

# 非参数统计分析

作者: Lollins

时间: December 5, 2023



改变人生的事情, 你必须冒险; 意义非凡的事情, 大多碰巧发生; 不重要的事, 才有周全的计划。

# 前言

非参数统计分析笔记,一些图片的代码在 code 文件夹下。

Lollins
December 5, 2023

# 目录

第1章	绪论	1
1.1	序	1
	1.1.1 非参数统计概念及学习意义	1
	1.1.2 非参数统计的历史及发展	1
1.2	引言	1
	1.2.1 参数统计方法与非参数统计方法的区别	1
	1.2.2 非参数统计方法的特点	1
kk a sk	LH-VD.1d.73-VI	•
第 <b>2</b> 章 2.1	<b>描述性统计</b> 图表法	2
	图表法	2
2.2	数值方法 · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	2
	2.2.2 表示离散程度的数值	3
	2.2.3 标准误	3
	2.2.4 偏度	3
	2.2.5 峰度	3
	2.2.3 岬皮	)
第3章	符号检验法	5
3.1	符号检验	5
	3.1.1 具体操作方法	5
	3.1.2 注意事项	5
	3.1.3 中位数的估计	5
3.2	符号检验在定性数据分析中的应用	6
3.3	成对数据的比较问题	6
第4章	符号秩和检验法	7
<b>4.1</b>	对称中心为原点的检验问题	7
1.1	4.1.1 符号秩和检验统计量 W <sup>+</sup>	7
	4.1.2 符号秩和检验	7
4.2	符号秩和检验统计量 W <sup>+</sup> 的性质	8
	4.2.1 概率分布	8
	4.2.2 W <sup>+</sup> 分布的对称性	8
4.3	符号秩和检验统计量 $W^+$ 的渐进正态性 $\dots$	8
	4.3.1 期望与方差	8
	4.3.2 W <sup>+</sup> 渐进正态性	9
4.4	平均秩法	9
	4.4.1 定义	9
	4.4.2 性质	9
4.5	对称中心的点估计	9
hh = -l-	77 LV L 201 FIG	
-	7411-11-13-6	11
5.1	Mood 中位数检验法 (2×2列联表检验法)	
	5.1.1 Mood 中位数检验法	11

		目录
	.1.2 大样本情形	11
5.2	/ilcoxon 秩和检验法	11
	2.1 秩	11

# 第1章 绪论

# 1.1 序

#### 1.1.1 非参数统计概念及学习意义

## 1.1.1.1 意义

#### 1.1.1.2 概念

- **参数统计方法**:数据样本被视为从分布族的某个参数族抽取出来的总体的代表,未知的仅仅是总体分布具体数值,这样推断问题就转化为分布族的若干未知参数的估计问题,用样本来对这些参数进行估计或进行假设检验,从而得知背后的分布,这类推断方法称为参数统计方法。
- **非参数统计方法**:不假定总体分布的具体形式,尽量从数据(或样本)本身获得所需要的信息,通过估计 而获得分布的结构,并逐步建立对事物的数学描述和统计模型的方法。

#### 1.1.2 非参数统计的历史及发展

## 1.2 引言

## 1.2.1 参数统计方法与非参数统计方法的区别

- **参数统计方法**: 假定总体的分布形式,既利用样本的数据信息,又利用产生数据总体的信息,是一个有效的数据分析方法,针对性强,但可能出现大的错误。
- 非参数统计方法: 不假定总体的分布形式, 更接近大多数实际情况, 故不会出现大的错误。

#### 1.2.2 非参数统计方法的特点

- (1) 有广泛的适用性(广)
- (2) 样本方法是非参数统计的基本方法(样本)
- (3) 计算简单(简)
- (4) 良好的稳定性(稳)

# 第2章 描述性统计

#### 定义 2.1 (描述性统计)

是在对产生数据的总体的分布不作任何假设的情况下,整理数据、显示数据、分析数据,将数据中有用的信息提取出来的统计方法。本章介绍常用的描述性统计方法:表格法、图形法和数值方法。

# 2.1 图表法

表格法、图形法描述统计数据主要是频数 (率)分布表和直方图。

# 2.2 数值方法

数值方法主要是用数值来表示数据的中心位置和离散程度等的方法。

## 2.2.1 表示中心位置的数值

我们要求数据的中心位置满足这样一个**条件**:它到各个数据点的距离的和比较小。表示中心位置的数值有平均数、中位数、众数、切尾平均数。

## 2.2.1.1 平均数

如果用平方值距离法,则点 a 到各数据点  $x_1, x_2, ..., x_n$  的距离的和可以用  $\sum_{i=1}^n (x_i - a)^2$  来衡量。平均数  $\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$  满足条件:

$$\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2 = \min_{a} \sum_{i=1}^{n} (x_i - a)^2$$
(2.1)

