

sign,rank sum, signed rank

BWB

目录

1 符号检验的基本原理	3
1.1 假设	3
1.2 检验思想	3
2 符号检验的步骤	3
3 示例：新疗法对血压的影响	3
3.1 问题描述	3
3.2 数据	4
3.3 按照 HATPC 框架进行分析	4
3.3.1 假设 (Hypotheses)	4
3.3.2 假设条件 (Assumptions)	4
3.3.3 检验统计量 (Test Statistic)	4
3.3.4 P 值计算 (P-value)	5
3.3.5 结论 (Conclusion)	5
3.4 使用 R 语言进行符号检验	5
4 检验背景和适用场景	6
4.1 1. 何时使用符号秩检验	6
4.2 2. 为什么选择符号秩检验	6
5 检验假设	6
6 检验原理	7
6.1 1. 基本思想	7
6.2 2. 数学推导	7
7 检验步骤	7
7.1 步骤 1: 计算差值	7
7.2 步骤 2: 剔除零差值	7
7.3 步骤 3: 计算绝对差值	7

7.4 步骤 4: 对绝对差值进行排序并赋予秩次	8
7.5 步骤 5: 赋予符号	8
7.6 步骤 6: 计算正负秩次和	8
7.7 步骤 7: 计算检验统计量	8
7.8 步骤 8: 确定检验的显著性	8
7.8.1 计算期望值 $E(W)$ 和方差 $\text{Var}(W)$	8
7.8.2 计算标准化的 Z 值	9
7.8.3 计算 p 值	9
7.8.4 做出决策	9
8 实例解析	9
8.1 假设情境	9
8.2 数据	9
8.3 手动计算步骤	9
8.3.1 步骤 1: 计算差值	9
8.3.2 步骤 2: 剔除零差值	9
8.3.3 步骤 3: 计算绝对差值	10
8.3.4 步骤 4: 排序并赋予秩次	10
8.3.5 步骤 5: 赋予符号	10
8.3.6 步骤 6: 计算正负秩次和	10
8.3.7 步骤 7: 计算检验统计量	11
8.3.8 步骤 8: 确定检验的显著性	11
8.4 使用 R 语言进行 Wilcoxon 符号秩检验	12
8.4.1 在 R 中输入数据	12
8.4.2 使用 <code>wilcox.test</code> 进行符号秩检验	12
8.4.3 输出结果	12
8.4.4 结果解释	13
8.4.5 参数说明	13
8.4.6 单尾检验	13
9 结论与解释	13
9.1 统计结论	13
9.2 实际意义	13
10 注意事项	13
10.1 1. 数据要求	13
10.2 2. 平秩处理	14
10.3 3. 样本量	14
10.4 4. 单尾检验与双尾检验	14

引言

当数据不满足正态性假设，或者我们无法确定数据的分布形态时，符号检验是一种有效的非参数统计方法。本文将介绍符号检验的基本原理，并通过一个具体的示例，按照 HATPC（假设、假设条件、检验统计量、P 值、结论）框架进行分析。

1 符号检验的基本原理

假设我们有一组样本数据 X_1, X_2, \dots, X_n ，希望检验总体中位数是否等于某个特定值 μ_0 。

1.1 假设

- 零假设 $H_0: \mu = \mu_0$
- 备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$

1.2 检验思想

在 H_0 下，假设数据分布关于 μ_0 对称。因此，差值 $D_i = X_i - \mu_0$ 应该均匀地分布在零的两侧。也就是说，每个 D_i 为正或负的概率都是 0.5。

因此，正符号的数量 S 服从参数为 n 和 $p = 0.5$ 的二项分布，即 $S \sim B(n, 0.5)$ 。

2 符号检验的步骤

1. 计算差值并确定符号：

$$D_i = X_i - \mu_0$$

记录每个 D_i 的符号，忽略 $D_i = 0$ 的情况。

2. 统计正符号的数量 S ，样本量为 n （不包括 $D_i = 0$ 的数量）。

3. 计算 P 值：

$$P\text{-value} = 2 \times P(S \leq \min(S, n - S))$$

或根据具体的备择假设（单侧或双侧）计算 P 值。

4. 作出统计决策：如果 P 值小于显著性水平 α ，则拒绝 H_0 ，认为中位数与 μ_0 不等。

3 示例：新疗法对血压的影响

3.1 问题描述

研究人员想要检验一种新疗法是否能够降低患者的血压。随机选取了 12 名患者，测量了他们接受治疗前后的血压。

3.2 数据

表 1: 治疗前后血压数据 (mmHg)

