## Análisis Multivariante no Lineal

Para el uso de técnicas multivariantes no lineales vamos a instalar la librería homals (De Leew, J. and Patrick, M. (2009) Gifi Methods for Optimal Scaling in R: The Package homals. Journal of Statistical Software, 31(4), 1-20).

```
install.packages("homals", repos = "http://cran.r-project.org")
```

La cargamos:

```
library(homals)
```

El paquete homals contiene una única función que nos permite realizar las tres técnicas de análisis multivariante no lineal vistas hasta ahora.

#### Análisis de Correspondencias Múltiples (HOMALS)

Aunque vamos a utilizar la función homals, existen otras opciones en diferentes librerías:

- MCA (FactoMineR)
- mca (MASS)
- dudi.acm (ade4)
- mjca (ca)

Vamos a ver un ejemplo con la función homals sobre los datos senate que contienen los votos de 100 senadores de EEUU sobre veinte temas seleccionados para la Acción Democrática. Los argumentos necesarios para poder ejecutarla son:

- data. Matriz de datos.
- ndim. Número de dimensiones a retener.
- level. Nivel de cuantificación. Los valores posibles son "nominal", "ordinal", "numerical" y "polynomial".
- active. Índices de las variables que son activas para el cálculo.
- ...

La primera variable contiene la afiliación de los senadores así que no se activa.

```
data(senate)
reshomals <- homals(senate, ndim=3, active=c(FALSE, rep(TRUE, 20)))
summary(reshomals)</pre>
```

```
##
## Number of dimensions: 3
## Number of iterations: 3
##
## -----
##
## Variable: Party
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 -0.2144 -0.025 0.0168
## 2 0.0014 -0.041 -0.0435
```

```
##
## Category centroids:
## D1 D2
## (D) 0.0213 0.0023 -0.0018
## (I) -0.0169 0.0388 0.0444
## (R) -0.0216 -0.0033 0.0009
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## (D) 0.0213 0.0023 -0.0019
## (I) -0.0169 0.0388 0.0444
## (R) -0.0216 -0.0033 0.0009
## Lower rank quantifications (rank = 2):
## 1 2
## (D) -0.0994 0.0043
## (I) 0.0724 -0.9909
## (R) 0.1011 0.0188
## -----
##
## Variable: V1
## Loadings:
## D1
            D2
## 1 0.1957 0.026 -0.0337
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0168 -0.0023 0.0029
## + 0.0229 0.0029 -0.0040
## Category quantifications (scores):
## D1 D2
                      D3
## - -0.0168 -0.0022 0.0029
## + 0.0229 0.0030 -0.0039
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
## - -0.0857
## + 0.1170
## -----
## Variable: V2
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 0.205 0.0162 -0.0415
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0183 -0.0015 0.0037
## + 0.0230 0.0017 -0.0047
##
## Category quantifications (scores):
```

```
## D1 D2 D3
## - -0.0183 -0.0014 0.0037
## + 0.0230 0.0018 -0.0047
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0891
## + 0.1123
##
## -----
##
## Variable: V3
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 0.2152 0.0149 -0.0264
##
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -0.0208 -0.0015 0.0025
## + 0.0223 0.0014 -0.0028
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0208 -0.0014 0.0026
## + 0.0223 0.0015 -0.0027
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0966
## + 0.1036
##
## -----
##
## Variable: V4
## Loadings:
## D1
            D2
## 1 0.1634 0.0368 0.0799
##
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -0.0245 -0.0056 -0.0119
## + 0.0108 0.0024 0.0053
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0245 -0.0055 -0.0120
## + 0.0108 0.0024 0.0053
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1498
## + 0.0664
##
## -----
```

```
##
## Variable: V5
## Loadings:
## D1
            D2 D3
## 1 0.1774 0.0591 0.0418
##
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0218 -0.0073 -0.0051
## + 0.0144 0.0047 0.0034
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0218 -0.0073 -0.0052
## + 0.0144 0.0048 0.0034
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1232
## + 0.0810
##
## -----
##
## Variable: V6
## Loadings:
## D1
            D2
## 1 0.2173 0.0258 -0.0205
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0218 -0.0027 0.0020
## + 0.0216 0.0025 -0.0021
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0218 -0.0026 0.0021
## + 0.0216 0.0026 -0.0020
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
## - -0.1005
## + 0.0995
## -----
## Variable: V7
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 0.2181 0.017 -0.0269
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0215 -0.0018 0.0026
## + 0.0221 0.0016 -0.0028
```

```
##
## Category quantifications (scores):
## D1 D2
## - -0.0215 -0.0017 0.0027
## + 0.0221 0.0017 -0.0027
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0985
## + 0.1015
## -----
##
## Variable: V8
## Loadings:
## D1 D2
## 1 0.2097 0.0232 -0.0396
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0195 -0.0023 0.0036