上式表示**平均数这一点到各个数据点的平方值距离和最短**。所以在**平方值距离方法下**,数据中心位置的代表是**平均数**。

#### 2.2.1.2 中位数

如果用绝对值距离法,则点 a 到各数据点  $x_1, x_2, ..., x_n$  的距离的和可以用  $\sum_{i=1}^n |x_i - a|$  来衡量,中位数 me 满足条件:

$$\sum_{i=1}^{n} |x_i - \max| = \min_{a} \sum_{i=1}^{n} |x_i - a|$$
 (2.2)

上式表示**中位数这一点到各个数据点的绝对值距离和最短**。所以在**绝对值距离方法下**,数据中心位置的代表是**中位数**。

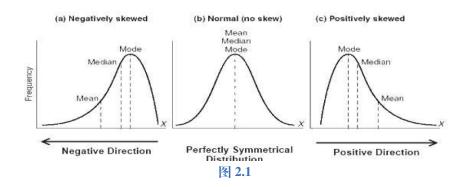
注:

- 中位数是非线性规划选址问题的解;
- 中位数不受极大(小)的影响,有时能较好地表示数据的中心位置。

#### 2.2.1.3 众数

众数:一组数据中出现频数最高的数据。

注:



- 众数也能描述数据的中心位置。特别是定性数据;
- 一组数据有偏时,若数据右偏 (Positively Skewed),通常有  $mo < me < \bar{x}$ ,若数据左偏 (Negatively Skewed),通常有  $\bar{x} < me < mo$ ,见图2.1。

#### 2.2.1.4 切尾平均数

设  $X_{(1)},...,X_{(n)}$  是来自总体 X 的简单随机样本 $X_1,...,X_n$  的次序统计值,称

$$T_{nk} = \frac{1}{n - 2k} (x_{(k+1)} + \dots + x_{(n-k)})$$
(2.3)

为原样本的的切尾均值。

### 2.2.2 表示离散程度的数值

样本方差、标准差、全距(范围)、四分位数间距。

#### 2.2.3 标准误

$$se = \frac{s}{\sqrt{n}}, s$$
为样本标准差 (2.4)

#### 2.2.4 偏度

偏度反映单峰分布对称性,常用 $\beta_s$ 表示总体偏度,

$$\beta_s = E[(\frac{x-\mu}{\sigma})^3] = \frac{\mu_3}{\sigma^3}, \sharp + \mu_3 = E(x-\mu)^3$$
 (2.5)

注: 对称分布的偏度  $\beta_s=0$ ; 反之不成立,即  $\beta_s=0$ ,不一定是对称分布。

样本偏度用  $b_s$  表示,

$$b_s = \frac{m_3}{m_2^{\frac{3}{2}}}, \sharp + m_j = \frac{1}{n} \sum_i (x_i - \overline{x})^j$$
 (2.6)

**注:**  $b_s > 0$  时,倾向于认为数据分布右偏; $b_s < 0$  时,倾向于认为数据分布左偏; $b_s \approx 0$  时,倾向认为数据分布是对称的。

#### 2.2.5 峰度

峰度反映分布峰的尖峭程度,常用 $\beta_k$ 表示总体峰度。

$$\beta_k = E[(\frac{x-\mu}{\sigma})^4] = \frac{\mu_4}{\sigma^4}$$
 (2.7)

注: 若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,则  $\beta_k = 3$ 。当  $\beta_k > 3$  时,该分布具有过度的峰度 (厚尾分布),当  $\beta_k < 3$  时,该分布具有不足的峰度 (薄尾分布),

样本峰度用  $b_k$  表示,

$$b_k = \frac{m_4}{(m_2)^2} (2.8)$$

# 第3章 符号检验法

在非参数检验中,总体的中心位置的数通常用中位数表示,本章主要讨论中位数、p分位数检验问题的符号检验方法,中位数的点估计、区间估计等。

## 3.1 符号检验

#### 3.1.1 具体操作方法

符号检验问题的原假设和备择假设有三种情况。这三种情况的原假设  $H_0$  都是  $me = me_0$ ,其中  $me_0$  是给定的常数,备择假设  $H_1$  分别是  $me > me_0$ ,  $me < me_0$  和  $me \neq me_0$ 。