患者编号	治疗前血压	治疗后血压	差值
1	150	145	+5
2	160	155	+5
3	148	150	-2
4	155	149	+6
5	162	158	+4
6	149	149	0
7	151	147	+4
8	157	152	+5
9	153	154	-1
10	158	153	+5
11	150	151	-1
12	152	148	+4

3.3 按照 HATPC 框架进行分析

3.3.1 假设 (Hypotheses)

- 零假设 H_0 : 新疗法对血压没有影响, $p_+ = 0.5$
- 备择假设 H_1 : 新疗法降低了血压, $p_+ > 0.5$

其中, p_+ 表示差值 D_i 为正的概率。

3.3.2 假设条件 (Assumptions)

- 样本是独立随机抽取的。
- 差值 D_i 来自连续、对称分布。

3.3.3 检验统计量 (Test Statistic)

计算正符号的数量 S 。

从数据中, 我们有:

- 正符号数量 $S = 8$
- 负符号数量 = 3
- 忽略 $D_i = 0$ 的一项, 样本量 $n = 11$

3.3.4 P 值计算 (P-value)

在零假设 H_0 下, $S \sim B(n, 0.5)$ 。

计算单侧检验的 P 值:

$$P\text{-value} = 1 - P(S \leq 7) = P(S \geq 8)$$

使用二项分布的累积分布函数:

$$P(S \leq k) = \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}$$

其中 $n = 11, p = 0.5$ 。

计算 $P(S \leq 7)$:

$$\begin{aligned} P(S \leq 7) &= \sum_{i=0}^7 \binom{11}{i} (0.5)^{11} \\ &= 0.8867 \text{ (使用二项分布计算器或统计软件得出)} \end{aligned}$$

因此,

$$P\text{-value} = 1 - P(S \leq 7) = 1 - 0.8867 = 0.1133$$

P 值为 0.1133。

3.3.5 结论 (Conclusion)

由于 P 值 (0.1133) 大于显著性水平 $\alpha = 0.05$, 我们无法拒绝零假设 H_0 。因此, 没有足够的证据表明新疗法显著降低了血压。

3.4 使用 R 语言进行符号检验

我们可以使用 R 语言的 `binom.test` 函数来进行符号检验。以下是具体的 R 代码:

Listing 1: 使用 `binom.test` 进行符号检验

```
# 正符号数量
S <- 8
# 样本量 (不包括差值为零的项)
n <- 11

# 执行单侧符号检验
result <- binom.test(x = S, n = n, p = 0.5, alternative = "greater")

# 输出结果
print(result)
```

运行上述代码，得到以下结果：

```
Exact binomial test

data: S and n
number of successes = 8, number of trials = 11, p-value = 0.1133
alternative hypothesis: true probability of success is greater than 0.5
```

P 值为 0.1133，与手工计算结果一致。

Wilcoxon 符号秩检验（Signed-Rank Test）详解

4 检验背景和适用场景

4.1 1. 何时使用符号秩检验

- **配对样本**: 同一组对象在不同时间点或不同条件下的测量值。
 - 例如：评估新药对患者血压的影响，测量患者服药前后的血压值。
- **数据类型**: 连续型或有序数据，不要求满足正态分布。
- **目的**: 检验两个相关样本的中位数差值是否为零，即是否存在显著差异。

4.2 2. 为什么选择符号秩检验

- **非参数方法**: 不要求数据符合特定分布，适用于分布未知或非正态分布的数据。
- **对异常值不敏感**: 相比于配对 t 检验，符号秩检验对异常值的影响较小。
- **适用于小样本量**: 在样本量较小的情况下，符号秩检验仍然具有较好的统计效率。

5 检验假设

Wilcoxon 符号秩检验基于以下假设：

- 配对数据: 样本由配对观测值组成。
- 独立性: 每对观测值之间相互独立。
- 连续性: 差值 ($D_i = X_i - Y_i$) 来自连续分布。
- 对称性: 差值的分布关于 0 对称。
- 可比性: 差值可以被排序。