## + 0.0226 0.0024 -0.0043
##
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0195 -0.0022 0.0037
## + 0.0226 0.0025 -0.0043
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0928
## + 0.1078
##
## -----
##
## Variable: V9
## Loadings:
## D1
            D2 D3
## 1 0.2173 0.0258 -0.0205
##
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0218 -0.0027 0.0020
## + 0.0216 0.0025 -0.0021
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0218 -0.0026 0.0021
## + 0.0216 0.0026 -0.0020
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1005
## + 0.0995
```

```
##
## -----
##
## Variable: V10
## Loadings:
## D1
            D2 D3
## 1 0.2084 0.0399 0.0165
##
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0227 -0.0044 -0.0018
## + 0.0191 0.0036 0.0015
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0227 -0.0044 -0.0018
## + 0.0191 0.0037 0.0015
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1089
## + 0.0917
##
## -----
##
## Variable: V11
## Loadings:
## D1
            D2
## 1 0.2168 0.0163 -0.0151
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -0.0218 -0.0017 0.0015
## + 0.0216 0.0015 -0.0015
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0218 -0.0016 0.0015
## + 0.0216 0.0016 -0.0015
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
## - -0.1005
## + 0.0995
## -----
## Variable: V12
## Loadings:
            D2 D3
## D1
## 1 0.1857 0.0414 -0.025
## Category centroids:
## D1 D2
```

```
## - -0.0163 -0.0036 0.0018
## + 0.0214 0.0048 -0.0032
## Category quantifications (scores):
## D1
            D2
## - -0.0163 -0.0036 0.0022
## + 0.0214 0.0048 -0.0029
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0875
## + 0.1153
## -----
##
## Variable: V13
## Loadings:
## D1
            D2 D3
## 1 0.2088 0.0303 -0.0441
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0195 -0.0030 0.0040
## + 0.0227 0.0031 -0.0049
##
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0195 -0.0028 0.0041
## + 0.0227 0.0033 -0.0048
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0933
## + 0.1085
##
## -----
##
## Variable: V14
## Loadings:
##
       D1
             D2
## 1 0.1661 0.0662 -0.0509
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0140 -0.0052 0.0040
## + 0.0209 0.0087 -0.0067
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0138 -0.0055 0.0042
## + 0.0211 0.0084 -0.0065
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
```

```
## - -0.0832
## + 0.1272
##
## -----
##
## Variable: V15
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 0.1631 0.0414 0.0719
##
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0199 -0.0048 -0.0086
## + 0.0134 0.0036 0.0061
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0198 -0.0050 -0.0087
## + 0.0135 0.0034 0.0059
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1213
## + 0.0827
##
## -----
##
## Variable: V16
## Loadings:
## D1 D2 D3
## 1 0.1704 0.0651 0.0221
##
## Category centroids:
## D1 D2
## - -0.0168 -0.0065 -0.0022
## + 0.0173 0.0065 0.0022
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0168 -0.0064 -0.0022
## + 0.0173 0.0066 0.0022
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## 1
## - -0.0988
## + 0.1013
##
## -----
## Variable: V17
## Loadings:
            D2
## D1
## 1 0.1854 0.0414 0.0406
##
```

```
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -0.0232 -0.0045 -0.0052
## + 0.0159 0.0041 0.0034
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0231 -0.0052 -0.0051
## + 0.0160 0.0036 0.0035
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
## - -0.1247
## + 0.0864
##
## -----
##
## Variable: V18
## Loadings:
            D2 D3
## D1
## 1 0.1626 0.0337 0.0338
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -0.0233 -0.0053 -0.0047
## + 0.0121 0.0020 0.0027
##
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -0.0234 -0.0049 -0.0049
## + 0.0120 0.0025 0.0025
##
## Lower rank quantifications (rank = 1):
## - -0.1438
## + 0.0738
##
## -----
##
## Variable: V19
## Loadings:
## D1
           D2
## 1 0.008 0.208 -0.0744
##
## Category centroids:
## D1 D2 D3
## - -1e-03 -0.0222 0.0079
## + 7e-04 0.0195 -0.0070
## Category quantifications (scores):
## D1 D2 D3
## - -9e-04 -0.0222 0.0079
## + 8e-04 0.0195 -0.0070
##
```

```
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
           1
## - -0.1066
## + 0.0937
##
##
##
## Variable: V20
## Loadings:
##
         D1
                D2
                       DЗ
## 1 0.1299 0.0773 0.1321
##
## Category centroids:
##
          D1
                  D2
                           D3
## - -0.0234 -0.0140 -0.0233
## + 0.0070 0.0041 0.0077
##
  Category quantifications (scores):
##
          D1
                  D2
                          D3
##
  - -0.0232 -0.0138 -0.0236
##
  + 0.0073 0.0043 0.0074
## Lower rank quantifications (rank = 1):
##
## - -0.1787
## + 0.0558
```