由于 P(X = me) = 0,所以不妨假设样本单元  $x_1, x_2, ..., x_n$  都不等于  $me_0$ 。符号检验的检验统计量为

$$S^{+} = {}^{\#}G = {}^{\#}\{x_i : x_i - me_0 > 0, i = 1, 2, \cdots, n\},$$
(3.1)

记号#表示计数, 即 $S^+$ 是集合G中元素的个数。 $S^+$ 也可以等价的表示为

$$S^{+} = \sum_{i=1}^{n} u_{i}, u_{i} = \begin{cases} 1, & x_{i} - me_{0} > 0\\ 0, & \text{ }  \downarrow \downarrow, \end{cases}, \quad i = 1, 2, \cdots, n$$
(3.2)

由于在  $me = me_0$  时,  $S^+ \sim b(n, \frac{1}{2})$ .

考虑备择假设  $H_1: me > me_0$ ,我们用 p 值来度量  $S^+$  是否足够大,让我们拒接原假设。p 值等于二项分布  $b(n, \frac{1}{2})$  的随机变量大于等于  $S^+$  的概率  $P(b(n, \frac{1}{2}) \geq S^+)$ ,p 值越小, $S^+$  越大。

如果 p 值  $\leq \alpha$ ,则在显著性水平  $\alpha$  下拒接原假设,认为备择假设  $H_1$  成立;如果 p 值  $> \alpha$ ,则在显著性水平  $\alpha$  下不拒绝原假设。

#### 3.1.2 注意事项

在实际问题中,可能出现一些观察值正好等于 me<sub>0</sub>,这时有以下两种处理方法:

- 1、 将这些正好等于  $me_0$  的观察值去掉,并相应的减少样本容量 n 的值。
- 2、(不常用,不写了)

#### 3.1.3 中位数的估计

#### 3.1.3.1 点估计

#### 引理 3.1

设 $x_1, x_2, ..., x_n$  是来自总体 X 的样本,  $t_n$  为总体 X 的 p 分位数,  $m_{np}$  为样本的 p 分位数, 则

$$P(\lim_{n \to \infty} m_{np} = t_p) = 1 \tag{3.3}$$

根据引理3.1, 我们可以结论

$$\hat{t}_p = m_{np} = \begin{cases} x_{([np]+1)}, & np \text{ if } x \text{ if$$

## 3.1.3.2 区间估计

设  $x_1, x_2, ..., x_n$  是来自总体 X 的样本, $S^+ = {}^\#\{x_i: x_i - \mathsf{me}_0 > 0, i = 1, 2, \cdots, n\} \sim b(n, \frac{1}{2})$  那么有

$$P(x_{(r)} \le me \le x_{(n-r+1)}) = 1 - P(me < x_{(r)}) - P(me > x_{(n-r+1)}) = 1 - \sum_{i=0}^{r-1} \binom{n}{i} (\frac{1}{2})^{n-1}$$
(3.5)

# 3.2 符号检验在定性数据分析中的应用

根据中心极限定理, 当 n 很大时,且  $S^+ \sim b(n,p)$ ,那么  $z = \frac{S^+ - np}{\sqrt{np(1-p)}} \sim N(0,1)$ 。

- 对于  $x \sim b(n,p)$ ,做连续性修正:

  1、  $P(X \le k) \approx \Phi(\frac{k+\frac{1}{2}-np}{\sqrt{np(1-p)}}), P(X < k) \approx \Phi(\frac{k-\frac{1}{2}-np}{\sqrt{np(1-p)}})$ 2、  $P(X \ge k) \approx \Phi(\frac{np-k+\frac{1}{2}}{\sqrt{np(1-p)}}), P(X > k) \approx \Phi(\frac{np-k-\frac{1}{2}}{\sqrt{np(1-p)}})$

