

ANÁLISIS DE ENCUESTAS

TÉCNICAS MULTIVARIANTES

- 1. Introducción
- 2. Clasificación de las técnicas
- 3. Etapas de análisis
- 4. Supuestos básicos
- 5. Valores perdidos y anómalos

Definición.

- Conjunto de **métodos** estadísticos cuya finalidad es **analizar simultáneamente** conjuntos de **datos multivariantes**: hay varias variables medidas para cada caso.
- Permiten un **mejor entendimiento del fenómeno** objeto de estudio, obteniendo información que los métodos univariantes y bivariantes son incapaces de conseguir.

Objetivos.

- Proporcionar **métodos para estudiar datos multivariantes** que el análisis estadístico uni y bidimensional es incapaz de conseguir.
- Ayudar al investigador a tomar decisiones óptimas en el contexto en el que se encuentre teniendo en cuenta la información disponible por el conjunto de datos analizado.

3 grupos:

- Métodos de dependencia
- Métodos de interdependencia
- Métodos estructurales

Métodos de dependencia:

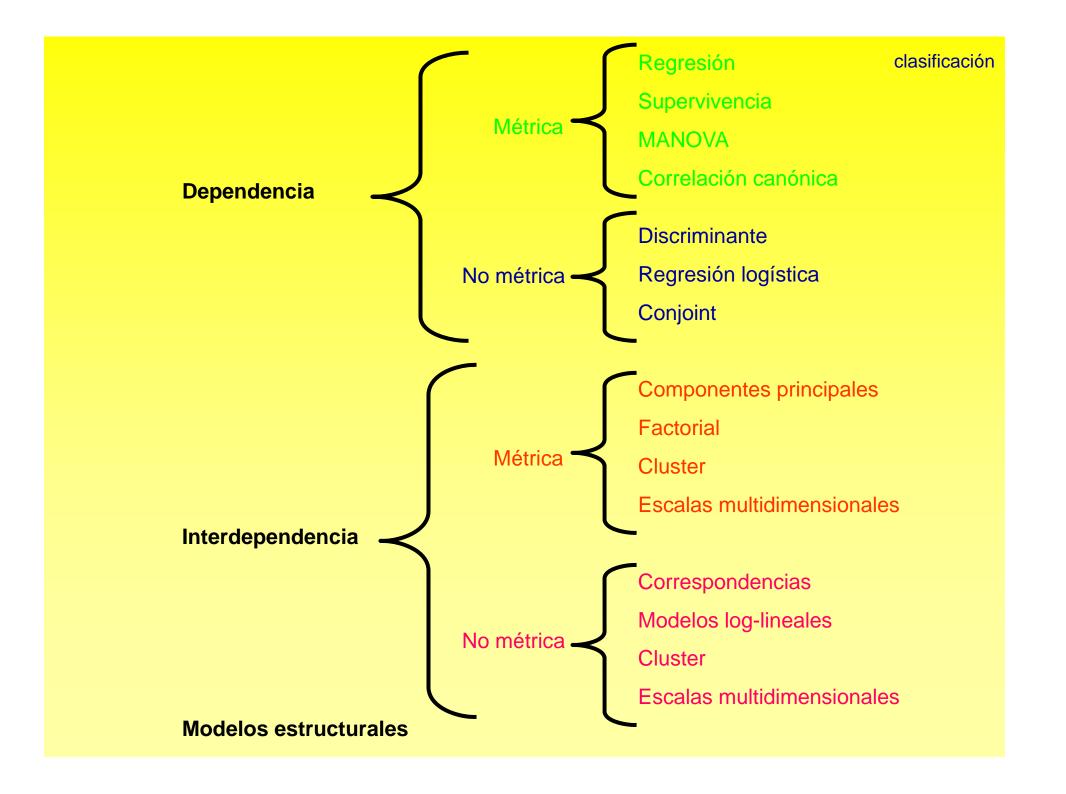
- Suponen que las variables analizadas están divididas en dos grupos: las variables dependientes y las variables independientes.
- El objetivo consiste en determinar si el conjunto de variables independientes afecta al conjunto de variables dependientes y de qué forma.

Métodos de interdependencia:

 No distinguen entre variables dependientes e independientes y su objetivo consiste en identificar qué variables están relacionadas, cómo lo están y por qué.

Métodos estructurales:

- Suponen que las variables están divididas en dos grupos: el de las variables dependientes y el de las independientes.
- El objetivo es analizar como las variables independientes afectan a las variables dependientes y las relaciones de las variables de los dos grupos entre sí.



¿La investigación responde a un problema de dependencia entre variables o de interdependencia de las mismas?

¿Cómo están medidas las variables: métricas o no métricas?

Si es un problema de dependencias, ¿cuántas variables dependientes existen?

Regresión lineal múltiple:

- Relación entre 1 variable dependiente métrica y varias variables independientes métricas o no métricas.

$$Y_1 \leftarrow (X_1, X_2, X_3, ..., X_m)$$

 Por ejemplo: Determinar si existe o no relación entre el resultado neto y la superficie, dimensión e inversión inicial.

