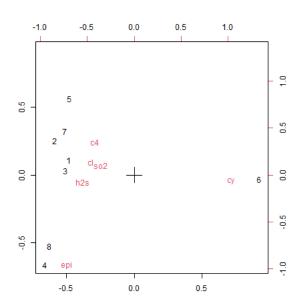
对应分析与典型相关分析解答

1.解:

(1) 对应分析结果如下:



可以看出4和8与环氧氯丙烷相关性较大,6和环己烷相关性较大,其他与氯、硫化氢、二氧化硫,碳四的相关性较大

(2) 运用 R 型因子分析,选择三个因子,结果为氯、硫化氢、环氧氯乙烷为一类,二氧化硫,环己烷为一类,碳4为一类

Loadings:

RC1 RC2 RC3

cl -0.868 -0.265 0.270

h2s 0.796 -0.170

so2 0.119 0.942

c4 0.149 0.970

epi 0.736 -0.147

cy -0.286 0.759 0.148

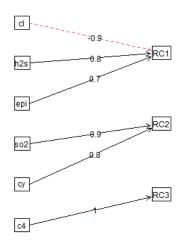
RC1 RC2 RC3

SS loadings 2.032 1.606 1.049

Proportion Var 0.339 0.268 0.175

Cumulative Var 0.339 0.606 0.781

Components Analysis



(3) Q型因子分析的结果如下:

0.223

Loadings:

RC1 RC2 RC3

1 0.187 0.274 0.902

2 0.831

3 0.897 0.249

4 0.335 0.671 -0.646

5 0.936

6 -0.232 -0.821 -0.201

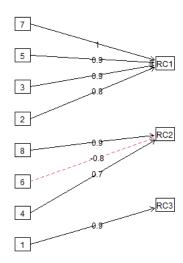
7 0.980

8 -0.143 0.949

RC1 RC2 RC3

SS loadings 3.552 2.169 1.346 Proportion Var 0.444 0.271 0.168 Cumulative Var 0.444 0.715 0.883

Components Analysis



可以看出 2, 3, 5, 7 为一类, 4, 6, 8 为一类, 1 为单独一类, 与对应分析的结果不同。

代码如下: library("MASS")

```
cl < -c(0.056, 0.049, 0.038, 0.034, 0.084, 0.064, 0.048, 0.069)
h2s < -c(0.084, 0.055, 0.130, 0.095, 0.066, 0.072, 0.089, 0.087)
```

so2 < -c(0.031, 0.100, 0.079, 0.058, 0.039, 0.100, 0.062, 0.027)

c4 < -c(0.038, 0.110, 0.170, 0.160, 0.320, 0.210, 0.260, 0.050)

epi < -c(0.0081, 0.0220, 0.0580, 0.2000, 0.0120, 0.0280, 0.0380, 0.0890)

cy < -c(0.0220, 0.0073, 0.0430, 0.0290, 0.0410, 1.3800, 0.0360, 0.0210)

x < -data.frame(cl, h2s, so2, c4, epi, cy, row.names = c(1:8))

ca1 < -corresp(x, nf = 2)

ca1

biplot(ca1)

library(psych)

```
m < -fa.parallel(x)

x_fa < -principal(x, nfactors = 3, rotate =' varimax')

x_fa loadings

fa.diagram(x_fa)

x_fa1 < -principal(t(x), nfactors = 3, rotate =' varimax')

x_fa1 loadings

fa.diagram(x_fa1)

2.解:
```

计算可得 X 组的典型变量为

$$U_1 = 0.7689X_1 + 0.2721X_2$$

$$U_2 = -1.4787X_1 + 1.644X_2$$

Y组的典型变量为

$$V_1 = 0.049Y1 + 0.8975Y_2 + 0.1900Y_3$$

$$V_2 = 1.000Y_1 - 0.5837Y_2 + 0.2956Y_3$$

典型相关系数为

$$\lambda_1 = 0.6879, \lambda_2 = 0.1869$$

代码如下:

clc, clear

r = [1.00, 0.80, 0.26, 0.67, 0.34;

0.80, 1.00, 0.33, 0.59, 0.34;

0.26, 0.33, 1.00, 0.37, 0.21;