# 3.3 成对数据的比较问题

#### 定义 3.1 (配对数据)

两样本间配偶成对,每一对样本除随机给予的不同处理外,其他试验条件尽量一致。

# 第4章 符号秩和检验法

本章主要讨论对称中心的检验及估计问题。

# 4.1 对称中心为原点的检验问题

#### 4.1.1 符号秩和检验统计量 $W^+$

#### 符号检验统计量

$$S^{+} = \sum_{i=1}^{n} u_{i}, u_{i} = \begin{cases} 1, & x_{i} > 0, \\ 0, & \text{ if } 1, 2, \cdots, n. \end{cases}$$

$$(4.1)$$

注: S+ 仅使用样本数据量的正负信息,未使用样本数据量的大小信息。

#### 符号秩和统计量

设  $|x_1|, |x_2|, \cdots, |x_n|$  互不相等,由大到小排列为  $z_{(1)} < z_{(2)} < \cdots < z_{(n)}$ ,若  $|x_i| = z_{(R_i)}$ ,则称  $|x_i|$  的秩为  $R_i, R_i = 1, 2, \cdots, n$ 。符号秩和统计量为

$$W^{+} = \sum_{i=1}^{n} u_i R_i \tag{4.2}$$

此处的 $u_i$ 定义与式4.1中相同。

注: W<sup>+</sup> 不仅使用样本数据量的符号信息,还是使用了样本数据量的大小信息。

在表4.1中给出了10个观察值以及它们的10个观察值的符号,绝对值和绝对值的秩。这10个观察值的符号

观察值 -7.6 | -5.5 | 4.3 | 2.7 -4.8 -8.5 符号 + 绝对值 2.7 4.3 8.5 7.6 5.5 4.8 2.1 1.2 3.3 6.6 绝对值的秩 10

表 4.1: 10 个观察值的符号,绝对值和绝对值的秩

检验统计量  $S^+ = 3$ , 符号秩和统计量  $W^+ = 5 + 3 + 2 = 10$ 。

#### 4.1.2 符号秩和检验

检验统计量:  $W^+$ , 原假设  $H_0: \theta = 0$ 

1、备择假设  $H_1: \theta > 0$ ,若备择假设  $H_1$  成立,则  $\forall a > \theta$ ,有 P(x > a) > P(x < -a)。如图4.1所示,代 码见 im4 1.r。

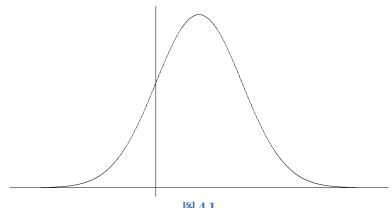


图 4.1

给定置信水平  $\alpha$ , 拒绝域为  $W^+ \geq c$ , 其中

$$c = \inf\{c^* : P(W^+ \geqslant c^+) \leqslant \alpha\}$$

2、备择假设  $H_1: \theta < 0$ , 拒绝域为  $W^+ \leq d$ , 其中

$$d = \sup\{d^* : P(W^+ < d^*) \le \alpha\}$$

3、备择假设  $H_1 \neq 0$ ,拒绝域为  $W^+ \geq c$  或  $W^+ \leq d$ ,其中

$$c = \inf\{c^* : P(W^+ \ge c^*) \le \alpha/2\}, d = \sup\{d^* : P(W^+ \le d^*) \le \alpha/2\}.$$

## 4.2 符号秩和检验统计量 $W^+$ 的性质

#### 4.2.1 概率分布

#### 命题 4.1

令  $S = \sum_{i=1}^{n} iu_i$ , 则在总体关于原点对称时,  $W^+$  和 S 同分布, 即  $W^+ \stackrel{d}{=} S$ 。

注: 总体 X 的分布关于原点对称时, $u_1,u_2,...,u_n$  相互独立同分布,且  $P(u_i=0)=P(u_i=1)=\frac{1}{2},i=1,2,...,n$ 。故  $S=\sum_{i=1}^n iu_i$  为离散型分布,它的取值范围为  $0,1,...,\frac{n(n+1)}{2}$ ,并且

$$P(S=d) = P(\sum_{i=1}^{n} iu_i = d) = \frac{t_n(d)}{2^n}, d = 0, 1, 2, \dots, \frac{n(n+1)}{2}$$
(4.3)

其中  $t_n(d)$  表示从 1,2,...,n 中任取若干个数,其和恰为 d 的取法数量 (其中  $t_n(d) = t_n(\frac{n(n+1)}{2} - d)$ )。

#### **4.2.2** W<sup>+</sup> 分布的对称性

#### 命题 4.2

在总体的分布关于原点 0 对称时, $W^+$  服从对称分布,对称中心为  $0,1,...,rac{n(n+1)}{2}$  的中点  $rac{n(n+1)}{4}$ 

注: 当  $n \leq 30$  时,可查表得到符号秩和检验临界值  $c_{\alpha}$ ,使  $P(W^+ \geq c_{\alpha}) = \alpha$ ,故当  $d = \frac{n(n+1)}{2} - c_{\alpha}$  时, $P(W^+ \leq d_{\alpha}) = \alpha$ 。