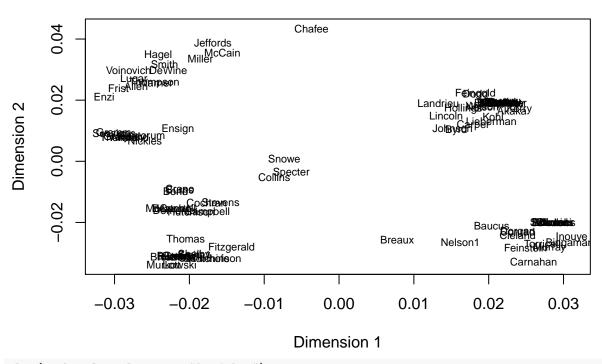
Esta librería ofrece una gran variedad de gráficos a representar a partir de los resultados obtenidos.

- objplot. Dibuja los scores de los objetos (filas) en dos y tres dimensiones.
- catplot. Dibuja la cuantificación de las categorías en rango reducido de cada variable por separado. Está disponible en tres dimensiones.
- vorplot. Dibuja un gráfico de las categorías con regiones de Voronoi.
- jointplot. Dibuja un gráfico conjunto de los scores de los objetos y de las cuantificaciones de las categorías. También está disponible en tres dimensiones.
- graphplot. La opción anterior pero con conexiones entre objetos y las correspondientes categorías de respuesta.
- hullplot. Para una variable específica se representan los scores de los objetos y se dibuja una línea poligonal cerrada respecto de cada categoría.
- labplot. Se representan los scores de los objetos para cada variable etiquetados con la categoría correspondiente. También se puede visualizar en tres dimensiones.
- spanplot. Dibuja los scores de los objetos para cada variable y los conecta entre sí mediante el camino más corto dentro de cada categoría.
- starplot. Representa los scores de los objetos en dos y tres dimensiones conectándolos con la categoría centroide.
- lossplot. Dibuja las cuantificaciones de las categorías en rango reducido frente a cada una de las variables por separado.
- priplot. Se proyectan los scores de los objetos sobre la línea ortogonal a la dirección de la cuantificación.

- vecplot. Se proyectan los scores de los objetos sobre la dirección de la cuantificación. Estos dos últimos sólo se pueden representar si la variable es de rango 1.
- trfplot. Representa las variables originales frente a las transformadas en la solución.
- loadplot. Se dibujan las cargas y se unen con el origen de coordenadas.
- screeplot. Scree plot de los valores propios.
- dmplot. Se dibujan las medidas discriminantes para cada variable.

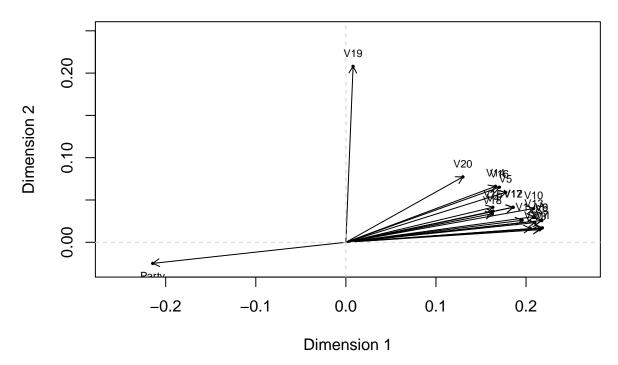
plot(reshomals, plot.type="objplot")

### **Plot Object Scores**



plot(reshomals, plot.type="loadplot")

### **Loadings plot**



Es posible predecir la afiliación de cada senador asignando a cada uno la categoría más cercana. A partir de esta asignación y la verdadera pertenencia a los distintos partidos se puede obtener la matriz de confusión.

```
p.res <- predict(reshomals)
p.res$cl.table$Party

## pre
## obs (D) (I) (R)
## (D) 49 1 0
## (I) 0 1 0
## (R) 0 9 40</pre>
```

Aproximadamente el 90 % de los senadores son bien clasificados.

