

## 2-Práctica de Análisis de Correspondencias Simple y Múltiple con BMDP: CA y R: ca, anacor

Vamos a comprobar con esta práctica, el resultado demostrado por [Benzecri](#), de que el Análisis de Correspondencias Simple (ACS), sobre una tabla lógica disyuntiva completa, es totalmente equivalente al ACS de su tabla de BURT asociada. (Vamos a realizar esta comprobación con los datos de la práctica-1)

Además vamos a comprobar que el ACS sobre una tabla lógica disyuntiva completa que equivale a un ACS sobre su tabla de BURT asociada, equivale también a un Análisis de Correspondencia Múltiple (ACM), sobre la tabla de datos variables-individuos.

También comprobaremos que el ACS sobre una tabla lógica disyuntiva completa, tiene los mismos autovalores y las mismas coordenadas que si ejecutamos un ACM sobre la tabla individuos variables, mientras que si ejecutamos un ACS sobre la tabla de Burt, obtenemos los cuadrados de los autovalores anteriores y las coordenadas normalizadas, es decir multiplicadas por la raíz cuadrada del autovalor correspondiente. Las representaciones gráficas de las variables, salen igual en los tres métodos y las de los individuos, salen igual en los dos primeros métodos, en el ACS de la tabla de Burt no, ya que una misma tabla de Burt puede dar lugar a grupos de respuesta diferentes.

El Análisis de Correspondencias Múltiple (ACM), es una extensión del ACS para 3 o más variables categóricas, es decir al caso de tablas de contingencia multivía. Se caracteriza por representaciones gráficas similares a las del ACS, en las que cada categoría de las variables o los individuos, se representan por puntos. El ACM, se parece a un Análisis de Componentes Principales (ACP) para variables categóricas. El ACM se realiza sobre una matriz indicadora o lógica disyuntiva completa, con individuos en las filas y las categorías de las variables en las columnas.

[Hill, M.](#) demostró que el ACM, que maximiza las correlaciones de pares de valores individuos-variables, de la tabla, es equivalente a un ACP de los datos, considerados como  $n$  observaciones sobre  $p$  variables, donde los coeficientes de las componentes principales y la escala de las variables se eligen para maximizar la variabilidad entre individuos. Por lo demás las interpretaciones gráficas del ACM, se interpretan en los mismos términos que el ACS.

Los datos sobre los que vamos a realizar la práctica, corresponden a una encuesta realizada a 30 individuos, sobre 3 preguntas, sus hábitos de fumar (poco, medio, alto), el sexo (hombre, mujer), y la edad (menos de 35 años, entre 35 y 50, y mayores de 50).

H.fumar	Sexo	Edad	H.fumar	Sexo	Edad
3	1	1	3	2	1
1	1	2	1	2	1
2	2	2	1	2	2
3	1	1	2	1	2
3	2	3	3	1	3
1	2	1	1	1	2
2	1	2	3	1	3
3	2	3	3	2	1
3	1	3	2	2	2
1	2	1	2	1	2
2	2	2	3	1	3
3	2	3	2	2	2
3	2	2	3	1	3
2	1	3	1	2	2
2	1	2	3	1	1

### 1. Con BMDP

- Análisis de Correspondencias Simple con datos en forma disyuntiva completa.
- Análisis de Correspondencias Múltiple con datos en forma individuo-variables.
- Análisis de Correspondencias Simple con datos en forma de tabla de BURT.
- Cuadro comparativo de los 3 análisis: gráficas, valores propios, coordenadas individuos -variables, inercia, tabla de Burt y para individuos/variables: Masa, QLT, INR, COR2, CTR.

### 2. Con R (los mismos apartados que con el BMDP), paquetes a utilizar: ca, GDAtools, anacor

## 1ª parte de la Práctica: BMDP (esta parte no podéis hacerla sin instalar el programa BMDP)

### Pasos en la realización de la práctica:

#### 1. Creamos el fichero de órdenes y datos CA2\_0.inp: ACS con datos en forma disyuntiva completa

```
/Problem
    Title='CA2_0.INP: ACS con datos en forma disyuntiva completa'.
/Remark
    Comment=
    'Análisis de correspondencias simple con los datos en forma
    disyuntiva completa que equivale a un análisis de correspondencia
    multiple ca2_1.inp sobre los datos variables/individuos de ca2_1.asc
    y a un análisis de correspondencias simple ca2_2.inp sobre los datos
    en tabla de BURT ca2_2.asc'.
/Input
    Variable=2.
    Format=free.
    Table=8,30.
/Variable
    Names=Var, Ind.
/Category
    Names(Var)= Smo_low, Smo_med, Smo_high, Sex_male, Sex_fema, 'Age_<35',
    'Age_35-50', 'Age>50'.
/Print Level=Normal.
    Line=80.
/End
0 0 1 1 0 1 0 0
1 0 0 1 0 0 1 0
0 1 0 0 1 0 1 0
0 0 1 1 0 1 0 0
0 0 1 0 1 0 0 1
1 0 0 0 1 1 0 0
0 1 0 1 0 0 1 0
0 0 1 0 1 0 0 1
0 0 1 1 0 0 0 1
1 0 0 0 1 1 0 0
0 1 0 0 1 0 1 0
0 0 1 0 1 0 0 1
0 0 1 0 1 0 1 0
0 1 0 1 0 0 0 1
0 1 0 1 0 0 1 0
0 0 1 0 1 1 0 0
1 0 0 0 1 1 0 0
1 0 0 0 1 0 1 0
0 1 0 1 0 0 1 0
0 0 1 1 0 0 0 1
1 0 0 1 0 0 1 0
0 0 1 1 0 0 0 1
0 0 1 0 1 1 0 0
0 1 0 0 1 0 1 0
0 1 0 1 0 0 1 0
0 0 1 1 0 0 0 1
0 1 0 0 1 0 1 0
0 0 1 1 0 0 0 1
1 0 0 0 1 0 1 0
0 0 1 1 0 1 0 0
Corres Row=Ind. Col=Var. Axis=2. /
Plot no Both. no Rows. /
End/
```

#### 2. Las salidas generadas por el BMDP son:

```
PROGRAM INSTRUCTIONS

/Problem
    Title='CA2_0.INP: ACS con datos en forma disyuntiva completa'.
/Remark
    Comment=
    'Análisis de correspondencias simple con los datos en forma
    disyuntiva completa que equivale a un análisis de correspondencia
    multiple ca2_1.inp sobre los datos variables/individuos de ca2_1.asc
    y a un análisis de correspondencias simple ca2_2.inp sobre los datos
    en tabla de BURT ca2_2.asc'.
/Input
```

```

Variable=2.
Format=free.
Table=8,30.
/Variable
Names=Var, Ind.
/Category
Names(Var)= Smo_low, Smo_med, Smo_high, Sex_male, Sex_fema, 'Age<35',
'Age_35-50', 'Age>50'.
/Print Level=Normal.
Line=80.
/End

```

VARIABLE NO.	NAME	STATED VALUES FOR			CODE	INDEX	GROUP CATEGORY NAME	INTERVALS	
		MINIMUM	MAXIMUM	MISSING				.GT.	.LE.
1	Var				1.000	1	Smo_low		
					2.000	2	Smo_med		
					3.000	3	Smo_high		
					4.000	4	Sex_male		
					5.000	5	Sex_fema		
					6.000	6	Age<35		
					7.000	7	Age_35-5		
					8.000	8	Age>50		

#### ANALYSIS OF OBSERVED FREQUENCY TABLE

TOTAL INERTIA = SUM OF EIGENVALUES = 1.6667

AXIS	EIGENVALUE	% OF INERTIA	CUM %	HISTOGRAM
1	0.587	35.2	35.2	*****
2	0.494	29.6	64.8	*****
3	0.268	16.1	80.9	*****
4	0.228	13.7	94.6	*****
5	0.090	5.4	100.0	****

