

四川 大 学

博士研究生课程考试试卷

姓名 王霞 学号 2021326200014
学院 灾后重建与管理学院 专业 安全科学与减灾

考试课程名称 <u>灾害信息与大数据科学</u>	
考试方式 <u><input type="checkbox"/> 笔试 <input type="checkbox"/> 口试 <input checked="" type="checkbox"/> 撰写论文</u>	考试成绩 <u></u>
任课教师 <u>田兵伟</u>	考试时间 <u></u>

四川大学研究生院制

目录

代码示例	1
结果分析	1

一、代码示例

```
1. library(tibble)
2. library(dplyr)
3. library(readr)
4. install.packages("devtools")
5. library(devtools)
6. install_github("Youxiaaaa/R_Package/wxTOPSIS")
7. library(wxTOPSIS)
8.
9. weight <- c(0.1,0.1,0.3,0.2,0.2,0.1)
10. attribute <- c(1,0,1,0,0,0)
11. dat <- usetopsis("dataset.csv", weight, attribute)
12. print(dat)
```

二、结果分析

1. 示例题目

例：假设发生了一起山体滑坡事故，并造成了人员伤亡和经济损失。经初步调查，确定了4个备选应急方案： (A_1) ， (A_2) ， (A_3) ， (A_4) 。选择时，决策者需要考虑：救援成本 (R_1) ，直接财产损失 (R_2) ，间接财产损失 (R_3) ，救援时效性 (R_4) ，人员伤亡 (R_5) ，可操作性 (R_6) 。

其决策矩阵如下：

	R_1	R_2	R_3	R_4	R_5	R_6
A_1	5	1.4	6	差（0.3）	中（0.5）	好（0.7）
A_2	9	2	30	好（0.7）	中（0.5）	很好（0.9）
A_3	8	1.8	11	中（0.5）	高（0.7）	中（0.5）
A_4	12	2.5	18	好（0.7）	中（0.5）	中（0.5）
权重	0.1	0.1	0.3	0.2	0.2	0.1

2. 运行结果

```
> print(dat)
# A tibble: 4 x 10
  NAME      R1      R2      R3      R4      R5      R6      du      dn      Ri
  <chr>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>    <dbl>
1 A3      0.0451  0.0458  0.0888  0.0870  0.126   0.0373  0.0658  0.163  0.713
2 A1      0.0282  0.0356  0.0484  0.0522  0.0898  0.0522  0.0845  0.198  0.701
3 A4      0.0677  0.0636  0.145   0.122   0.0898  0.0373  0.115   0.123  0.517
4 A2      0.0508  0.0509  0.242   0.122   0.0898  0.0671  0.199   0.0791  0.285
> |
```

3. 结果分析

应用 TOPSIS 方法评选方案，如下：

Step1: 构造决策矩阵：

$$M = \begin{pmatrix} 5 & 1.4 & 6 & 0.3 & 0.5 & 0.7 \\ 9 & 2 & 30 & 0.7 & 0.5 & 0.9 \\ 8 & 1.8 & 11 & 0.5 & 0.7 & 0.5 \\ 12 & 2.5 & 18 & 0.7 & 0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$

Step2: 规范化决策矩阵

$$N = \begin{pmatrix} 0.2822 & 0.3562 & 0.1615 & 0.2611 & 0.4490 & 0.5217 \\ 0.5079 & 0.5088 & 0.8037 & 0.6039 & 0.4490 & 0.6708 \\ 0.4515 & 0.4579 & 0.2960 & 0.4352 & 0.6286 & 0.3727 \\ 0.6772 & 0.6360 & 0.4844 & 0.6093 & 0.4490 & 0.3727 \end{pmatrix}$$

Step3: 计算加权规范决策矩阵

$$V = \begin{pmatrix} 0.0282 & 0.0356 & 0.0484 & 0.0522 & 0.0898 & 0.0522 \\ 0.0508 & 0.0509 & 0.2422 & 0.1219 & 0.0898 & 0.0671 \\ 0.0452 & 0.0458 & 0.0888 & 0.0870 & 0.1257 & 0.0373 \\ 0.0677 & 0.0636 & 0.1453 & 0.1219 & 0.0898 & 0.0373 \end{pmatrix}$$

