A continuación se enumeran algunas **denominaciones alternativas** con que el método de análisis de correspondencias (ACorr) aparece citado en la literatura:

- Análisis de tablas de contingencias (Contingency table analysis)
- Metodología R-Q (RQ-technique)
- Análisis de homogeneidad (Homogeneity analysis)
- Ponderación recíproca (reciprocal averaging)
- Ordenamiento recíproco (reciprocal ordering)
- Escalado dual (Dual scaling)

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

### **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

El método puede explicarse en el contexto de la ordenación de p sitios en función de la abundancia de n especies, aunque puede utilizarse igualmente para datos que pueden presentarse como una tabla bidireccional, con las filas correspondientes a un tipo de clasificación y las columnas a un segundo tipo de clasificación.

Con sitios y especies, la situación es la que se muestra a continuación:

		Si	Row	Species	
Species	1	2	 р	Sum	Value
1	X <sub>11</sub>	X <sub>12</sub>	 X <sub>1p</sub>	R <sub>1</sub>	a₁ <b>←</b>
2	x <sub>21</sub>	x <sub>22</sub>	 X <sub>2p</sub>	$R_2$	a <sub>2</sub>
					-/
				. /	
n	$x_{n1}$	$x_{n2}$	 $x_{np}$	$R_n$	a <sub>n</sub>
Column sum	$C_1$	$C_2$	 C <sub>p</sub>		
Site value	$b_1$	$b_2$	 b <sub>p</sub>		

Se pueden entender como una masa o perfil medio asociado a la fila o columna

a<sub>1</sub>, a<sub>2</sub>,...,a<sub>n</sub> valores de especies asociados con las filas
b<sub>1</sub>, b<sub>2</sub>,...,b<sub>p</sub> valores de sitios asociados con las columnas

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

## **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

Una interpretación del análisis de correspondencia es que se trata de elegir las especies y los valores del sitio para que estén lo más correlacionados posible con la distribución bivariada que se representa por las abundancias en el cuerpo de la tabla.

Es decir, los valores de sitio y especie se eligen para maximizar su correlación para la distribución donde la cantidad de veces que la especie i ocurre en el sitio j es proporcional a la abundancia observada x<sub>ii</sub>.

$$\begin{split} a_1 &= \left\{ \left( x_{11}/R_1 \right) b_1 + \left( x_{12}/R_1 \right) b_2 + \ldots + \left( x_{1p}/R_1 \right) b_p \right\} \middle/ r \\ a_2 &= \left\{ \left( x_{21}/R_2 \right) b_1 + \left( x_{22}/R_2 \right) b_2 + \ldots + \left( x_{2p}/R_2 \right) b_p \right\} \middle/ r \\ &\qquad \vdots \\ a_n &= \left\{ \left( x_{n1}/R_n \right) b_1 + \left( x_{n2}/R_n \right) b_2 + \ldots + \left( x_{np}/R_n \right) b_p \right\} \middle/ r \end{split}$$

Resulta que la solución a este problema de maximización está dada por el conjunto de ecuaciones:

$$\begin{split} b_1 &= \left\{ \left( x_{11}/C_1 \right) a_1 + \left( x_{21}/C_1 \right) a_2 + \ldots + \left( x_{n1}/C_1 \right) a_n \right\} \! / r \\ b_2 &= \left\{ \left( x_{12}/C_2 \right) a_1 + \left( x_{22}/C_2 \right) a_2 + \ldots + \left( x_{n2}/C_2 \right) a_n \right\} \! / r \\ &\qquad \qquad \vdots \\ b_p &= \left\{ \left( x_{1p}/C_p \right) a_1 + \left( x_{2p}/C_p \right) a_2 + \ldots + \left( x_{np}/C_p \right) a_n \right\} \! / r \end{split}$$

 $\mathbf{R_i}$  abundancia total de especies  $\mathbf{i}$ ;  $\mathbf{C_j}$  abundancia total en el sitio  $\mathbf{j}$   $\mathbf{r}$  es la correlación máxima que se busca.