REMAINING EIGENVALUES ARE TOO SMALL TO APPEAR. THEY ARE--  
0.101E-14 0.000E+00 0.000E+00

#### ROWS

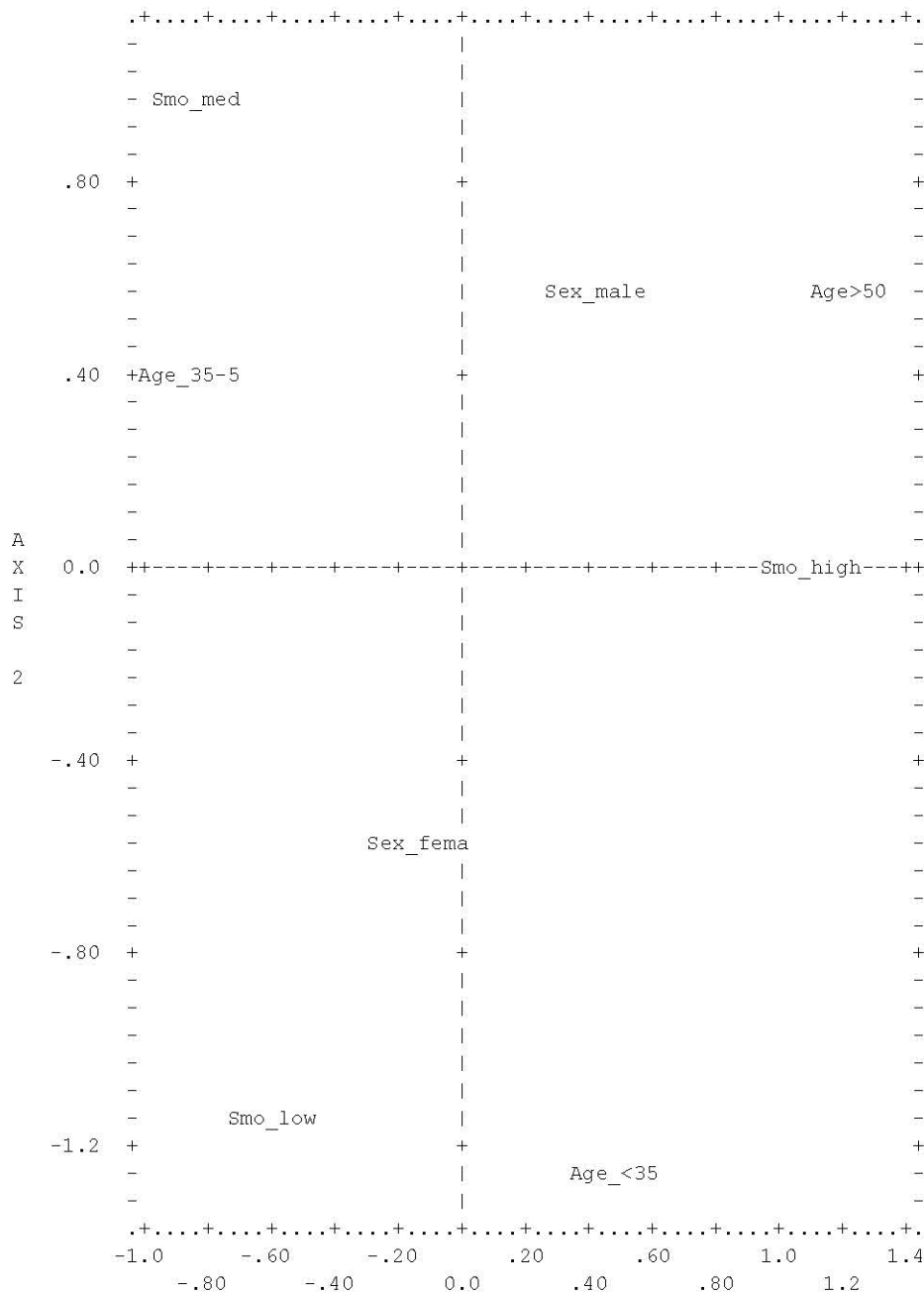
ROW	NAME	MASS	QLT	INR	FACTOR	COR2	CTR	FACTOR	COR2	CTR		
					AXIS	1		AXIS	2			
1	1Ind	0.033	0.370	0.054		0.703	0.303	0.028		-0.332	0.067	0.007
2	2Ind	0.033	0.209	0.062		-0.615	0.203	0.021		-0.108	0.006	0.001
3	3Ind	0.033	0.698	0.052		-0.976	0.615	0.054		0.358	0.083	0.009
4	4Ind	0.033	0.370	0.054		0.703	0.303	0.028		-0.332	0.067	0.007
5	5Ind	0.033	0.411	0.050		0.782	0.410	0.035		-0.014	0.000	0.000
6	6Ind	0.033	0.889	0.078		-0.293	0.037	0.005		-1.414	0.852	0.135
7	7Ind	0.033	0.852	0.052		-0.715	0.331	0.029		0.898	0.521	0.054
8	8Ind	0.033	0.411	0.050		0.782	0.410	0.035		-0.014	0.000	0.000
9	9Ind	0.033	0.914	0.050		1.043	0.729	0.062		0.525	0.185	0.019
10	10Ind	0.033	0.889	0.078		-0.293	0.037	0.005		-1.414	0.852	0.135
11	11Ind	0.033	0.698	0.052		-0.976	0.615	0.054		0.358	0.083	0.009
12	12Ind	0.033	0.411	0.050		0.782	0.410	0.035		-0.014	0.000	0.000
13	13Ind	0.033	0.027	0.038		-0.139	0.017	0.001		-0.105	0.010	0.001
14	14Ind	0.033	0.540	0.063		0.207	0.023	0.002		0.989	0.518	0.066
15	15Ind	0.033	0.852	0.052		-0.715	0.331	0.029		0.898	0.521	0.054
16	16Ind	0.033	0.585	0.054		0.442	0.120	0.011		-0.871	0.465	0.051
17	17Ind	0.033	0.889	0.078		-0.293	0.037	0.005		-1.414	0.852	0.135
18	18Ind	0.033	0.636	0.062		-0.875	0.411	0.043		-0.648	0.225	0.028
19	19Ind	0.033	0.852	0.052		-0.715	0.331	0.029		0.898	0.521	0.054
20	20Ind	0.033	0.914	0.050		1.043	0.729	0.062		0.525	0.185	0.019
21	21Ind	0.033	0.209	0.062		-0.615	0.203	0.021		-0.108	0.006	0.001
22	22Ind	0.033	0.914	0.050		1.043	0.729	0.062		0.525	0.185	0.019
23	23Ind	0.033	0.585	0.054		0.442	0.120	0.011		-0.871	0.465	0.051
24	24Ind	0.033	0.698	0.052		-0.976	0.615	0.054		0.358	0.083	0.009
25	25Ind	0.033	0.852	0.052		-0.715	0.331	0.029		0.898	0.521	0.054
26	26Ind	0.033	0.914	0.050		1.043	0.729	0.062		0.525	0.185	0.019
27	27Ind	0.033	0.698	0.052		-0.976	0.615	0.054		0.358	0.083	0.009

28	28Ind	0.033	0.914	0.050		1.043	0.729	0.062		0.525	0.185	0.019
29	29Ind	0.033	0.636	0.062		-0.875	0.411	0.043		-0.648	0.225	0.028
30	30Ind	0.033	0.370	0.054		0.703	0.303	0.028		-0.332	0.067	0.007

# COLUMNS

COL	NAME	MASS	QLT	INR		FACTOR	COR2	CTR		FACTOR	COR2	CTR
							AXIS 1				AXIS 2	
1	Smo_low	0.078	0.574	0.256		-0.720	0.158	0.069		-1.170	0.416	0.215
2	Smo_med	0.100	0.775	0.233		-0.951	0.387	0.154		0.951	0.387	0.183
3	Smo_high	0.156	0.826	0.178		0.971	0.825	0.250		-0.026	0.001	0.000
4	Sex_male	0.167	0.413	0.167		0.299	0.090	0.025		0.569	0.324	0.109
5	Sex_fema	0.167	0.413	0.167		-0.299	0.090	0.025		-0.569	0.324	0.109
6	Age_<35	0.089	0.604	0.244		0.345	0.043	0.018		-1.241	0.560	0.277
7	Age_35-5	0.144	0.859	0.189		-0.992	0.753	0.242		0.373	0.106	0.041
8	Age>50	0.100	0.681	0.233		1.127	0.544	0.216		0.565	0.137	0.065

# PLOT OF COLUMNS



LX = .5870 ( 35.2%)  
 LY = .4937 ( 29.6%)

### 3. Creamos el fichero de órdenes y datos CA2\_1.inp: ACM con datos en forma individuos-variables

```
/Problem
    Title='CA2_1.INP: ACM con datos en forma individuos/variables'.
/Remark
    Comment=
    'Análisis de correspondencias múltiple sobre individuos/variables
    que equivale a un análisis de correspondencias simple ca2_0.inp
    sobre la tabla en forma disyuntiva completa ca2_0.asc del fichero
    de datos, y a un análisis de correspondencias simple ca2_2.inp sobre
    los datos en forma de tabla de BURT ca2_2.asc'.
/Input
    Variable=3.
    Format=free.
/Variable
    Names=Smoking, Sex, Age.
/Category
    Codes(Smoking)=1 to 3.
    Names(Smoking)=Low, Med, High.
    Codes(Sex)=1, 2.
    Names(Sex)=Male, Female.
    Codes(Age)=1, 2, 3.
    Names(Age)='<35', '35-50', '>50'.

/Print Level=normal.
    Line=80.

/End
3 1 1    3 2 1
1 1 2    1 2 1
2 2 2    1 2 2
3 1 1    2 1 2
3 2 3    3 1 3
1 2 1    1 1 2
2 1 2    3 1 3
3 2 3    3 2 1
3 1 3    2 2 2
1 2 1    2 1 2
2 2 2    3 1 3
3 2 3    2 2 2
3 2 2    3 1 3
2 1 3    1 2 2
2 1 2    3 1 1
End
Corres Var=Smoking, Sex, Age./
Print Burt./
Plot /
End/
```

La 2ª columna de datos, va debajo de la 1ª

### 4. Las salidas generadas por el BMDP son:

```
PROGRAM INSTRUCTIONS

/Problem
    Title='CA2_1.INP: ACM con datos en forma individuos/variables'.
/Remark
    Comment=
    'Análisis de correspondencias múltiple sobre individuos/variables
    que equivale a un análisis de correspondencias simple ca2_0.inp
    sobre la tabla en forma disyuntiva completa ca2_0.asc del fichero
    de datos, y a un análisis de correspondencias simple ca2_2.inp sobre
    los datos en forma de tabla de BURT ca2_2.asc'.
/Input
    Variable=3
    Format=free.
/Variable
    Names=Smoking, Sex, Age.
/Category
    Codes(Smoking)=1 to 3.
    Names(Smoking)=Low, Med, High.
    Codes(Sex)=1, 2.
    Names(Sex)=Male, Female.
    Codes(Age)=1, 2, 3.
    Names(Age)='<35', '35-50', '>50'.
```

```

/Print Level=normal.
Line=80.