Step4: 取 R_1 , R_3 为成本型属性, R_2 , R_4 , R_5 , R_6 为效益型属性。

正理想解: $A^+ = (0.0282, 0.0636, 0.0484, 0.1219, 0.1257, 0.0671)$

负理想解: $A^- = (0.0677, 0.0356, 0.2422, 0.0522, 0.0898, 0.0373)$

Step5: 确定某个方案与正理想解和负理想解的分离度

$$d_1^+ = 0.0848 \quad d_1^- = 0.1983 \quad d_2^+ = 0.1987 \quad d_2^- = 0.0791$$

$$d_3^+ = 0.0658 \quad d_3^- = 0.1632 \quad d_4^+ = 0.1146 \quad d_4^- = 0.1225$$

Step5: 确定相对接近度

$$r_1^* = \frac{d_1^-}{d_1^+ + d_1^-} = 0.7011 \quad r_2^* = 0.2847 \quad r_3^* = 0.7126 \quad r_4^* = 0.5168$$

排序 $A_3 > A_1 > A_4 > A_2$ ，所以选择应急方案。结果分析和运行结果一致。

4. 源代码分析

```
1. # 标准化变量值
2. z_value <- function(x){
3.   x / sqrt(sum(x^2))
4. }
5.
6. # 加权标准化变量值
7. w_value <- function(x,y){
8.   for(i in 1:ncol(x)) {
9.     x[,i]=x[,i]*y[i]
10.  }
11.  return (x)
12.}
13.
14.#根据属性得到正理想型(1 是成本型, 0 是效益型)
15.en_positive <- function(x,y) {
16.  z <- c()
17.  for(i in 1:ncol(x)) {
18.    if(y[i]==1) {
19.      z[i]=min(x[,i])
20.    }
21.    else {
22.      z[i]=max(x[,i])
23.    }
24.  }
25.  return (z)
26.}
27.
28.#根据属性得到负理想型(1 是成本型, 0 是效益型)
29.en_negative <- function(x,y) {
30.  z <- c()
31.  for(i in 1:ncol(x)) {
32.    if(y[i]==1) {
33.      z[i]=max(x[,i])
34.    }
35.    else {
36.      z[i]=min(x[,i])
37.    }
38.  }
39.  return (z)
40.}
41.
42.# 计算最优距离
43.dist <-function(x, std){
44.  res <- c()
```

```
45. for ( i in 1 : nrow(x)) {
46.   res[i] = sqrt(sum((unlist(x[i,-1])-std)^2))
47. }
48. return(res)
49.}
50.# 主函数
51.usetopsis <- function(content, weight, attribute) {
52.  # Load sample data
53.  dat <- read_csv(content)
54.
55.  # 按列对数据进行规范化
56.  dat_f <- dat %>% mutate(across(c(2:ncol(dat)), z_value))
57.
58.  # 按列对数据进行加权规范化
59.  dat_z <- mutate(dat_f, w_value(dat_f[,c(2:ncol(dat))],weight))
60.
61.  # unlist 转换 tibble 为 vector
62.  z_positive <- en_positive(dat_z[,c(2:ncol(dat_z))],attribute)
63.  z_negative <- en_negative(dat_z[,c(2:ncol(dat_z))],attribute)
64.
65.  # dat_z %>% select(2:ncol(dat_z))) %>% rowwise() %>% mutate(du = dist(., z_
    max), dn= dist(., z_min))
66.  du <- dist(dat_z, z_positive)
67.  dn <- dist(dat_z, z_negative)
68.
69.  # 计算 RI 并按照降序排序
70.  return (dat_z %>% add_column(du = du, dn = dn) %>%
71.    mutate(Ri= dn/(du+dn)) %>%
72.    arrange(-Ri))
73.}
```