Así, el **valor de la i-ésima especie**  $\mathbf{a_i}$  es un promedio ponderado de los valores de los distintos sitios, con el **sitio**  $\mathbf{j}$  teniendo un peso que es proporcional a  $\mathbf{x_{ij}/R_i}$ , y el valor del **j-ésimo sitio**  $\mathbf{b_j}$  es un promedio ponderado de los valores de la especie, con **especies**  $\mathbf{i}$  que tienen un peso que es proporcional a  $\mathbf{x_{ij}/C_i}$ .

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

### **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

"Promedio recíproco" es un término que se usa para describir estas ecuaciones, puesto que los valores de la especie son promedios (ponderados) de los valores del sitio, y los valores del sitio son promedios (ponderados) de los valores de la especie.

Estas ecuaciones se utilizan a menudo como *punto de partida* para justificar el análisis de correspondencia, como medio para producir valores de especies en función de los valores del sitio, y viceversa.

Estas ecuaciones se pueden resolver de forma iterativa después de haber sido modificadas para eliminar la **solución trivial** con  $\mathbf{a_i} = \mathbf{1}$  para todo  $\mathbf{i}$ ,  $\mathbf{b_i} = \mathbf{1}$  para todo  $\mathbf{j}$ ,  $\mathbf{y}$   $\mathbf{r} = \mathbf{1}$ .

Sin embargo, es más conveniente expresar las ecuaciones en forma matricial, puesto que muestra que puede haber varias soluciones posibles a las ecuaciones y que éstas se pueden encontrar a partir de un análisis de valores propios.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

### **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

 $\mathbf{a} = \mathbf{R}^{-1}\mathbf{X}\mathbf{b}/\mathbf{r} \quad [8]$ 

 $\mathbf{b} = \mathbf{C}^{-1}\mathbf{X'a/r} \quad [9]$ 

 $\mathbf{a'} = (a_1, a_2, ..., a_n)$ 

 $\mathbf{b'} = (b_1, b_2, ..., b_p)$ 

R matriz diagonal n x n, con R<sub>i</sub> en la i-ésima fila e i-ésima columna

**C** matriz diagonal p x p, con C<sub>i</sub> en la j-ésima fila e j-ésima columna

**X** matriz n x p con x<sub>ij</sub>, en el i-ésima fila y j-ésima columna

Sustituyendo [9] en [8] se llega a

 $r^{2}(R^{1/2}a)=(R^{-1/2}XC^{-1/2})(R^{-1/2}XC^{-1/2})'(R^{1/2}a)$ 

 $\mathbf{R}^{1/2}$  matriz diagonal, con  $\sqrt{R_i}$  en la i-ésima fila e i-ésima columna

 $C^{1/2}$  matriz diagonal, con  $\sqrt{C_i}$  en la j-ésima fila y j-ésima columna

Las soluciones al problema de maximizar la correlación están dadas por los valores propios de la matriz n x n

$$(R^{-1/2}XC^{-1/2})(R^{-1/2}XC^{-1/2})'$$

Para cualquier valor propio  $\lambda_k$ , la correlación entre las especies y los sitios será  $r_k = \sqrt{\lambda_k}$ , y el vector propio para esta correlación será

$$\mathbf{R}^{1/2}\mathbf{a}_{k} = (\sqrt{R_{1}}a_{1k}, \sqrt{R_{2}}a_{2k}, ..., \sqrt{R_{n}}a_{nk})'$$

 $\mathbf{a}_{ik}$  son los valores de las especies y los correspondientes valores de los sitios:  $\mathbf{b}_k = \mathbf{C}^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{a}_k/\mathbf{r}_k$ 

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

### **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

El valor propio más grande siempre será  $r^2 = 1$ , dando la solución trivial  $a_i = 1$  para todos los i y  $b_i = 1$  para todos los j.

Los valores propios restantes serán positivos o nulos y reflejarán diferentes dimensiones posibles para representar las relaciones entre las especies y los sitios. Se puede demostrar que estas dimensiones son ortogonales, puesto que las especies y los valores del sitio para una dimensión no estarán correlacionados con las especies y los valores del sitio en otras dimensiones para la distribución de datos de las abundancias  $x_{ij}$ .