```

```

/End

```

VARIABLE NO. NAME	MEAN	STD. DEV.	MIN. VALUE	MAX. VALUE	TOTAL FREQ.	NO. OF VALUES			
						MISSING	LT MIN	GT MAX	NE CODES
1 Smoking	2.23	0.82	1.00	3.00	30	0	0	0	0
2 Sex	1.50	0.51	1.00	2.00	30	0	0	0	0
3 Age	2.03	0.76	1.00	3.00	30	0	0	0	0

VARIABLE NO. NAME	STATED VALUES FOR			CODE	INDEX	GROUP CATEGORY NAME	INTERVALS	
	MINIMUM	MAXIMUM	MISSING				.GT.	.LE.
1 Smoking				1.000	1	Low		
				2.000	2	Med		
				3.000	3	High		
2 Sex				1.000	1	Male		
				2.000	2	Female		
3 Age				1.000	1	<35		
				2.000	2	35-50		
				3.000	3	>50		

VARIABLE	CATEGORY	FREQUENCY	PERCENT
Smoking	Low	7	23.3
	Med	9	30.0
	High	14	46.7
Sex	Male	15	50.0
	Female	15	50.0
Age	<35	8	26.7
	35-50	13	43.3
	>50	9	30.0

\*\*\*\*\* ANALYSIS OF INDICATOR MATRIX

TOTAL INERTIA = SUM OF EIGENVALUES = 1.6667

AXIS	EIGENVALUE	% OF INERTIA	CUM %	HISTOGRAM
1	0.587	35.2	35.2	*****
2	0.494	29.6	64.8	*****
3	0.268	16.1	80.9	*****
4	0.228	13.7	94.6	*****
5	0.090	5.4	100.0	****

REMAINING EIGENVALUES ARE TOO SMALL TO APPEAR. THEY ARE--  
0.112E-07 0.236E-08 0.000E+00

\*\*\* N O T E \*\*\* FOR THIS DATA, AT MOST

5 FACTORS MAY BE EXTRACTED, SINCE ADDITIONAL  
EIGENVALUES ARE SMALLER THAN 1.0E-06.

MAXIMUM NUMBER OF FACTORS TO EXTRACT ..... 2  
CUT-OFF TOLERANCE .....NOT SPECIFIED  
NUMBER OF FACTORS ACTUALLY EXTRACTED ..... 2

VARIABLES

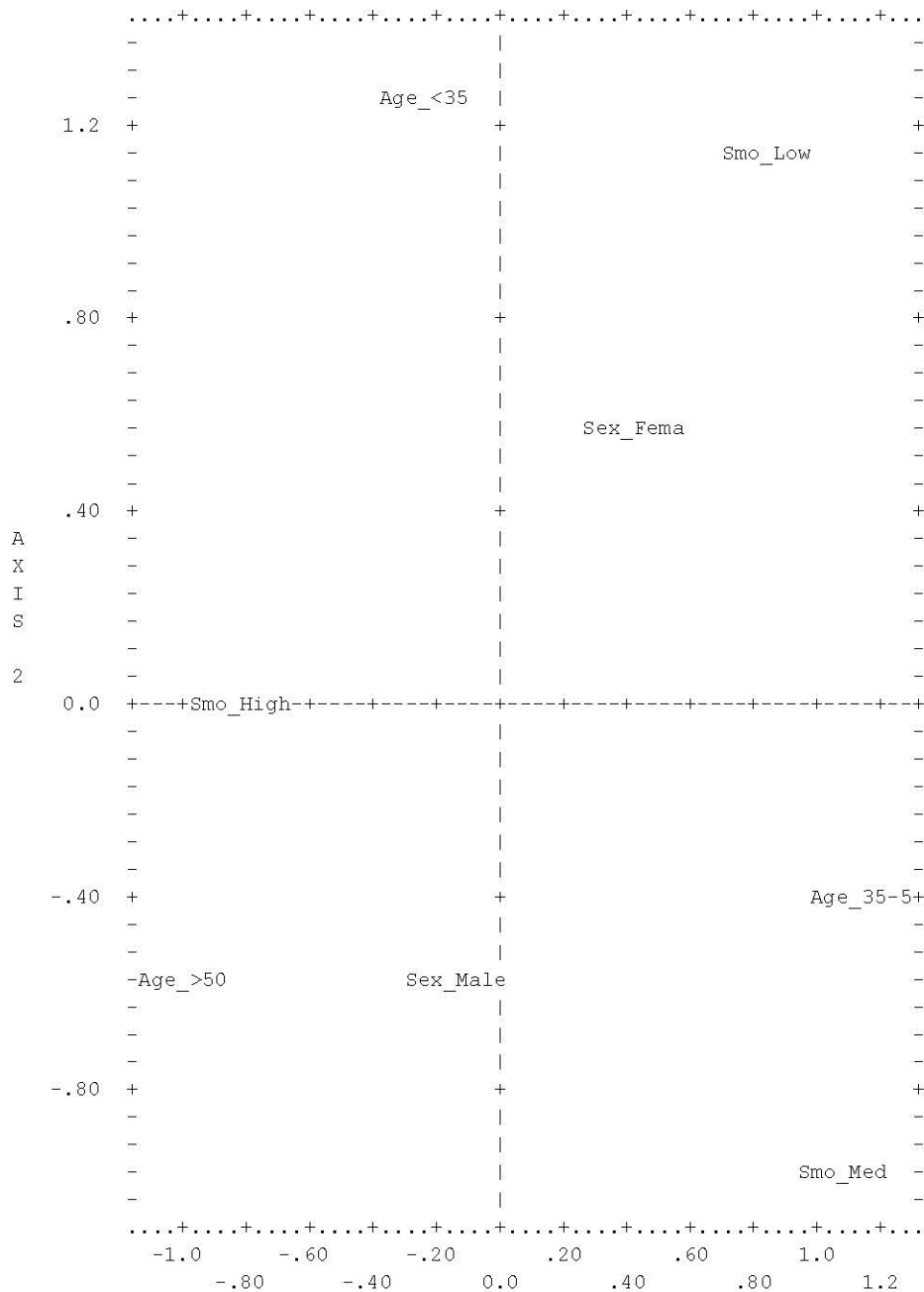
CAT.	NAME	MASS	QLT	INR		FACTOR	COR2	CTR		FACTOR	COR2	CTR
						AXIS	1			AXIS	2	
1	Smo_Low	0.078	0.574	0.256		0.720	0.158	0.069		1.170	0.416	0.215
2	Smo_Med	0.100	0.775	0.233		0.951	0.387	0.154		-0.951	0.387	0.183
3	Smo_High	0.156	0.826	0.178		-0.971	0.825	0.250		0.026	0.001	0.000
4	Sex_Male	0.167	0.413	0.167		-0.299	0.090	0.025		-0.569	0.324	0.109

5 Sex_Fema	0.167	0.413	0.167		0.299	0.090	0.025		0.569	0.324	0.109
6 Age_<35	0.089	0.604	0.244		-0.345	0.043	0.018		1.241	0.560	0.277
7 Age_35-5	0.144	0.859	0.189		0.992	0.753	0.242		-0.373	0.106	0.041
8 Age_>50	0.100	0.681	0.233		-1.127	0.544	0.216		-0.565	0.137	0.065

# BURT MATRIX

	Smo_L	Smo_M	Smo_H	Sex_M	Sex_F	Age_<	Age_3	Age_>	
	1	2	3	4	5	6	7	8	
Smo_Low	1	7.							
Smo_Med	2	0.	9.						
Smo_High	3	0.	0.	14.					
Sex_Male	4	2.	5.	8.	15.				
Sex_Fema	5	5.	4.	6.	0.	15.			
Age_<35	6	3.	0.	5.	3.	5.	8.		
Age_35-5	7	4.	8.	1.	6.	7.	0.	13.	
Age_>50	8	0.	1.	8.	6.	3.	0.	0.	9.

# PLOT OF VARIABLES



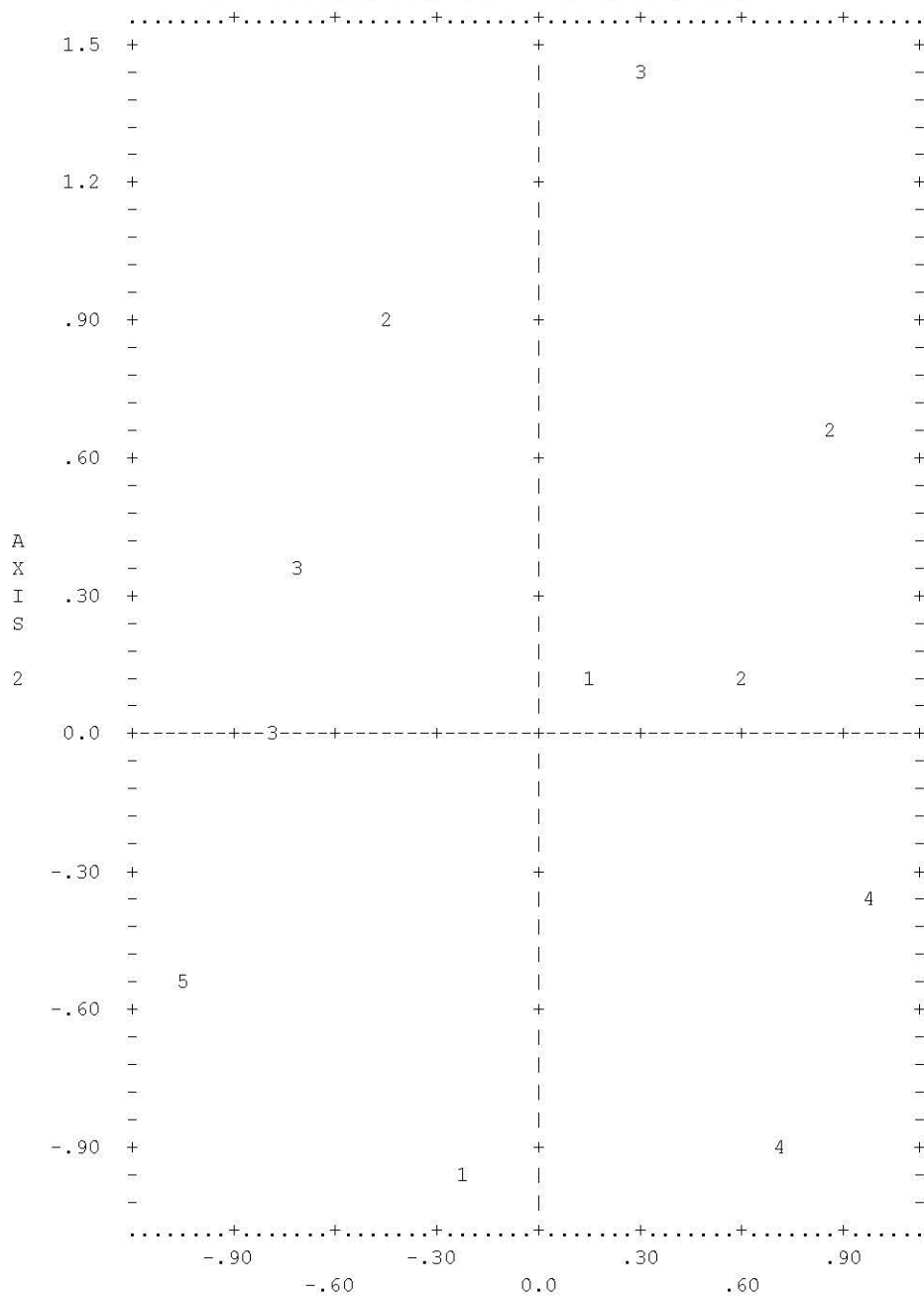
LX = .5870 ( 35.2%)