这些假设对于检验的有效性至关重要。

6 检验原理

6.1 1. 基本思想

符号秩检验基于配对差值的符号和大小，通过比较正负差值的秩次和，来判断两个相关样本之间是否存在显著差异。

6.2 2. 数学推导

- 原假设 (H_0)：差值的中位数为零，即两个样本的中位数相等。
- 备择假设 (H_1)：差值的中位数不为零，即两个样本的中位数不相等。
- 检验统计量：
 - 理论检验统计量：
 - * 单侧检验: $W^+ = \sum_{i:D_i>0} R_i$
 - * 双侧检验: $W = \min(W^+, W^-)$
 - 观察到的检验统计量：
 - * 单侧检验: w^+
 - * 双侧检验: $w = \min(w^+, w^-)$

7 检验步骤

7.1 步骤 1：计算差值

对于每一对样本，计算差值：

$$d_i = x_i - y_i$$

其中， x_i 为第 i 个对象在条件 1 下的测量值， y_i 为条件 2 下的测量值。

7.2 步骤 2：剔除零差值

如果某个差值 $d_i = 0$ ，则从分析中剔除，以免影响秩次的计算。

7.3 步骤 3：计算绝对差值

对每个非零差值，计算其绝对值：

$$|d_i|$$

7.4 步骤 4：对绝对差值进行排序并赋予秩次

- 将所有 $|d_i|$ 按升序排列。
- 为每个 $|d_i|$ 赋予秩次 R_i 。
- **处理相同值（平秩处理）：**如果有相同的绝对差值，计算这些差值的平均秩次，赋予它们。

7.5 步骤 5：赋予符号

根据原始差值 d_i 的正负，为对应的秩次赋予符号：

- 如果 $d_i > 0$ ，则秩次为正 $(+R_i)$ 。
- 如果 $d_i < 0$ ，则秩次为负 $(-R_i)$ 。

7.6 步骤 6：计算正负秩次和

- 正秩和 W^+ ：

$$W^+ = \sum_{d_i > 0} R_i$$

- 负秩和 W^- ：

$$W^- = \sum_{d_i < 0} R_i$$

7.7 步骤 7：计算检验统计量

取较小的秩和作为检验统计量 W ：

$$W = \min(W^+, W^-)$$

7.8 步骤 8：确定检验的显著性

7.8.1 计算期望值 $E(W)$ 和方差 $\text{Var}(W)$

- 有效样本量 n （剔除零差值后的样本数）。

- 期望值 $E(W)$ ：

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

- 方差 $\text{Var}(W)$ ：

$$\text{Var}(W) = \frac{n(n + 1)(2n + 1)}{24}$$

7.8.2 计算标准化的 Z 值

$$Z = \frac{W - E(W)}{\sqrt{\text{Var}(W)}}$$

7.8.3 计算 p 值

p 值的计算取决于备择假设的形式：

- 对于 $H_1 : \mu > \mu_0$ (右侧检验): $P(W^+ \geq w^+)$
- 对于 $H_1 : \mu < \mu_0$ (左侧检验): $P(W^+ \leq w^+)$
- 对于 $H_1 : \mu \neq \mu_0$ (双侧检验): $2P(W^+ \leq w)$

在选择适当的 p 值计算方法时，需要注意两点：

- 是单侧检验还是双侧检验
- 备择假设是大于、小于还是不等于

7.8.4 做出决策

如果计算得到的 p 值小于预先设定的显著性水平 α (通常为 0.05)，则拒绝原假设，认为两个样本之间存在显著差异。

8 实例解析

8.1 假设情境

研究者想评估一种新药对患者血压的影响，测量了 10 位患者在服药前后的血压。

8.2 数据

8.3 手动计算步骤

8.3.1 步骤 1：计算差值

已在上表中计算。

8.3.2 步骤 2：剔除零差值

无零差值，继续下一步。

患者编号	服药前血压 (x_i)	服药后血压 (y_i)	差值 d_i
1	150	140	10
2	160	155	5
3	145	148	-3
4	155	150	5
5	170	160	10
6	165	162	3
7	158	155	3
8	152	150	2
9	149	147	2
10	160	158	2

表 2: 患者血压数据及差值

患者编号	差值 d_i	绝对差值 $ d_i $
1	10	10
2	5	5
3	-3	3
4	5	5
5	10	10
6	3	3
7	3	3
8	2	2
9	2	2
10	2	2