Ordenación por medio de análisis de correspondencias implica utilizar las especies y los valores del sitio para los primeros mayores valores propios menores que 1, porque estas son las soluciones para las cuales las correlaciones entre los valores de las especies y los valores del sitio son más fuertes.

Se suele representar las especies y los sitios en los mismos ejes puesto que los valores de las especies son un promedio de los valores del sitio y viceversa. En otras palabras, *el análisis de correspondencia proporciona una ordenación de las especies y los sitios al mismo tiempo.* 

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

### **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

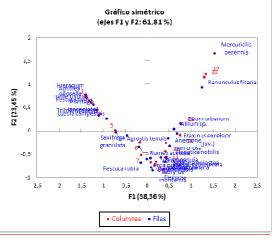
#### Ej. de uso del ACorr - Especies de plantas en la Reserva Natural Steneryd:

Se obtuvo 16 valores propios menores que 1. Sus raíces cuadradas representan las correlaciones existentes entre los valores de las especies y los valores de la parcela. Solo los valores de especie y parcela para los dos primeros valores propios se usarán para la ordenación.

XI STAT 2015 2.01.17502 - Análisis Factorial de Correspondencias (AFC) - el 13/06/2018 a las 8:48:09

		*****							.,	.,						
		Tabla o	de conting	enda: Libr	o = Ejempl	o 1.12.xlsn	n / Hoja = E	Datos/Ran	go = Datos	sI\$ <b>A</b> \$1:\$R\$	26/25 fila	s y 17 colu	mnas			
		Tabla d	le contingen	cia					•							
Valores propio	os y porcentaj	jes de inercia	a:													
	F1	F2	F3	F4	F5	F6	F7	F8	F9	F10	F11	F12	F13	F14	F15	F16
Valor propio	0,665	0,406	0,199	0,136	0,094	0,074	0,057	0,028	0,020	0,019	0,010	0,008	0,007	0,005	0,003	0,00
Inercia (%)	38,362	23,449	11,468	7,873	5,439	4,293	3,269	1,638	1,143	1,086	0,551	0,475	0,394	0,295	0,198	0,06
% acumulado	38.362	61.810	73,278	81.152	86,591	90.884	94.152	95.790	96,933	98.019	98.570	99.045	99,439	99,734	99.932	100,00

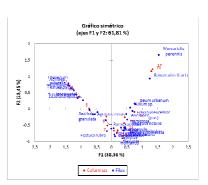
Ej. de uso del ACorr - Especies de plantas en la Reserva Natural Steneryd:



AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

La ordenación de los sitios es bastante clara, con una secuencia casi perfecta desde la parcela 1 a la izquierda a la parcela 17 a la derecha, moviéndose alrededor del arco. Las especies se intercalan entre los sitios de las parcelas a lo largo del mismo arco, desde Mercurialis perennis a la derecha hasta Hieracium pilosella a la izquierda. Por ejemplo, Mercurialis perennis es abundante solo en las parcelas con el número más alto y Hieracium pilosella es abundante solo en las parcelas con número más bajo.



### Características de los diagramas de AC

- Los agrupamientos de observaciones deben interpretarse como resultantes de un mismo proceso o pertenecientes a una misma familia.
- La *cercanía de las variables* debe interpretarse como una indicación de la correlación entre las mismas.
- Si se distinguen diferentes agrupamientos de observaciones, éstos se caracterizan por la(s) variable(s) cercana(s) a tales grupos.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# Características de los diagramas de AC

La síntesis bidimensional de puntos que originalmente se encuentran en dos espacios multidimensionales puede resultar engañosa. ¿Quién puede garantizar que dos muestras o variables que en 2-D se encuentran próximas también lo estén en n-D o p-D?

# Enunciado de las contribuciones (Benzécri, 1970)

Las contribuciones son coeficientes que ayudan a determinar qué tan fidedignamente una muestra o una variable ha sido restituida en un espacio factorial limitado. Además, es posible determinar cuál es el aporte de las muestras y de las variables a un determinado factor.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# Enunciado de las contribuciones (Benzécri, 1970)

**Contribución absoluta (CA):** Expresa la contribución de la observación i o de la variable j a la dispersión a lo largo del factor k. Permite detectar anomalías ("outliers") en la matriz de datos.