LY = .4937 ( 29.6%)

# SCATTER PLOT OF CASES

IN THE PLOT WHICH FOLLOWS, A = 10 CASES

B = 11 CASES, ..., AND \* = 36 OR MORE CASES



AXIS 1  
LX = .5870 ( 35.2%) LY = .4937 ( 29.6%)

## 5. Creamos el fichero de órdenes y datos CA2\_2.inp: ACS con datos en forma de tabla de BURT

```
/Problem
  Title='CA2_2.INP: ACS con datos en forma de tabla de BURT'.
/Remark
  Comment=
  'Análisis de correspondencias simple con los datos en forma
  de tabla de BURT que equivale a un análisis de correspondencia
  multiple ca2_1.inp sobre los datos variables/individuos de ca2_1.asc,
  y que equivale también a un análisis de correspondencias simple
  ca2_0.inp sobre los datos en forma de tabla disyuntiva completa
  ca2_0.asc'.
/Input
  Variables=2.
  Format=free.
  Table=8,8.
/Variable
  Names=Var, Ind.
/Category
  Names(Var)= Smo_low, Smo_med, Smo_high, Sex_male, Sex_fema, 'Age_<35',
```

```

'Age_35-50', 'Age>50'.
/Print Level=normal.
Line=80.
/End
7. 0 0 2 5 3 4 0
0. 9. 0 5 4 0 8 1
0. 0. 14. 8 6 5 1 8
2. 5. 8. 15. 0 3 6 6
5. 4. 6. 0. 15. 5 7 3
3. 0. 5. 3. 5. 8. 0 0
4. 8. 1. 6. 7. 0. 13. 0
0. 1. 8. 6. 3. 0. 0. 9.
Corres Row=ind. Col=var. Axis=2. /
Plot no Both. no Rows. /
End/

```

## 6. Las salidas generadas por el BMDP son:

```

PROGRAM INSTRUCTIONS
/Problem
Title='CA2_2.INP: ACS con datos en forma de tabla de BURT'.
/Remark
Comment=
'Análisis de correspondencias simple con los datos en forma de tabla de BURT que equivale a un
análisis de correspondencia múltiple ca2_1.inp sobre los datos variables/individuos de ca2_1.asc,
y que equivale también a un análisis de correspondencias simple ca2_0.inp sobre los datos en forma de
tabla disyuntiva completa ca2_0.asc'.
/Input
Variables=2.
Format=free.
Table=8,8.
/Variable
Names=Var, Ind.
/Category
Names(Var)= Smo_low, Smo_med, Smo_high, Sex_male, Sex_fema, 'Age_<35',
'Age_35-50', 'Age>50'.
/Print Level=normal.
Line=80.
/End

```

VARIABLE NO.	NAME	STATED VALUES FOR			CODE	INDEX	GROUP CATEGORY NAME	INTERVALS	
		MINIMUM	MAXIMUM	MISSING				.GT.	.LE.
1	Var				1.000	1	Smo_low		
					2.000	2	Smo_med		
					3.000	3	Smo_high		
					4.000	4	Sex_male		
					5.000	5	Sex_fema		
					6.000	6	Age_<35		
					7.000	7	Age_35-5		
					8.000	8	Age>50		

ANALYSIS OF OBSERVED FREQUENCY TABLE				
TOTAL INERTIA = SUM OF EIGENVALUES = 0.7203				
AXIS	EIGENVALUE	% OF INERTIA	CUM %	HISTOGRAM
1	0.345	47.8	47.8	*****
2	0.244	33.8	81.7	*****
3	0.072	10.0	91.7	*****
4	0.052	7.2	98.9	****
5	0.008	1.1	100.0	*

```

MAXIMUM NUMBER OF FACTORS TO EXTRACT ..... 2
CUT-OFF TOLERANCE ..... 90.00%
NUMBER OF FACTORS ACCOUNTING FOR 90.00% OF INERTIA ..... 3
NUMBER OF FACTORS ACTUALLY EXTRACTED ..... 2
CHISQUARE VALUE WITH 49 DF = 194.471
CHISQUARE ASSOCIATED P-VALUE = 0.000

```

ROWS										
ROW	NAME	MASS	QLT	INR	FACTOR	COR2	CTR	FACTOR	COR2	CTR
					AXIS	1		AXIS	2	
1	1Ind	0.078	0.751	0.101	0.551	0.233	0.069	0.822	0.518	0.215
2	2Ind	0.100	0.913	0.107	0.728	0.496	0.154	-0.668	0.417	0.183
3	3Ind	0.156	0.954	0.090	-0.744	0.953	0.250	0.019	0.001	0.000
4	4Ind	0.167	0.575	0.062	-0.229	0.142	0.025	-0.400	0.432	0.109

5	5Ind	0.167	0.575	0.062		0.229	0.142	0.025		0.400	0.432	0.109
6	6Ind	0.089	0.766	0.096		-0.264	0.064	0.018		0.872	0.702	0.277
7	7Ind	0.144	0.972	0.096		0.760	0.869	0.242		-0.262	0.103	0.041
8	8Ind	0.100	0.852	0.106		-0.863	0.703	0.216		-0.397	0.149	0.065

---

COLUMNS

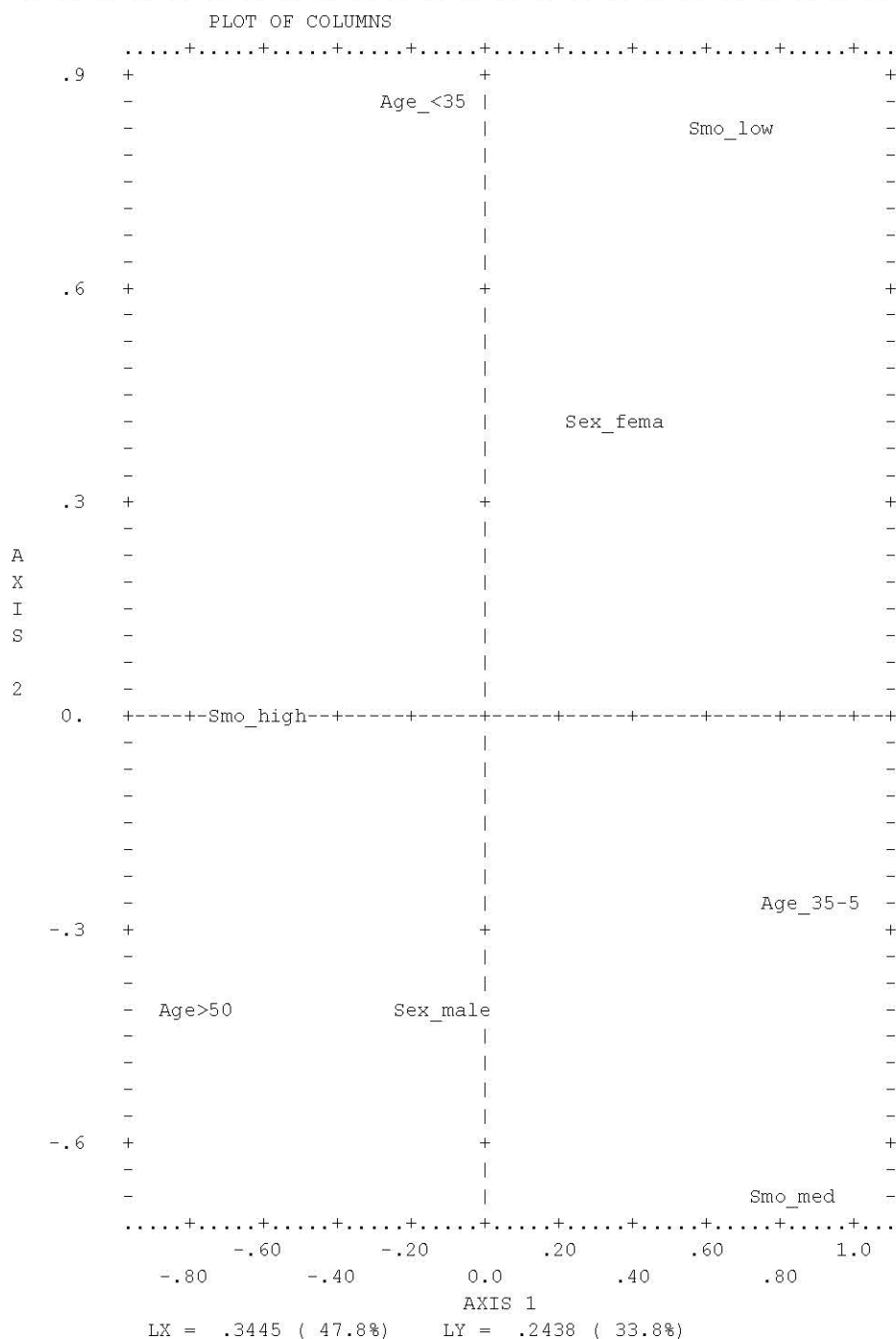
---

COL	NAME	MASS	QLT	INR		FACTOR	COR2	CTR		FACTOR	COR2	CTR
							AXIS 1				AXIS 2	

---

1	Smo_low	0.078	0.751	0.101		0.551	0.233	0.069		0.822	0.518	0.215
2	Smo_med	0.100	0.913	0.107		0.728	0.496	0.154		-0.668	0.417	0.183
3	Smo_high	0.156	0.954	0.090		-0.744	0.953	0.250		0.019	0.001	0.000
4	Sex_male	0.167	0.575	0.062		-0.229	0.142	0.025		-0.400	0.432	0.109
5	Sex_fema	0.167	0.575	0.062		0.229	0.142	0.025		0.400	0.432	0.109
6	Age_<35	0.089	0.766	0.096		-0.264	0.064	0.018		0.872	0.702	0.277
7	Age_35-5	0.144	0.972	0.096		0.760	0.869	0.242		-0.262	0.103	0.041
8	Age>50	0.100	0.852	0.106		-0.863	0.703	0.216		-0.397	0.149	0.065

---



7. Conclusiones: Se puede observar un gran contraste entre los hombres de mayor edad y los que tienden a fumar mucho, que se sitúan en el 3º cuadrante, y las mujeres jóvenes y los que fuman poco que ocupan el 3º cuadrante.