0.67, 0.59, 0.37, 1.00, 0.35; 0.34, 0.34, 0.21, 0.35, 1.00;

n1=2; n2=3; num=min(n1,n2);

s1 = r([1:n1], [1:n1]);%'提出X与X的相关系数'

s12 = r([1:n1], [n1+1:end]);%'提出X与Y的相关系数'

s21 = s12'; %'提出Y与X的相关系数'

s2 = r([n1+1:end], [n1+1:end]);%'提出Y与Y的相关系数'

m1 = inv(s1) * s12 * inv(s2) * s21; %'计算矩阵M1'

m2 = inv(s2) * s21 * inv(s1) * s12; %'计算矩阵M2'

[vec1, val1] = eig(m1);%'求M1的特征向量和特征值'

for i=1:n1

```
vec1(:,i) = vec1(:,i)/sqrt(vec1(:,i)'*s1*vec1(:,i));%特征向量归一
化,满足a's1a=1'
       vec1(:,i) = vec1(:,i)/sign(sum(vec1(:,i))); %'特征向量乘以1或-1,
保证所有分量和为正
end
val1 = sqrt(diag(val1));%'计算特征值的平方根'
[val1, ind1] = sort(val1, 'descend'); %'按照从大到小排列'
a = vec1(:, ind1(1:num))%'取出X组的系数阵'
dcoef1 = val1(1:num)\%'J;'X'
[vec2, val2] = eig(m2);
for i=1:n2
       vec2(:,i) = vec2(:,i)/sqrt(vec2(:,i)' * s2 * vec2(:,i));%特征向量归一
化,满足b's2b=1'
       vec2(:,i) = vec2(:,i)/sign(sum(vec2(:,i))); %'特征向量乘以1或-1,
保证所有分量和为正'
end
val2 = sqrt(diag(val2)); %'计算特征值的平方根'
[val2, ind2] = sort(val2, 'descend'); %'接照从大到小排列'
b = vec2(:, ind2(1:num))%'取出Y组的系数阵'
dcoef2 = val2(1:num) %'提出典型相关系数'
mu = sum(xur.^2)/n1 %'x组原始变量被u_i解释的方差比例'
mv = sum(xvr.^2)/n1 %'x组原始变量被v_i解释的方差比例'
nu = sum(yur.^2)/n2 %'y组原始变量被u_i解释的方差比例'
nv = sum(yvr.^2)/n2 %'y组原始变量被v_i解释的方差比例'
fprintf('X|esigma Ceu1u %d解释的比例为'%f/n', num, sum(mu));
fprintf(''Y|ce\Sigma Cev1v %d解释的比例为'%f/n', num, sum(nv));
3.解:
   将数据输入SPSS中,得到结果
```

典型相关性

	相关性	特征值	威尔克统计	F	分子自由度	分母自由度	显著性
1	.643	.705	.578	4.094	6.000	78.000	.001
2	.117	.014	.986				

H0 for Wilks 检验是指当前行和后续行中的相关性均为零

集合 1 标准化典型相关 系数

变量	1	2
力学	584	947
物理	596	.940

集合 2 标准化典型相关 系数

变量	1	2
代数	844	418
分析	514	.183
统计	.481	1.048

集合 1 非标准化典型相 关系数

变量	1	2
力学	042	068
物理	052	.082

集合 2 非标准化典型相 关系数

变量	1	2
代数	117	058
分析	074	.026
统计	.031	.067

此图给出了典型相关系数及其检验,结果表明第一个典型相关系数是显著的,因此我们选择第一个典型相关变量进行解释。

具体来说,第一对典型相关变量的相关系数是0.643,p= 0.001;上图分别是两组变量的标准化相关系数和未标准化的相关系数。根据此图,可以写出各典型变量的表达式,如对于第一对典型变量u1和v1,其标准化的表达式为(Z外向倾向表示将该变量标准化后的值):

$$u_1 = -0.584 * Z$$
力学 $-0.596 * Z$ 物理

$$v_1 = -0.844 * Z$$
代数 $-0.514 * Z$ 分析 $+0.481 *$ 统计

非标准化的表达式为

$$u_1 = -0.042 * Z$$
力学 $-0.052 * Z$ 物理
$$v_1 = -0.117 * Z$$
代数 $-0.074 * Z$ 分析 $+0.031 *$ 统计