### Componentes Principales Categóricas (PRINCALS)

Vamos a ver un ejemplo de Componentes Principales Categóricas con la función homals de la librería homals sobre los datos roskam. Los datos aportan información de 39 psicólogos sobre el lugar que ocupa su trabajo en nueve áreas de investigación y docencia.

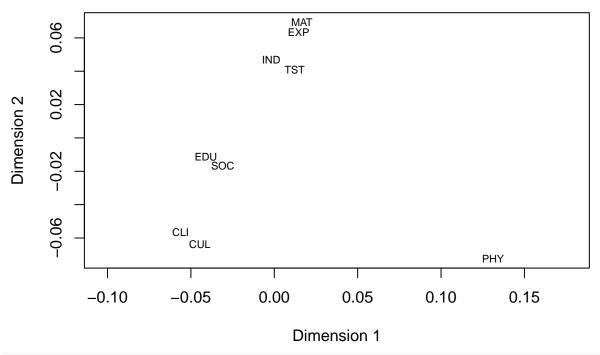
```
data(roskam)
res <- homals(roskam, rank = 1, level = "ordinal")

## Loss function increases in iteration 1

## Warning in homals(roskam, rank = 1, level = "ordinal"):

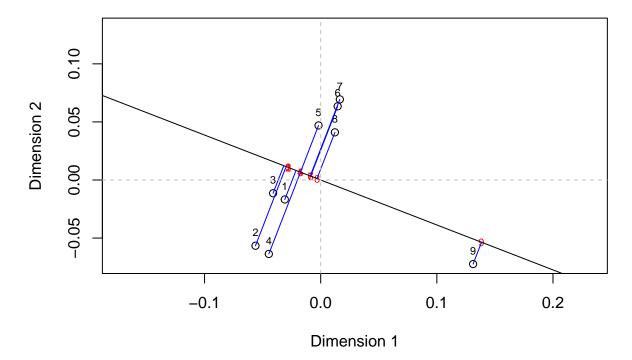
#res2<-princals(roskam, level = "ordinal")
plot(res, plot.type = "objplot", asp = 1)</pre>
```

# **Plot Object Scores**



plot(res, plot.type = "vecplot", var.subset = 2, asp = 1, main="Psicólogo nº 2")

# Psicólogo nº 2

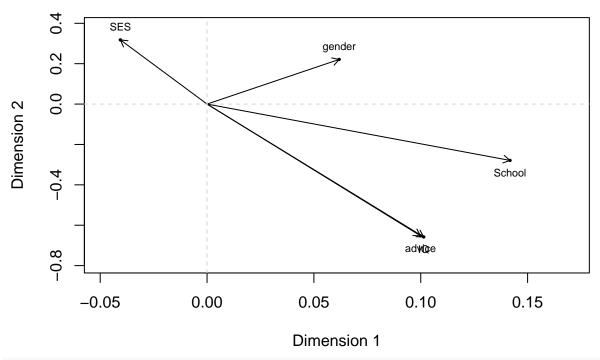


### Correlación Canónica No Lineal (OVERALS)

Cuando tenemos dos o más conjuntos de variables categóricas podemos utilizar el análisis de Correlación Canónica no Lineal. Utilizando el argumento sets de la función homals es posible emular la situación de un análisis de Correlación Canónica no Lineal. Vamos a realizar un ejemplo con los datos galo que contienen información de 1290 estudiantes sobre los que se han medido cinco variables.

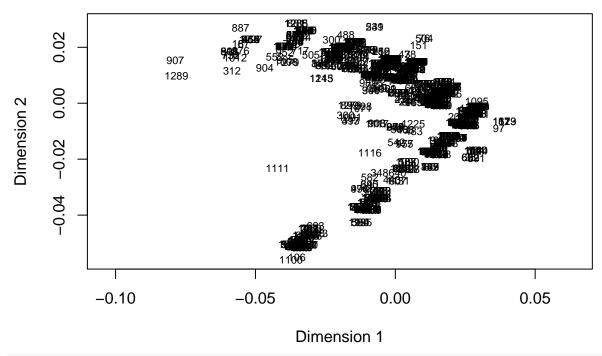
```
data(galo)
res <- homals(galo, active = c(rep(TRUE, 4), FALSE), sets = list(c(1,2),c(3,4),5))
## Loss function increases in iteration 6
## Warning in homals(galo, active = c(rep(TRUE, 4), FALSE), sets = list(c(1, :
plot(res, plot.type="loadplot", asp=1)</pre>
```

## **Loadings plot**



plot(res, plot.type="objplot", asp=1)

# **Plot Object Scores**



plot(res, plot.type="dmplot", asp=1)

## **Discrminination Measures**