### Relaciones entre los tres análisis

	CA2_0.inp	CA2_1.inp	CA2_2.inp
	Datos en forma disyuntiva completa	Datos de respuestas a un cuestionario, indiv-variab	Datos en forma de tabla de Burt
Gráficas=	variables individuos	variables individuos	variables
Valores propios	1º=0.587	1º=0.587	1º=0.587²=0.345
Coordenadas individuos	1º=0.703	-	-
Coordenadas variables	1º=0.720	1º=0.720	1º=0.551=0.720√0.587
Inercia	1.6667	1.6667	0.7203
Tabla de Burt	-	si	-
Individuos:		-	-
Masa	0.033		
QLT	0.370		
INR	0.054		
COR2-1ºeje	0.303		
CTR-1ºeje	0.028		
Variables:			
Masa=	0.078	0.078	0.078
QLT	0.574	0.574	0.751
INR	0.256	0.256	0.101
COR2	0.158	0.158	0.233
CTR=	0.069	0.069	0.069

## 2ª parte de la Práctica: paquete ca (con datos de la 1ª práctica)

Antes de empezar con los datos de la práctica-2, vamos a comprobar que el ACS sobre una tabla lógica disyuntiva completa que equivale a un ACS sobre su tabla de BURT asociada, equivale también a un Análisis de Correspondencia Múltiple (ACM), sobre la tabla de datos variables-individuos con los datos de la 1ª práctica.

```
> X <- matrix(c(4,4,25,18,10,2,3,10,24,6,3,7,12,33,7,2,4,4,13,2), ncol=4)
> colnames(X) <- c("No", "Poco", "Regular", "Mucho")
> rownames(X) <- c("Dir_sen", "Dir_jun", "Emp_sen", "Emp_jun", "Adminis")
```

```
> X # (tabla de contingencia)
      No Poco Regular Mucho
Dir_sen 4    2     3     2
Dir_jun 4    3     7     4
Emp_sen 25   10    12     4
Emp_jun 18   24    33    13
Adminis 10    6     7     2
```

```
> X <- matrix(c(4,4,25,18,10,2,3,10,24,6,3,7,12,33,7,2,4,4,13,2), ncol=4)
```

```
> (X.rpm <- caconv(X, from=c("freq"), to=c("rpm"))) #datos individuos-variables
```

```
  V1 V2
1  1  1
2  1  1
3  1  1
4  1  1
5  1  2
6  1  2
7  1  3
8  1  3
9  1  3
10 1  4
-----
184 5  2
185 5  3
186 5  3
187 5  3
188 5  3
189 5  3
190 5  3
191 5  3
192 5  4
193 5  4
```

```
> (X.dis <- caconv(X, from=c("freq"), to=c("ind"))) #datos en forma lógica disyuntiva completa
```

```
  V1.Dir_sen V1.Dir_jun V1.Emp_sen V1.Emp_jun V1.Adminis V2.No V2.Poco V2.Regular V2.Mucho
1           1           0           0           0           0     1     0           0           0
2           1           0           0           0           0     1     0           0           0
3           1           0           0           0           0     1     0           0           0
4           1           0           0           0           0     1     0           0           0
5           1           0           0           0           0     0     1           0           0
6           1           0           0           0           0     0     1           0           0
7           1           0           0           0           0     0     0           1           0
8           1           0           0           0           0     0     0           1           0
9           1           0           0           0           0     0     0           1           0
10          1           0           0           0           0     0     0           0           1
```

```
> (X.burt <- caconv(X, from=c("freq"), to=c("Burt"), vars=c(2,1))) #tabla de Burt
```

```
  V1.Dir_sen V1.Dir_jun V1.Emp_sen V1.Emp_jun V1.Adminis V2.No V2.Poco V2.Regular V2.Mucho
V1.Dir_sen    11         0         0         0         0     4     2         3         2
V1.Dir_jun     0        18         0         0         0     4     3         7         4
V1.Emp_sen     0         0        51         0         0    25    10        12         4
V1.Emp_jun     0         0         0        88         0    18    24        33        13
V1.Adminis     0         0         0         0        25    10     6         7         2
V2.No          4         4        25        18        10    61     0         0         0
V2.Poco        2         3        10        24         6     0    45     0         0
V2.Regular     3         7        12        33         7     0     0        62     0
V2.Mucho       2         4         4        13         2     0     0         0        25
```

### 1. ca()

```
Principal inertias (eigenvalues):
```

```
Value      0.074759 0.010017 0.000414
Percentage 87.76%  11.76%   0.49%
```

```
Rows:
```

```
  Dir_sen Dir_jun Emp_sen Emp_jun Adminis
Mass    0.056995 0.093264 0.264249 0.455959 0.129534
ChiDist 0.216559 0.356921 0.380779 0.240025 0.216169
Inertia 0.002673 0.011881 0.038314 0.026269 0.006053
Dim. 1  -0.240539 0.947105 -1.391973 0.851989 -0.735456
Dim. 2  -1.935708 -2.430958 -0.106508 0.576944 0.788435
```

```
Columns:
```

```
  No Poco Regular Mucho
Mass 0.316062 0.233161 0.321244 0.129534
ChiDist 0.394490 0.173996 0.198127 0.355109
Inertia 0.049186 0.007059 0.012610 0.016335
Dim. 1  -1.438471 0.363746 0.718017 1.074445
Dim. 2  -0.304659 1.409433 0.073528 -1.975960
```

## 2. `mjca(X.rpm)`

Eigenvalues:

	1	2	3	4
Value	0.074759	0.010017	0.000414	0
Percentage	87.76%	11.76%	0.49%	0%

Columns:

	V1:1	V1:2	V1:3	V1:4	V1:5	V2:1	V2:2	V2:3	V2:4
Mass	0.028497	0.046632	0.132124	0.227979	0.064767	0.158031	0.116580	0.160622	0.064767
ChiDist	2.880308	2.219191	1.210229	0.790820	1.839392	1.076930	1.288248	1.037342	1.850149
Inertia	0.236420	0.229654	0.193516	0.142578	0.219130	0.183281	0.193475	0.172842	0.221700
Dim. 1	-0.240539	0.947105	-1.391973	0.851989	-0.735456	-1.438471	0.363746	0.718017	1.074445
Dim. 2	1.935708	2.430958	0.106508	-0.576944	-0.788435	0.304659	-1.409433	-0.073528	1.975960

## 3. `ca(X.dis)`

Principal inertias (eigenvalues):

	1	2	3	4	5	6	7	8
Value	0.636711	0.550043	0.510168	0.5	0.489832	0.449957	0.363289	0
Percentage	18.19%	15.72%	14.58%	14.29%	14%	12.86%	10.38%	0%

Columns:

	V1.Dir_sen	V1.Dir_jun	V1.Emp_sen	V1.Emp_jun	V1.Adminis	V2.No	V2.Poco	V2.Regular	V2.Mucho
Mass	0.028497	0.046632	0.132124	0.227979	0.064767	0.158031	0.116580	0.160622	0.064767
ChiDist	4.067610	3.118048	1.668626	1.092329	2.592296	1.471032	1.813529	1.453583	2.592296
Inertia	0.471503	0.453368	0.367876	0.272021	0.435233	0.341969	0.383420	0.339378	0.435233
Dim. 1	-0.240539	0.947105	-1.391973	0.851989	-0.735456	-1.438471	0.363746	0.718017	1.074445
Dim. 2	1.935708	2.430958	0.106508	-0.576944	-0.788435	0.304659	-1.409433	-0.073528	1.975960

## 4. `ca(X.burt)`

Principal inertias (eigenvalues):

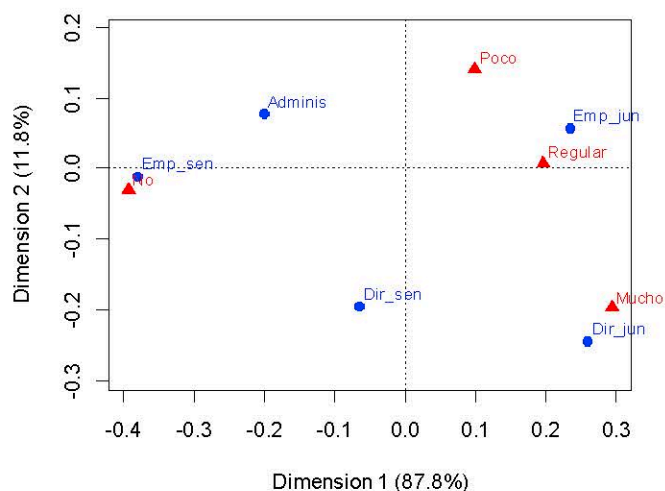
	1	2	3	4	5	6	7	8
Value	0.4054	0.302547	0.260272	0.25	0.239935	0.202461	0.131979	0
Percentage	22.62%	16.88%	14.52%	13.95%	13.38%	11.29%	7.36%	0%

Rows:

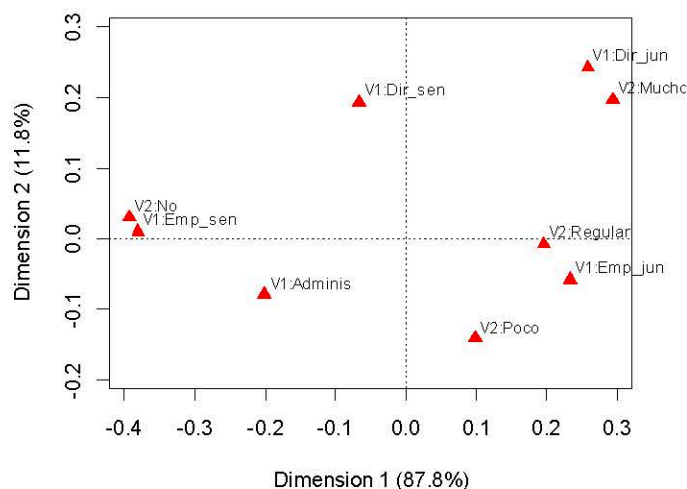
	V1.Dir_sen	V1.Dir_jun	V1.Emp_sen	V1.Emp_jun	V1.Adminis	V2.No	V2.Poco	V2.Regular	V2.Mucho
Mass	0.028497	0.046632	0.132124	0.227979	0.064767	0.158031	0.116580	0.160622	0.064767
ChiDist	2.880308	2.219191	1.210229	0.790820	1.839392	1.076930	1.288248	1.037342	1.850149
Inertia	0.236420	0.229654	0.193516	0.142578	0.219130	0.183281	0.193475	0.172842	0.221700
Dim. 1	-0.240539	0.947105	-1.391973	0.851989	-0.735456	-1.438471	0.363746	0.718017	1.074445
Dim. 2	1.935708	2.430958	0.106508	-0.576944	-0.788435	0.304659	-1.409433	-0.073528	1.975960

```
> plot(ca(X),what=c("all","all"), main="ca(X)")
> plot(mjca(X.rpm),what=c("none","all"), main="mjca(X.rpm)")
> plot(ca(X.dis),what=c("none","all"), main="ca(X.dis)")
> plot(ca(X.burt),what=c("all","all"), main="ca(X.burt)")
```

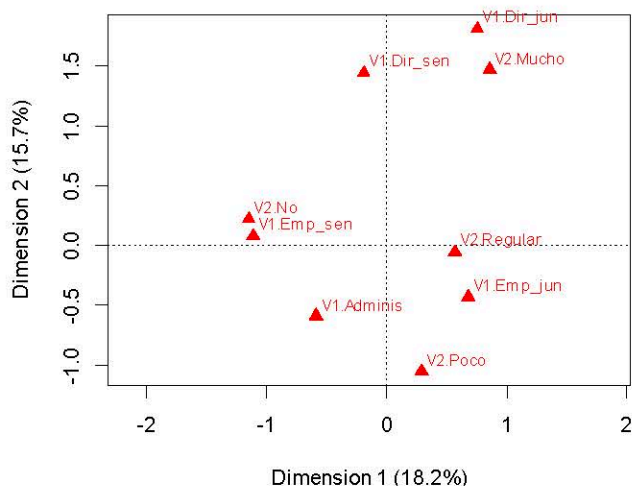
**ca(X)**



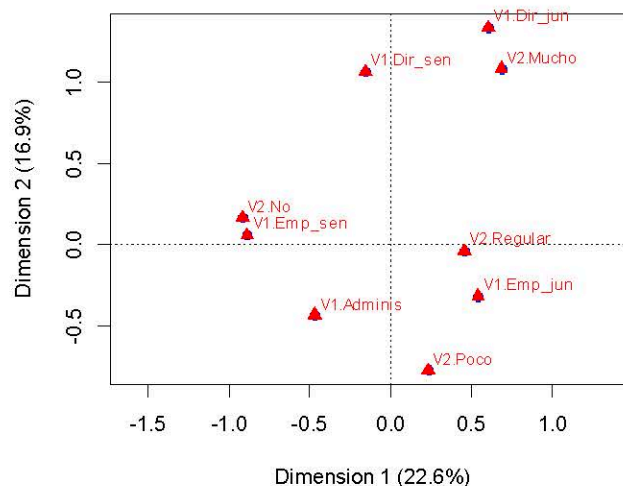
**mjca(X.rpm)**



**ca(X.dis)**



**ca(X.burt)**



## Resumen de resultados:

1. Coordenadas de las columnas iguales (salvo el signo)
2. Gráficas iguales
3. Autovalores en los 2 primeros casos iguales y los de (disyuntiva-completa)<sup>2</sup> igual a los de Burt
4. Masas en los 3 últimos casos iguales
5. Inercia igual en individuos-variables y Burt

## Datos práctica-2: ACM con datos en forma individuos-variables

```
> X1 <- read.table("2acp-individuos.txt", header=T)
```

```
> X1
  H_fumar Sexo Edad
1         3     1    1
2         1     1    2
3         2     2    2
4         3     1    1
5         3     2    3
6         1     2    1
7         2     1    2
8         3     2    3
9         3     1    3
10        1     2    1
11        2     2    2
12        3     2    3
13        3     2    2
14        2     1    3
15        2     1    2
16        3     2    1
17        1     2    1
18        1     2    2
19        2     1    2
20        3     1    3
21        1     1    2
22        3     1    3
23        3     2    1
24        2     2    2
25        2     1    2
26        3     1    3
27        2     2    2
28        3     1    3
29        1     2    2
30        3     1    1
```

```
> mjca(X1)
```

Eigenvalues:

	1	2
value	0.144727	0.057876
Percentage	58.58%	23.43%

Columns:

	H_fumar:1	H_fumar:2	H_fumar:3	Sexo:1	Sexo:2	Edad:1	Edad:2	Edad:3
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.141884	1.034439	0.761969	0.607906	0.607906	1.041190	0.815345	1.029356
Inertia	0.101414	0.107006	0.090315	0.061592	0.061592	0.096362	0.096025	0.105957
Dim. 1	-0.939330	-1.241083	1.267504	0.390764	-0.390764	0.449820	-1.295016	1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

```
> summary(mjca(X1))
```

Principal inertias (eigenvalues):

dim	value	%	cum%	scree plot
1	0.144727	58.6	58.6	*****
2	0.057876	23.4	82.0	*****

Total: 0.247062

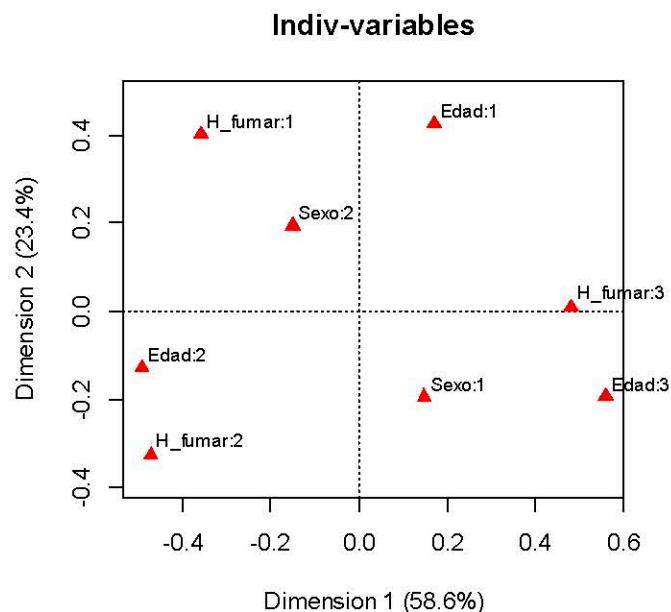
Columns:

	name	mass	qlt	inr	k=1	cor	ctr	k=2	cor	ctr
1	H_fumar:1	78	920	141	-357	408	69	400	512	215
2	H_fumar:2	100	750	149	-472	508	154	-326	242	183
3	H_fumar:3	156	777	125	482	776	250	9	0	0
4	Sexo:1	167	1105	86	149	407	25	-195	698	109
5	Sexo:2	167	1105	86	-149	407	25	195	698	109
6	Edad:1	89	836	134	171	117	18	425	719	277
7	Edad:2	144	754	133	-493	707	242	-128	47	41
8	Edad:3	100	829	147	560	741	216	-193	88	65

```
> mjca(X1)$Burt ##para obtener la tabla de Burt
```

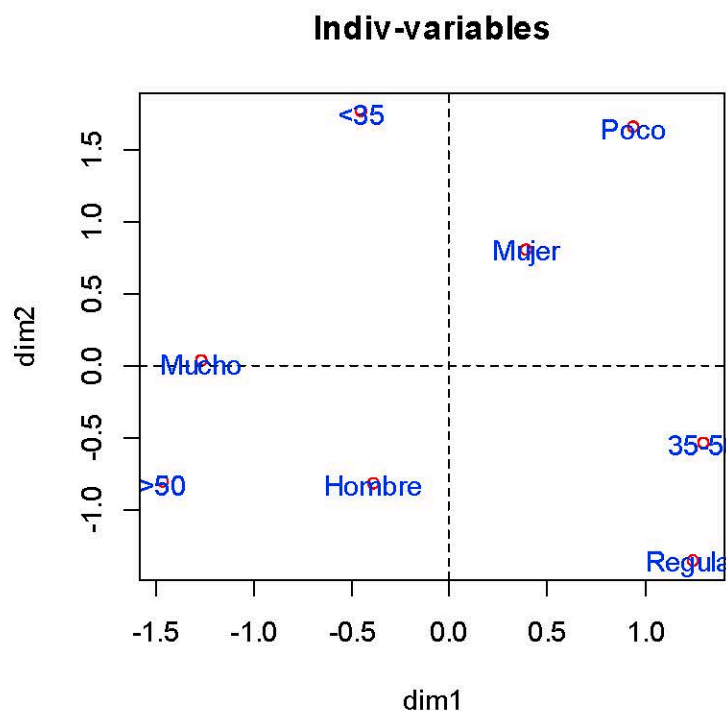
	H_fumar:1	H_fumar:2	H_fumar:3	Sexo:1	Sexo:2	Edad:1	Edad:2	Edad:3
H_fumar:1	7	0	0	2	5	3	4	0
H_fumar:2	0	9	0	5	4	0	8	1
H_fumar:3	0	0	14	8	6	5	1	8
Sexo:1	2	5	8	15	0	3	6	6
Sexo:2	5	4	6	0	15	5	7	3
Edad:1	3	0	5	3	5	8	0	0
Edad:2	4	8	1	6	7	0	13	0
Edad:3	0	1	8	6	3	0	0	9

```
> plot(mjca(X1),main="Indiv-variables")
```