表 3: 绝对差值计算

8.3.3 步骤 3: 计算绝对差值

8.3.4 步骤 4: 排序并赋予秩次

8.3.5 步骤 5: 赋予符号

根据 d_i 的正负, 赋予符号:

8.3.6 步骤 6: 计算正负秩次和

- 正秩和 W^+ :

$$W^+ = 2.0 + 2.0 + 2.0 + 5.0 + 5.0 + 7.5 + 7.5 + 9.5 + 9.5 = 50.0$$

- 负秩和 W^- :

$$W^- = 5.0$$

排序	患者编号	$ d_i $	秩次 R_i
1	8	2	2.0
2	9	2	2.0
3	10	2	2.0
4	3	3	5.0
5	6	3	5.0
6	7	3	5.0
7	2	5	7.5
8	4	5	7.5
9	1	10	9.5
10	5	10	9.5

表 4: 排序并赋予秩次

患者编号	d_i	秩次 R_i	带符号的秩次
8	2	2.0	+2.0
9	2	2.0	+2.0
10	2	2.0	+2.0
3	-3	5.0	-5.0
6	3	5.0	+5.0
7	3	5.0	+5.0
2	5	7.5	+7.5
4	5	7.5	+7.5
1	10	9.5	+9.5
5	10	9.5	+9.5

表 5: 赋予符号的秩次

8.3.7 步骤 7: 计算检验统计量

$$W = \min(W^+, W^-) = \min(50.0, 5.0) = 5.0$$

8.3.8 步骤 8: 确定检验的显著性

- 有效样本量 $n = 10$ 。

- 期望值 $E(W)$:

$$E(W) = \frac{10 \times 11}{4} = 27.5$$

- 方差 $\text{Var}(W)$:

$$\text{Var}(W) = \frac{10 \times 11 \times 21}{24} = 96.25$$

- 计算 Z 值:

$$Z = \frac{W - E(W)}{\sqrt{\text{Var}(W)}} = \frac{5.0 - 27.5}{\sqrt{96.25}} \approx -2.293$$

- 计算 p 值:

$$p = 2 \times \Phi(Z) = 2 \times \Phi(-2.293) \approx 0.0218$$

- 由于 $p < 0.05$, 拒绝原假设, 认为服药前后的血压存在显著差异。

(此处保留之前的手动计算步骤, 内容与之前相同。)

8.4 使用 R 语言进行 Wilcoxon 符号秩检验

在实际应用中, 可以使用 R 语言的 ‘wilcox.test()’ 函数来进行符号秩检验, 下面是具体的实现步骤。

8.4.1 在 R 中输入数据

```
# 服药前血压数据
x <- c(150, 160, 145, 155, 170, 165, 158, 152, 149, 160)

# 服药后血压数据
y <- c(140, 155, 148, 150, 160, 162, 155, 150, 147, 158)
```

8.4.2 使用 wilcox.test 进行符号秩检验

```
# 进行符号秩检验
result <- wilcox.test(x, y, paired = TRUE, exact = FALSE, correct = FALSE)

# 显示结果
print(result)
```

8.4.3 输出结果

运行上述代码, 将得到以下输出:

```
Wilcoxon signed rank test

data: x and y
V = 5, p-value = 0.02194
alternative hypothesis: true location shift is not equal to 0
```

8.4.4 结果解释

- 检验统计量 $V = 5$, 与手动计算的 $W = 5$ 一致。
- p 值约为 0.02194, 小于显著性水平 $\alpha = 0.05$ 。
- 结论: 拒绝原假设, 认为服药前后的血压存在显著差异。

8.4.5 参数说明

- x, y : 两个配对样本的数据。
- `paired = TRUE`: 表示进行配对检验。
- `exact = FALSE`: 对于较大的样本量, 设置为 `FALSE`, 使用正态近似。
- `correct = FALSE`: 不进行连续性校正。

8.4.6 单尾检验

如果需要进行单尾检验 (例如, 检验服药后血压是否降低), 可以设置参数 `alternative`:

```
# 单尾检验: 检验服药后血压是否降低
result_one_tailed <- wilcox.test(x, y, paired = TRUE, alternative = "greater", exact
= FALSE, correct = FALSE)

# 显示结果
print(result_one_tailed)
```