# 4.3 符号秩和检验统计量 W+ 的渐进正态性

#### 4.3.1 期望与方差

$$H_0$$
 成立时, $W^+ \stackrel{d}{=} S = \sum_{i=1}^n i u_i$ , $u_i \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ 。 再根据  $E(u_i) = \frac{1}{2}, D(u_i) = \frac{1}{4}$ ,求得 S 的期望与方差为 
$$E(S) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{4},$$
 
$$D(S) = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^n i^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}.$$
 (4.4)

由于  $W^+$  与 S 有相同的分布,所以我们求得了  $W^+$  的均值与方差。

#### 命题 4.3

在总体分布关于原点 0 对称时,

$$E(W^{+}) = \frac{n(n+1)}{4},$$

$$D(W^{+}) = \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}.$$
(4.5)

#### 4.3.2 W<sup>+</sup> 渐进正态性

由 liapunov 中心极限定理知 S 渐进服从正态分布,而  $W^+$  与 S 有相同的分布,所以  $W^+$  也有渐进正态性。

#### 命题 4.4

如果总体的分布关于原点0对称,则在样本容量n趋于无穷大时, $W^+$ 也有渐进正态性,即

$$\frac{W^{+} - E(W^{+})}{\sqrt{D(W^{+})}} = \frac{W^{+} - n(n+1)/4}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)/24}} \xrightarrow{L} N(0,1)$$
(4.6)

该渐进正态性简记为

$$W^{+} \dot{\sim} N(\frac{n(n+1)}{4}, \frac{n(n+1)(2n+1)}{24})$$
 (4.7)

## 4.4 平均秩法

### 4.4.1 定义

#### 定义 4.1

设  $x_1, x_2, ..., x_n$  为取自总体 X 的样本,其中相等的  $x_i$  组成一个结,结中  $x_i$  的个数称为该结的结长  $\tau (\geq 2)$ ,结的个数记为 g。

秩的定义方式: 随机秩, 平均秩。

#### 4.4.2 性质

#### 命题 4.5

若总体 X 的分布关于原点对称,有结数据取平均秩,则

$$E(W^{+}) = \frac{n(n+1)}{4},$$

$$D(W^{+}) = n(n+1)\left((2n+1)/24 - \sum_{j=1}^{g} \left(\tau_{j}^{3} - \tau_{j}\right)/48.$$
(4.8)

# 4.5 对称中心的点估计

- 1、样本的均值估计对称中心 $\theta$ 。
- **2**、样本的中位数估计对称中心  $\theta$ 。
- 3、样本的切尾均值估计对称中心 $\theta$ 。
- **4**、Winsort 化样本的均值估计对称中心  $\theta$ 。

#### 定义 4.2

设  $x_1, x_2, ..., x_n$  的次序统计量为  $x_{(1)}, x_{(2)}, ..., x_{(n)}$ , 称

$$W_{nk} = \frac{1}{n} \left( \sum_{i=k+1}^{n-k} x_{(1)} + kx_{(k+1)} + kx_{(n-k)} \right)$$
(4.9)

为对称中心的 Winsort 化均值估计。

注: Winsort 化均值估计为切尾均值的一个修正,它加重了端头值在估计中的权重。

5、Hodges Lehmann(H-L) 估计

H-L 估计对称中心步骤如下:

- (i) 先构造统计量  $T = T(x_1, x_2, ..., x_n)$  满足一下性质:
  - $\theta = 0$  时, T 的分布关于某点 c 对称, 且与 x 分布函数 F(x)。
  - 任意  $x_1, x_2, ..., x_n \in R$  时, $T(x_1 + \theta, x_2 + \theta, ..., x_n + \theta)$  关于  $\theta$  非降。
- (ii) 定义:

$$\hat{\theta}_1 = \sup\{a : T(x_1 - a, x_2 - a, ..., x_n - a) > c\}$$

$$\hat{\theta}_2 = \sup\{a : T(x_1 - a, x_2 - a, ..., x_n - a) < c\}$$
(4.10)

一般有  $\hat{\theta}_1 \leq \hat{\theta}_2$ 。

常用对称中心 H-L 估计量如下:

- (1) 当 T 统计量为  $T = \frac{\sqrt{n}\bar{x}}{S}$  时, $\hat{\theta} = \bar{x}$ ;
- (2) 当 T 统计量为  $T = S^+ = \{x_i > 0, i = 1, 2, ..., n\}$  时, $\hat{\theta} = m_n$ (中位数);
- (3) 当 T 统计量为  $T=W^+$  时,将  $\{\frac{x_i+x_j}{2},1\leq i\leq j\leq n\}$ ,共有  $N=\frac{n(n+1)}{2}$  个值,从小到大排序为  $W_{(1)}^+\leq W_{(2)}^+\leq ...\leq W_{(N)}^+$ ,则称对称中心  $\theta$  的 H-L 估计为  $\{\frac{x_i+x_j}{2},1\leq i\leq j\leq n\}$  的中位数。

# 第5章 两样本问题

# 5.1 Mood 中位数检验法 (2×2列联表检验法)

#### 5.1.1 Mood 中位数检验法

样本  $x_1,...,x_m$  和  $y_1,...,y_n$  分别来自相互独立的连续型总体 X 和 Y,分别记其中位数为  $me_x,me_y$ 。( $H_0:me_x=me_y$ )

首先将样本  $x_1,...,x_m$  和  $y_1,...,y_n$  合在一起,并从小到大排列,计算混合样本中位数  $m_n$ ,得四格表

表 5.1

	$\leq m_n$	$\geq m_n$	合计
X样本	$N_{11}$	$N_{12}$	$N_{1+}$
Y样本	$N_{21}$	$N_{22}$	$N_{2+}$
	$N_{+1}$	$N_{+2}$	N

**1**、备择假设为  $H_1: me_x > me_y$  当  $N_{11}$  较小时,拒绝  $H_0$ ,检验 p 值为

$$\sum_{k \le N_{11}} P(k, N_{1+}, N_{+1}, N)$$

**2**、备择假设为  $H_1 : me_x < me_y$  当  $N_{11}$  较大时,拒绝  $H_0$ ,检验 p 值为

$$\sum_{k \ge N_{11}} P(k, N_{1+}, N_{+1}, N)$$

其中 
$$P(k, N_{1+}, N_{+1}, N) = \frac{\binom{N+1}{N_{11}}\binom{N+2}{N_{12}}}{\binom{N}{N_{1+}}}$$
。

## 5.1.2 大样本情形

当样本容量较大时,超几何分布可以近似服从正态分布,过程与上一章大样本情形类似,此处过程省去。

# 5.2 Wilcoxon 秩和检验法

## 5.2.1 秩

#### 定义 5.1

设 $x_1,...,x_N$ 是取自总体X的简单随机样本,我们定义 $x_i$ 的秩 $R_i$ 为

$$R_i = \sum_{j=1}^{N} I_{(x_j \le x_i)} \tag{5.1}$$

#### 定义 5.2

设  $x_1,...,x_N$  是取自总体 X 的简单随机样本,  $R_i$  为  $x_i$  的秩, 则  $R = (R_1,R_2,...,R_N)$  或部分分量  $(R_1,R_2,...,R_m)(1 \le m \le N)$  或由 R 构成的统计量统称为秩统计量。

## 命题 5.1

对于简单随机样本  $x_1,...,x_N$ , 秩统计量  $R=(R_1,R_2,...,R_N)$  等可能的取 (1,2,...,N) 的任意 N! 个排列 之一,且 R 是由在 (1,2,...,N) 的所有可能的排列组成的空间 R 上的均匀分布,即

$$P(R = (r_1, r_2, ..., r_N)) = \frac{1}{N!}$$
(5.2)

注:对于简单随机样本,R的边缘分布也是均匀分布,如

$$P(R_i = r) = \frac{1}{N}, r = 1, 2, ..., N$$

$$P(R_i = r_1, R_j = r_2) = \frac{1}{N(N-1)}, r_1(\overrightarrow{\mathbb{R}}_{r_2}) = 1, 2, ..., N, r_1 \neq r_2$$
(5.3)

#### 定理 5.1

对  $\forall$  i=1,2,...,N,有

$$E(R_i) = \frac{N+1}{2}, \ V(R_i) = \frac{N^2 - 1}{12}$$
 (5.4)

#### 定理 5.2

对 $\forall i \neq j$ ,有

$$Cov(R_i, R_j) = -\frac{N+1}{12}$$
 (5.5)

#### 5.2.2 Wilcoxon 秩和检验

# **Bibliography**

- [1] 孙山泽. 非参数统计讲义. 北京大学出版社
- [2] 陈希孺. 非参数统计. 中国科学技术大学出版社
- [3] 李裕奇. 非参数统计方法. 西南交通大学出版社