.7}{2} = 7.5$$

$$\bar{x} = 8.21$$

后经复查发现，样本中的异常值17.2 属抄录之误，原始记录为11.2，把17.2 改正为11.2 后，样本中位数不变，仍为7.5。可样本均值 $\bar{x}$  在修正前后分别为8. 21 与7. 61 ，两者相差0.6 。可见，当样本中出现异常值(是指样本中的个别值，它明显偏离其余观察值) 时，样本中位数比样本均值更具有抗击异常值干扰的能力。样本中位数的这种抗干扰性在统计学中称为**稳健性**。

样本中位数是总体中位数的影子，常用来估计总体中位数 $x_{0.5}$ ( 概率方程 $F(x_{0.5}) = 0.5$  的解)，且样本量越大，效果越好。

### 3. 样本 $p$ 分位数

设 $X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \cdots \leq X_{(n)}$  是容量为 $n$  的样本的次序统计量, 对给定的 $p(0 < p < 1)$ , 称

$$m_p = \begin{cases} \frac{1}{2} [X_{(np)} + X_{(np+1)}], & np \text{ 是整数} \\ X_{([np]+1)}, & np \text{ 不是整数} \end{cases}$$

为该样本的样本 $p$ 分位数, 其中 $[np]$  为 $np$  的整数部分。样本 $p$ 分位数 $m_p$ 是总体 $p$ 分位数 $x_p$  (概率方程 $F(x_p) = p$  的解) 的估计量。

对多数总体而言，要给出样本 $p$ 分位数的精确分布通常不是一件容易的事。幸运的是，当 $n \rightarrow +\infty$ 时，样本 $p$ 分位数的渐近分布有比较简单的表达式，我们这里不加证明地给出如下定理。

**定理** 设总体密度函数为  $f(x)$ ,  $x_p$  为其  $p$  分位数, 若  $f(x)$  在  $x_p$  处连续, 且  $f(x_p) > 0$ , 则当  $n \rightarrow \infty$  时, 样本  $p$  分位数  $m_p$  的渐近分布为:

$$m_p \sim AN \left( x_p, \frac{p(1-p)}{n \cdot f^2(x_p)} \right).$$

特别地, 对样本中位数, 当  $n \rightarrow \infty$  时近似地有

$$m_{0,5} \sim AN \left( x_{0,5}, \frac{1}{4n \cdot f^2(x_{0,5})} \right).$$

作业：  
P259  
5.24, 5.28