Cambiando convenientemente los datos de `mjca(X1)`, tendríamos, el siguiente gráfico que se adapta mejor que el anterior a los obtenidos más abajo, en la tabla lógica disyuntiva completa y en la tabla de Burt.

```
> dim1 <- c(0.939330, 1.241083, -1.267504, -0.390764, 0.390764, -0.449820, 1.295016,
-1.470738)
> dim2 <- c(1.664451, -1.353095, 0.037622, -0.809551, 0.809551, 1.766755, -0.530748,
-0.803813)
> nombres <- c("Poco", "Regular", "Mucho", "Hombre", "Mujer", "<35", "35-50", ">50")
> plot(dim1, dim2, type = "p", col='red')
> abline(h=0,lty =2)
> abline(v=0,lty =2)
> text(dim1,dim2, labels=nombres, col='blue')
```



ACS con datos en forma disyuntiva completa, paquete GDAtools

La conversión "caconv" de una tabla >2 dimensiones a disyuntiva completa ó a Burt, no funciona bien en el paquete ca, solo admite 2 variables.

```
> library(GDAtools)
```

```

X2 <- dichotom(X1)
colnames(X2) <- c("Poco", "Regular", "Mucho", "Hombre", "Mujer", "<35", "35-50", ">50")
> X2

```

	Poco	Regular	Mucho	Hombre	Mujer	<35	35-50	>50
1	0	0	1	1	0	1	0	0
2	1	0	0	1	0	0	1	0
3	0	1	0	0	1	0	1	0
4	0	0	1	1	0	1	0	0
5	0	0	1	0	1	0	0	1
6	1	0	0	0	1	1	0	0
7	0	1	0	1	0	0	1	0
8	0	0	1	0	1	0	0	1
9	0	0	1	1	0	0	0	1
10	1	0	0	0	1	1	0	0
11	0	1	0	0	1	0	1	0
12	0	0	1	0	1	0	0	1
13	0	0	1	0	1	0	1	0
14	0	1	0	1	0	0	0	1
15	0	1	0	1	0	0	1	0
16	0	0	1	0	1	1	0	0
17	1	0	0	0	1	1	0	0
18	1	0	0	0	1	0	1	0
19	0	1	0	1	0	0	1	0
20	0	0	1	1	0	0	0	1
21	1	0	0	1	0	0	1	0
22	0	0	1	1	0	0	0	1
23	0	0	1	0	1	1	0	0
24	0	1	0	0	1	0	1	0
25	0	1	0	1	0	0	1	0
26	0	0	1	1	0	0	0	1
27	0	1	0	0	1	0	1	0
28	0	0	1	1	0	0	0	1
29	1	0	0	0	1	0	1	0
30	0	0	1	1	0	1	0	0

```

> ca(X2)
Principal inertias (eigenvalues):

```

	1	2	3	4	5	6	7
Value	0.586954	0.493716	0.268255	0.227983	0.089759	0	0
Percentage	35.22%	29.62%	16.1%	13.68%	5.39%	0%	0%

```

Rows:

```

	[,1]	[,2]	[,3]	[,4]	[,5]	[,6]	[,7]	[,8]	[,9]	[,10]
Mass	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333	0.033333
ChiDist	1.277087	1.365456	1.243788	1.277087	1.221501	1.531417	1.243788	1.221501	1.221501	1.531417
Inertia	0.054365	0.062149	0.051567	0.054365	0.049735	0.078175	0.051567	0.049735	0.049735	0.078175
Dim. 1	-0.917203	0.802120	1.273442	-0.917203	-1.021359	0.382996	0.933409	-1.021359	-1.361392	0.382996
Dim. 2	-0.471940	0.153776	-0.509639	0.471940	0.020569	2.011794	-1.277733	0.020569	-0.747524	2.011794

---

```

Columns:

```

	Poco	Medio	Alto	Hombre	Mujer	menor35	de35a50	mayor50
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.812654	1.527525	1.069045	1.000000	1.000000	1.658312	1.143544	1.527525
Inertia	0.255556	0.233333	0.177778	0.166667	0.166667	0.244444	0.188889	0.233333
Dim. 1	0.939330	1.241083	-1.267504	-0.390764	0.390764	-0.449820	1.295016	-1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

Para poder obtener la tabla lógica disyuntiva completa con el paquete `ca` tendríamos que hacer lo siguiente:

```

> x11 <- X1[,1:2]
> x11

```

	H_fumar	Sexo
1	3	1
2	1	1
3	2	2
4	3	1
5	3	2
6	1	2
7	2	1
8	3	2
9	3	1
10	1	2
11	2	2
12	3	2
13	3	2
14	2	1
15	2	1
16	3	2
17	1	2
18	1	2
19	2	1
20	3	1
21	1	1
22	3	1
23	3	2
24	2	2
25	2	1
26	3	1
27	2	2
28	3	1
29	1	2
30	3	1

```

> x12 <- X1[,1-3]

```

```
> X12
```

	H_fumar	Edad
1	3	1
2	1	2
3	2	2
4	3	1
5	3	3
6	1	1
7	2	2
8	3	3
9	3	3
10	1	1
11	2	2
12	3	3
13	3	2
14	2	3
15	2	2
16	3	1
17	1	1
18	1	2
19	2	2
20	3	3
21	1	2
22	3	3
23	3	1
24	2	2
25	2	2
26	3	3
27	2	2
28	3	3
29	1	2
30	3	1

```
> ind1=caconv(X11,from = c("rpm"),to=c("ind"))
```

```
> ind1
```

	H_fumar.1	H_fumar.2	H_fumar.3	Sexo.1	Sexo.2
1	0	0	1	1	0
2	1	0	0	1	0
3	0	1	0	0	1
4	0	0	1	1	0
5	0	0	1	0	1
6	1	0	0	0	1
7	0	1	0	1	0
8	0	0	1	0	1
9	0	0	1	1	0
10	1	0	0	0	1
11	0	1	0	0	1
12	0	0	1	0	1
13	0	0	1	0	1
14	0	1	0	1	0
15	0	1	0	1	0
16	0	0	1	0	1
17	1	0	0	0	1
18	1	0	0	0	1
19	0	1	0	1	0
20	0	0	1	1	0
21	1	0	0	1	0
22	0	0	1	1	0
23	0	0	1	0	1
24	0	1	0	0	1
25	0	1	0	1	0
26	0	0	1	1	0
27	0	1	0	0	1
28	0	0	1	1	0
29	1	0	0	0	1
30	0	0	1	1	0

```
> ind2=caconv(X12,from = c("rpm"),to=c("ind"))
```

```
> ind2
```

	H_fumar.1	H_fumar.2	H_fumar.3	Edad.1	Edad.2	Edad.3
1	0	0	1	1	0	0
2	1	0	0	0	1	0
3	0	1	0	0	1	0
4	0	0	1	1	0	0
5	0	0	1	0	0	1
6	1	0	0	1	0	0
7	0	1	0	0	1	0
8	0	0	1	0	0	1
9	0	0	1	0	0	1
10	1	0	0	1	0	0
11	0	1	0	0	1	0
12	0	0	1	0	0	1
13	0	0	1	0	1	0
14	0	1	0	0	0	1
15	0	1	0	0	1	0
16	0	0	1	1	0	0
17	1	0	0	1	0	0
18	1	0	0	0	1	0
19	0	1	0	0	1	0
20	0	0	1	0	0	1
21	1	0	0	0	1	0
22	0	0	1	0	0	1
23	0	0	1	1	0	0

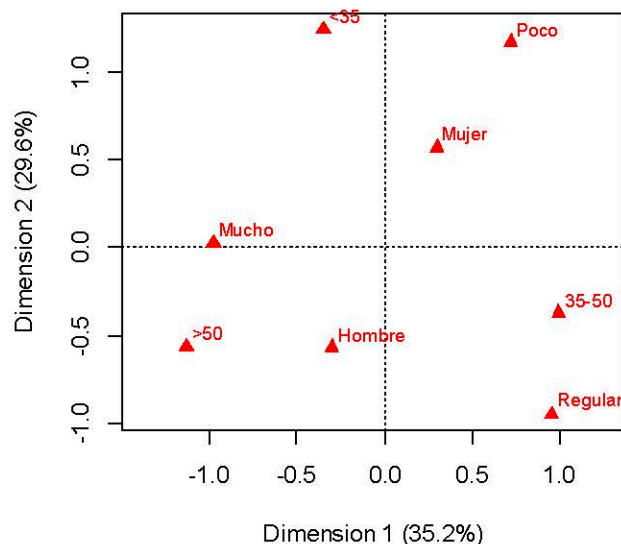
24	0	1	0	0	1	0
25	0	1	0	0	1	0
26	0	0	1	0	0	1
27	0	1	0	0	1	0
28	0	0	1	0	0	1
29	1	0	0	0	1	0
30	0	0	1	1	0	0

```
> ind=cbind(ind1,ind2[,4:6])
> ind
```

	H_fumar.1	H_fumar.2	H_fumar.3	Sexo.1	Sexo.2	Edad.1	Edad.2	Edad.3
1	0	0	1	1	0	1	0	0
2	1	0	0	1	0	0	1	0
3	0	1	0	0	1	0	1	0
4	0	0	1	1	0	1	0	0
5	0	0	1	0	1	0	0	1
6	1	0	0	0	1	1	0	0
7	0	1	0	1	0	0	1	0
8	0	0	1	0	1	0	0	1
9	0	0	1	1	0	0	0	1
10	1	0	0	0	1	1	0	0
11	0	1	0	0	1	0	1	0
12	0	0	1	0	1	0	0	1
13	0	0	1	0	1	0	1	0
14	0	1	0	1	0	0	0	1
15	0	1	0	1	0	0	1	0
16	0	0	1	0	1	1	0	0
17	1	0	0	0	1	1	0	0
18	1	0	0	0	1	0	1	0
19	0	1	0	1	0	0	1	0
20	0	0	1	1	0	0	0	1
21	1	0	0	1	0	0	1	0
22	0	0	1	1	0	0	0	1
23	0	0	1	0	1	1	0	0
24	0	1	0	0	1	0	1	0
25	0	1	0	1	0	0	1	0
26	0	0	1	1	0	0	0	1
27	0	1	0	0	1	0	1	0
28	0	0	1	1	0	0	0	1
29	1	0	0	0	1	0	1	0
30	0	0	1	1	0	1	0	0

```
> plot(ca(X2),what=c("none","all"))
```

Tabla lógica D.C.