**Contribución relativa (CR):** Indica la contribución del factor k a la separación de la observación i o de la variable j con respecto a su situación promedio (el centro de gravedad de ambas nubes).

# **Ej.**: Aplicación a datos de precipitación anual

Matriz de datos: Panual n(filas) xp(columnas)

n = observaciones = nro. de años con registros

p = variables = número de pluviómetros

#### Interpretación del gráfico 2-D:

#### Observaciones (precipitación anual):

Cada punto representa una observación (año) conteniendo toda la información (precipitación anual) registrada en p pluviómetros. Esto significa condensar p registros en un único punto.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# Ej.: Aplicación a datos de precipitación anual

La distancia entre puntos que representan distintas observaciones (años) es una medida de similitud con respecto a la precipitación anual en una cuenca o región.

#### Variables (pluviómetros):

Cada punto representa una variable (pluviómetro), conteniendo toda la información (precipitación anual) registrada en n observaciones (años). Esto significa condensar n registros en un único punto.

# **Ej.**: Aplicación a datos de precipitación anual

Relación entre las observaciones (precipitación anual) y las variables (pluviómetros):

En general, cada punto que representa una observación estará situado en una posición cercana al pluviómetro donde la precipitación registrada fue mayor, mientras que aquellos puntos ubicados en una posición opuesta indican que en dicho año el pluviómetro registró poca precipitación.

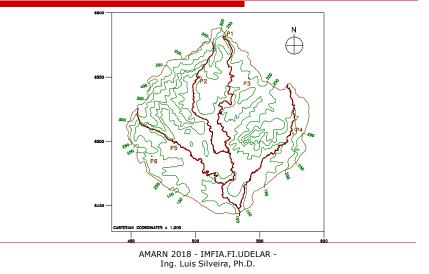
AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **Ej.**: Aplicación a datos de precipitación anual

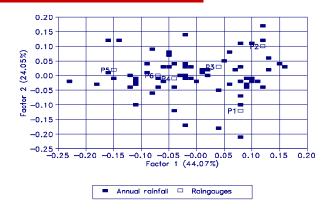
Obs! La interpretación anterior la de birrepresentación en un espacio factorial limitado es válida solamente si se logra la restitución del espacio n- y p-dimensional. grado de precisión de está restitución debe controlando las contribuciones analizarse (Benzecri, 1973 & 1977)

Pluviómetro	Ubicación	Lectura	Х	Y
P1 1147	Rivera	DNM	524.0	6582.5
P2 1220	Tranqueras	MI	503.0	6550.0
P3 1224	Ataques	MI	542.0	6549.0
P4 1379	Moirones	MI	577.6	6504.0
P5 1405	Tacuarembó	DNM	482.5	6492.0
P6 1440	Valle Edén	MI	464.5	6480.0









Varianza explicada por los factores 1 y 2: 68.12 %

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **Ej.**: Detección de errores en datos de precipitación anual

Pluviómetros	FAC	TOR 1	FACTOR 2			
	CA(1)	CR(1)	CA(2)	CR(2)		
P1	13	28	61	72		
P2	30	62	33	38		
P3	2.7	59	3.5	41		
P4	3.2	92	0.5	8.1		
P5	43	98	1.5	1.9		
P6	7.8	100	0.0	0.0		

La restitución de las variables en el plano de los dos primeros factores es satisfactoria puesto que la suma de las contribuciones relativas de cada variable es aproximadamente 100 %.