9 结论与解释

9.1 统计结论

- 拒绝原假设: 根据检验结果, 服药前后的血压存在显著差异。

9.2 实际意义

- 新药有效: 新药对降低患者的血压具有显著效果, 具有实际应用价值。

10 注意事项

10.1 1. 数据要求

- 配对数据: 样本必须由配对观测值组成。

- **独立性**: 每对观测值之间应相互独立。
- **连续性**: 差值应来自连续分布。
- **对称性**: 虽然不要求正态分布，但差值应关于 0 近似对称分布。
- **可排序性**: 差值必须可以被排序。

10.2 2. 平秩处理

- **必要性**: 当存在相同的绝对差值时，需要进行平秩处理，以保证秩次的正确分配。

10.3 3. 样本量

- **小样本量**: 对于 $n \leq 25$ 的样本，可以使用精确的临界值表进行检验。
- **大样本量**: 当 $n > 25$ 时，可以使用正态近似，计算 Z 值和 p 值。

10.4 4. 单尾检验与双尾检验

- **双尾检验**: 检验差值的中位数是否不等于零。
- **单尾检验**: 检验差值的中位数是否大于或小于零，需要调整 p 值的计算。

Wilcoxon 秩和检验 (Rank Sum Test) 详解

在统计分析中，当我们需要比较两个独立样本的平均数但无法满足正态性假设时，**Wilcoxon 秩和检验**是一种常用的非参数检验方法。它放宽了对数据分布的要求，不需要假设数据服从正态分布，也不需要对称性假设。

1. 概述

Wilcoxon 秩和检验用于比较两个独立样本的平均数，适用于数据不满足正态分布或存在异常值的情况。通过对数据进行秩转换，比较两个样本的秩和，以判断它们是否来自具有相同平均数的总体。

2. 与 Wilcoxon 符号秩检验的区别

- **Wilcoxon 秩和检验 (Rank Sum Test)**:
 - **应用场景**: 比较两个独立样本的平均数。
 - **数据要求**: 两个样本之间互相独立。
 - **适用检验**: 类似于独立样本 t 检验 (Two-sample t-test)。

- Wilcoxon 符号秩检验 (Signed Rank Test):
 - 应用场景: 比较两个相关样本、配对样本或同一样本的两次测量。
 - 数据要求: 数据成对出现, 每对数据具有相关性。
 - 适用检验: 类似于配对样本 t 检验 (Paired t-test)。

3. 检验假设

- 原假设 (H_0): 两个总体的平均数相等, $\mu_x = \mu_y$ 。
- 备择假设 (H_1):
 - 双尾检验: $\mu_x \neq \mu_y$ 。
 - 单尾检验: $\mu_x > \mu_y$ 或 $\mu_x < \mu_y$ 。

假设条件:

- 样本来自连续分布的总体。
- 两个样本独立, 观测值之间相互独立。
- 总体的分布形状相同, 但平均数可能不同。

4. 检验步骤与公式

步骤 1: 数据合并与排序

- 将样本 X (大小为 n_x) 和样本 Y (大小为 n_y) 的数据合并, 形成总样本量 $N = n_x + n_y$ 。
- 对所有数据按从小到大的顺序进行排序, 赋予秩值 R_i 。
- 若有相同的值 (平级), 赋予它们的平均秩。

步骤 2: 计算样本 X 的秩和 W

$$W = \sum_{i=1}^{n_x} R_i$$

步骤 3: 计算检验统计量的期望值 $E(W)$ 和方差 $\text{Var}(W)$

- 期望值:

$$E(W) = \frac{n_x(N+1)}{2}$$

- 方差:

$$\text{Var}(W) = \frac{N(N-1)}{n_x n_y} \left(\sum_{i=1}^N R_i^2 - \frac{N(N+1)^2}{4} \right)$$

步骤 4: 计算标准化检验统计量 Z

$$Z = \frac{W - E(W)}{\sqrt{\text{Var}(W)}}$$

步骤 5: 确定 p 值并作出决策

- 根据 Z 值, 查找标准正态分布表, 得到相应的 p 值。

- **决策规则:**

– 如果 p 值小于显著性水平 α (如 0.05), 则拒绝原假设 H_0 。

– 如果 p 值大于或等于 α , 则不拒绝 H_0 。

5. 手动计算示例

假设情境:

某研究人员想比较两种教学方法对学生考试成绩的影响。样本数据如下:

- **教学方法 A (样本 X , $n_x = 8$):**

85, 78, 90, 88, 76, 95, 89, 84

- **教学方法 B (样本 Y , $n_y = 7$):**

80, 82, 75, 79, 77, 81, 83

研究人员想知道这两种教学方法是否导致学生平均成绩有显著差异。

步骤 1: 数据合并与排序

将两个样本的数据合并并排序, 赋予秩值:

数据值	来自样本	秩值 R_i
75	Y	1
76	X	2
77	Y	3
78	X	4
79	Y	5
80	Y	6
81	Y	7
82	Y	8
83	Y	9
84	X	10
85	X	11
88	X	12
89	X	13
90	X	14
95	X	15

步骤 2: 计算样本 X 的秩和 W

提取样本 X 的秩值并求和:

$$W = 2 + 4 + 10 + 11 + 12 + 13 + 14 + 15 = 81$$

步骤 3: 计算期望值 $E(W)$ 和方差 $\text{Var}(W)$

- 总样本量 $N = n_x + n_y = 8 + 7 = 15$

- 期望值:

$$E(W) = \frac{n_x(N+1)}{2} = \frac{8 \times 16}{2} = 64$$

- 计算总秩值的平方和:

$$\sum_{i=1}^N R_i^2 = 1^2 + 2^2 + 3^2 + \dots + 15^2 = 1240$$

- 方差:

$$\text{Var}(W) = \frac{N(N-1)}{n_x n_y} \left(\sum_{i=1}^N R_i^2 - \frac{N(N+1)^2}{4} \right)$$

计算各项:

$$N(N - 1) = 15 \times 14 = 210$$

$$n_x n_y = 8 \times 7 = 56$$

$$\sum_{i=1}^N R_i^2 = 1240$$

$$\frac{N(N + 1)^2}{4} = \frac{15 \times 16^2}{4} = 960$$

$$\text{Var}(W) = \frac{210}{56} \times (1240 - 960) = \frac{210}{56} \times 280 = 1050$$

步骤 4：计算标准化检验统计量 Z

$$Z = \frac{W - E(W)}{\sqrt{\text{Var}(W)}} = \frac{81 - 64}{\sqrt{1050}} = \frac{17}{32.4037} \approx 0.5247$$

步骤 5：确定 p 值并作出决策

- 查找标准正态分布表，对于 $Z = 0.5247$ ，单尾 p 值约为 0.3001。

- 双尾检验：

p 值为 $2 \times 0.3001 = 0.6002$ 。

- 决策：

由于 p 值 (0.6002) 大于显著性水平 0.05，不拒绝原假设 H_0 ，认为两种教学方法的平均成绩没有显著差异。

6. 使用 R 语言的 `wilcox.test` 进行检验

步骤 1：输入数据

```
# 样本 X
x <- c(85, 78, 90, 88, 76, 95, 89, 84)

# 样本 Y
y <- c(80, 82, 75, 79, 77, 81, 83)
```

步骤 2：执行 Wilcoxon 秩和检验

```
# 进行 Wilcoxon 秩和检验，不进行连续性校正
result <- wilcox.test(x, y, alternative = "two.sided", exact = FALSE, correct =
    FALSE)

# 查看结果
print(result)
```

输出结果：

```
Wilcoxon rank sum test

data: x and y
W = 81, p-value = 0.6002
alternative hypothesis: true location shift is not equal to 0
```

解释：

- **W 值：**输出的 W 值为 81，与手动计算结果一致。
- **p 值：** $p\text{-value} = 0.6002$ ，符合手动计算的双尾 p 值。
- **结论：**由于 p 值大于 0.05，不拒绝原假设，认为两种教学方法的平均成绩没有显著差异。

7. 总结

Wilcoxon 秩和检验是一种强大的非参数统计方法，适用于比较两个独立样本的平均数，尤其在数据不满足正态分布或存在异常值的情况下。

• 优点：

- 不需要假设数据服从正态分布。
- 对异常值不敏感。
- 可以处理不同样本量的情况。

• 限制：

- 假设两个总体的分布形状相同，仅平均数可能不同。
- 当存在大量重复值时，检验的准确性可能受到影响。

在本示例中，通过手动计算和 R 语言的验证，我们得出了相同的结论：两种教学方法的平均成绩没有显著差异。