ACS con datos en forma de tabla de BURT

```
> X3 <- burt(X1)
> colnames(X3) <- c("Poco", "Regular", "Mucho", "Hombre", "Mujer", "<35", "35-50", ">50")
> rownames(X3) <- colnames(X3)
> X3
```

	Poco	Regular	Mucho	Hombre	Mujer	<35	35-50	>50
Poco	7	0	0	2	5	3	4	0
Regular	0	9	0	5	4	0	8	1
Mucho	0	0	14	8	6	5	1	8
Hombre	2	5	8	15	0	3	6	6
Mujer	5	4	6	0	15	5	7	3
<35	3	0	5	3	5	8	0	0
35-50	4	8	1	6	7	0	13	0
>50	0	1	8	6	3	0	0	9

```
> ca(X3)
```

```
Principal inertias (eigenvalues):
```

	1	2	3	4	5	6	7
Value	0.344514	0.243755	0.071961	0.051976	0.008057	0	0
Percentage	47.83%	33.84%	9.99%	7.22%	1.12%	0%	0%

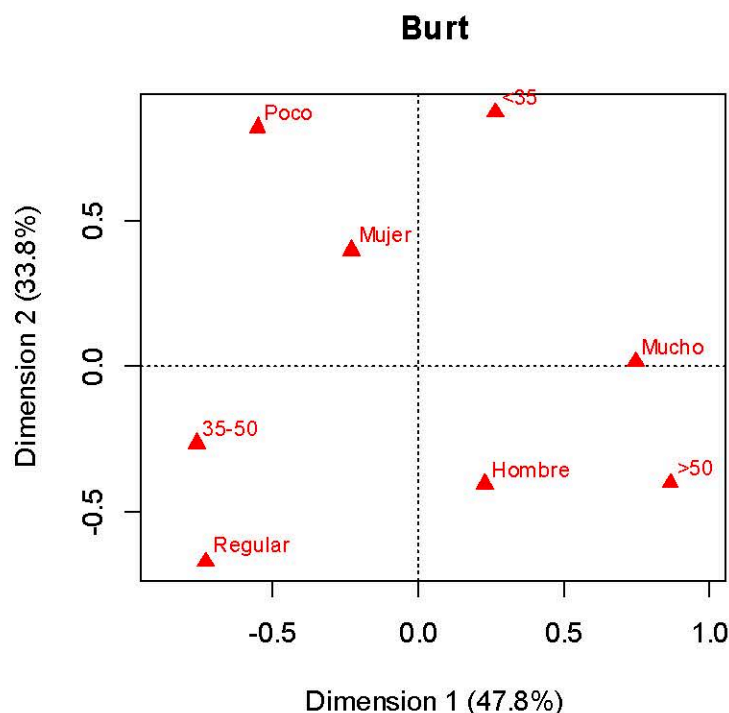
```
Rows:
```

	[,1]	[,2]	[,3]	[,4]	[,5]	[,6]	[,7]	[,8]
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.141884	1.034439	0.761969	0.607906	0.607906	1.041190	0.815345	1.029356
Inertia	0.101414	0.107006	0.090315	0.061592	0.061592	0.096362	0.096025	0.105957
Dim. 1	-0.939330	-1.241083	1.267504	0.390764	-0.390764	0.449820	-1.295016	1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

```
Columns:
```

	Poco	Medio	Alto	Hombre	Mujer	menor35	de35a50	mayor50
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.141884	1.034439	0.761969	0.607906	0.607906	1.041190	0.815345	1.029356
Inertia	0.101414	0.107006	0.090315	0.061592	0.061592	0.096362	0.096025	0.105957
Dim. 1	-0.939330	-1.241083	1.267504	0.390764	-0.390764	0.449820	-1.295016	1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

```
> plot(ca(X3), what=c("none", "all"))
```



## Resultados

Se siguen manteniendo los mismos resultados que con los datos de la práctica-1.

Se obtienen los mismos resultados con mjca, con el formato individuos-variables y Burt, que con la librería ca:

```
> mjca(X1, lambda = "ind")
```

```
Eigenvalues:
```

	1	2	3	4	5
Value	0.586954	0.493716	0.268255	0.227983	0.089759
Percentage	35.22%	29.62%	16.1%	13.68%	5.39%

```
Columns:
```

	H_fumar:1	H_fumar:2	H_fumar:3	Sexo:1	Sexo:2	Edad:1	Edad:2	Edad:3
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.141884	1.034439	0.761969	0.607906	0.607906	1.041190	0.815345	1.029356
Inertia	0.101414	0.107006	0.090315	0.061592	0.061592	0.096362	0.096025	0.105957
Dim. 1	0.939330	1.241083	-1.267504	-0.390764	0.390764	-0.449820	1.295016	-1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

```
> mjca(X1, lambda = "Burt")
```

```
Eigenvalues:
```

	1	2	3	4	5
Value	0.344514	0.243755	0.071961	0.051976	0.008057
Percentage	47.83%	33.84%	9.99%	7.22%	1.12%

```
Columns:
```

	H_fumar:1	H_fumar:2	H_fumar:3	Sexo:1	Sexo:2	Edad:1	Edad:2	Edad:3
Mass	0.077778	0.100000	0.155556	0.166667	0.166667	0.088889	0.144444	0.100000
ChiDist	1.141884	1.034439	0.761969	0.607906	0.607906	1.041190	0.815345	1.029356
Inertia	0.101414	0.107006	0.090315	0.061592	0.061592	0.096362	0.096025	0.105957
Dim. 1	0.939330	1.241083	-1.267504	-0.390764	0.390764	-0.449820	1.295016	-1.470738
Dim. 2	1.664451	-1.353095	0.037622	-0.809551	0.809551	1.766755	-0.530748	-0.803813

### 3ª parte de la Práctica: paquete anacor

```
> res2<-anacor(X2,scaling=c('standar','standar'))  
> res2
```

CA fit:

Total chi-square value: 150  
Sum of eigenvalues (total inertia): 1.081  
Eigenvalues (principal inertias):  
0.587 0.494

Chi-square decomposition:

	Chisq	Proportion	Cumulative Proportion
Dimension 1	52.826	0.352	0.352
Dimension 2	44.434	0.296	0.648
Dimension 3	24.143	0.161	0.809
Dimension 4	20.518	0.137	0.946
Dimension 5	8.078	0.054	1.000
Dimension 6	0.000	0.000	1.000
Dimension 7	0.000	0.000	1.000

```
> res3<-anacor(X3,scaling=c('standar','standar'))  
> res3
```

CA fit:

Total chi-square value: 194.471  
Sum of eigenvalues (total inertia): 0.588  
Eigenvalues (principal inertias):  
0.345 0.244

Chi-square decomposition:

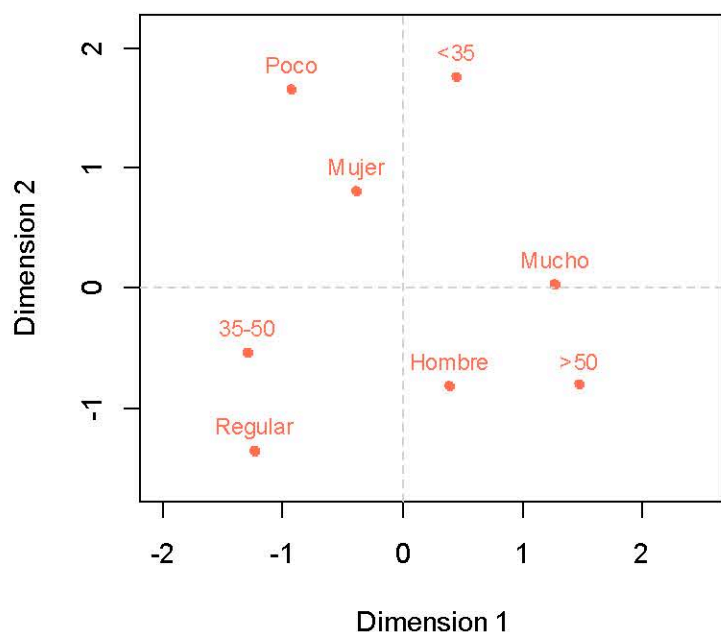
	Chisq	Proportion	Cumulative Proportion
Dimension 1	93.019	0.478	0.478
Dimension 2	65.814	0.338	0.817
Dimension 3	19.429	0.100	0.917
Dimension 4	14.034	0.072	0.989
Dimension 5	2.175	0.011	1.000
Dimension 6	0.000	0.000	1.000
Dimension 7	0.000	0.000	1.000

```
> plot(res2,plot.type = "colplot", main="Tabla lógica D.C.")
```

```
> plot(res3,type = "colplot", main="Burt")
```

Se obtienen gráficas iguales a las obtenidas con el paquete **ca**

**Tabla lógica D.C.**



**Burt**