Las **contribuciones absolutas** indican el peso de cada variable sobre cada factor. Valores altos pueden representar pluviómetros donde la precipitación medida es mayor que la precipitación medida en otros pluviómetros o datos anómalos ("outliers") por exceso.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **Ej.**: Detección de errores en datos de precipitación anual

#### Interpretación de la birrepresentación:

- □ P3 (Ataques), P4 (Moirones) y P6 (Valle Edén) están situados cerca del centro de gravedad (0,0). Por lo tanto, representan el comportamiento medio de la cuenca.
- □ P1 (Rivera), P2 (Tranqueras) y P5 (Tacuarembó) se ubican lejos del centro de gravedad (0,0).
  - P1 (Rivera) Cuchilla Negra
  - P2 (Tranqueras) Cuchilla de Haedo

Por tanto, mayor precipitación puede explicarse por la influencia topográfica (altitud 300 a 400 m snm).

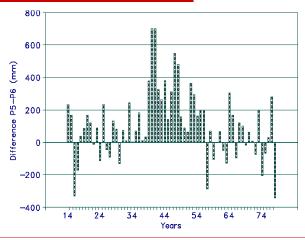
□ P5 (Tacuarembó) y P6 (Valle Edén) están ubicados a una distancia de 21.6 km. Es decir, son pluviómetros relativamente cercanos.

No obstante, el **Análisis de Correspondencias** muestra un comportamiento diferente.

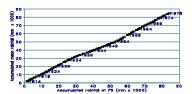
¿Cómo explicarlo?

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR -Ing. Luis Silveira, Ph.D.









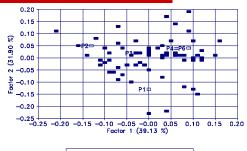
# 

#### Análisis de doble masa:

- 1) P5 vs Pmedia (P1, P2, P3, P4, P6) Cambio de pendiente en 1937 y 1952.
- 2) P6 vs Pmedia (P1, P2, P3, P4).

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **Ej.**: Detección de errores en datos de precipitación anual



■ Annual rainfall □ Raingauges

- □ Análisis de correspondencias: P1, P2, P3, P4, P6
- □ **Varianza explicada** por los factores 1 y 2: 71.03 %

□ La representación gráfica sugiere una variabilidad espacial en la distribución de la precipitación media anual.

Pmedia anual (mm):

P1=1453, P2=1327, P3=1326, P4=1235, P5=1180

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

## **ANÁLISIS DE CORRESPONDENCIAS**

#### Comparación de métodos de ordenación

**ACP** se utiliza solo cuando los valores de las p variables son conocidos para cada uno de los objetos que se estudian y las variables tienen una distribución aproximadamente normal. Por lo tanto, este método de análisis no puede utilizarse cuando solo se dispone de la matriz de distancia o similitud.

**ACOP** y **EMD** se utilizan cuando se requiere una ordenación a partir de una matriz de distancias o similitudes entre los objetos bajo estudio. ACOP y EMD métrica deberían dar resultados similares.

#### Comparación de métodos de ordenación

**ACorr** fue inicialmente desarrollado para situaciones donde los objetos de interés se dividen por medidas de la abundancia de diferentes características. Cuando este es el caso, este método parece dar ordenaciones que son relativamente fáciles de interpretar. Actualmente sus aplicaciones son mucho más amplias.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **ORDENACIÓN - RESUMEN**

- ✓ Ordenación es el proceso de generar un menor número de variables para representar las relaciones entre una cantidad de objetos, generalmente gráficamente. También se utiliza el término escalado en lugar de ordenación.
- Muchos de los métodos descritos en el curso pueden usarse para la ordenación. Se analizaron ACP, ACoP, EMD y ACorr.

# **ORDENACIÓN - RESUMEN**

✓ El análisis de coordenadas principales (ACoP) es un método de ordenación, que parte de una matriz de similitudes entre n objetos, de forma similar que el escalado multidimensional (EMD).

Se revisó la teoría del ACP y se mostro la conexión entre ACP y ACoP, y se utilizó ACoP con los datos de la Reserva Natural Steneryd.

AMARN 2018 - IMFIA.FI.UDELAR - Ing. Luis Silveira, Ph.D.

# **ORDENACIÓN - RESUMEN**

- ✓ Se aplicó el EMD con los datos de la Reserva Natural Steneryd.
- ✓ El análisis de correspondencia es el 4º método de ordenación analizado.
- ✓ Se hicieron recomendaciones sobre cuándo usar cada uno de los cuatro métodos de ordenación.