¿Y si el resultado neto está codificado en Pérdidas = 0, y Ganancias = 2? Análisis discriminante. Proporciona reglas de clasificación óptimas de nuevas observaciones de las que se desconoce su grupo de procedencia basándose en la información proporcionada los valores que en ella toman las variables independientes.

 Modelos de regresión logística. Se utilizan como una alternativa al análisis discriminante cuando no hay normalidad.

$$Y_1 \leftarrow (X_1, X_2, X_3, X_m)$$
 regresión, discriminante y logistica \downarrow $(Y_1, Y_2, Y_3, Y_m) \leftarrow (X_1, X_2, X_3, X_m)$ correlación canónica

- Asociación lineal entre un conjunto de variables dependientes y otro de variables independientes.
 - Si la dependencia es no métrica
 - Si la dependencia es métrica → sólo si la independencia también lo es
- Por ejemplo:
 - Determinar si existe o no relación entre el **resultado neto** y la **producción de contaminantes** de una explotación con la **superficie**, **dimensión** e **inversión** inicial. **Corr. canónica**
 - Determinar la misma relación pero con el género del ganadero y el tipo de explotación (intensivo, extensivo) MANOVA

Ecuaciones estructurales:

Varias relaciones: estructuras de la covarianza y análisis factorial confirmatorio

$$Y_1 \leftarrow (X_{11}, X_{12}, X_{13}, \dots, X_{1m})$$

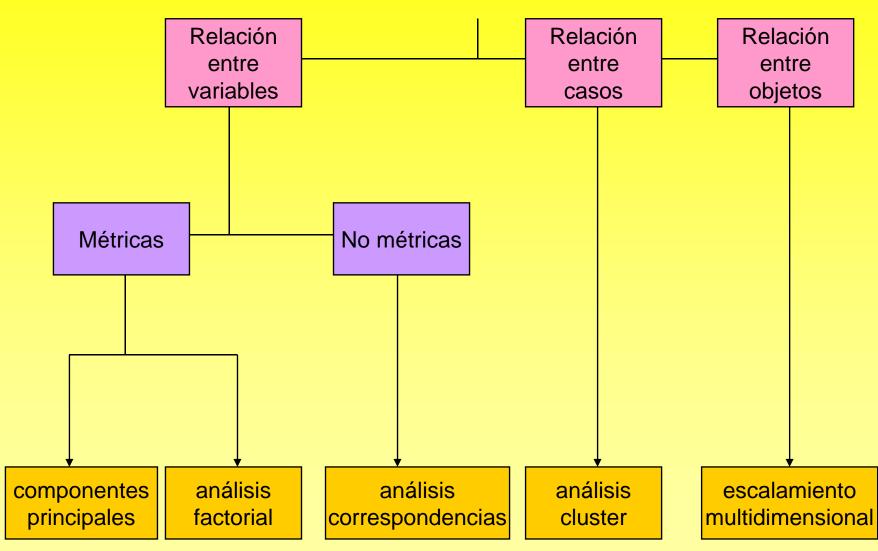
 $Y_2 \leftarrow (X_{21}, X_{22}, X_{23}, \dots, X_{2m})$
 $Y_3 \leftarrow (X_{31}, X_{32}, X_{33}, \dots, X_{3m})$

Análisis de interdependencia.

- Las variables no se pueden separar en dependientes e independientes.

- **Objetivo**: determinar cómo y por qué las variables están correlacionadas.

Análisis de interdependencias



Análisis de componentes principales.

- Técnica de reducción de datos.
- **Objetivo**: construir combinaciones lineales de las variables iniciales que expliquen la mayor parte de la información contenida en esas variables.
- Esas combinaciones se denominan **Componentes Principales**, están **incorrelacionados** y cada componente sucesivo **explica menos varianza**.
- Por ejemplo: para comparar 10 explotaciones, es mejor utilizar 5 Componentes Principales que 150 variables

Análisis factorial.

- Técnica de reducción de datos.
- Objetivo: establecer qué causas latentes (factores) causan la correlación entre las variables observadas.

- Por ejemplo: el desarrollo de un animal no se puede medir directamente, pero sí es posible medir algunos de sus indicadores:
 - El peso y su incremento
 - La alzada y sus incrementos (cruz, palomillas, etc.)
 - Las dimensiones de algunas regiones corporales y su relación respecto a otras
 - El análisis factorial establecería que el factor "desarrollo" explica todas estas variables y cómo se relaciona cada variable con el factor

Análisis de correspondencias.

- Permite visualizar gráficamente tablas de contingencia.
- Por ejemplo: Si existe relación entre la formación del ganadero y el tipo de gestión
 - Formación: sin formación, primaria, bachillerato, universidad, formación profesional, módulos, escuela de capataces o sus combinaciones
 - Tipo de gestión: ninguna, asesor fiscal, veterinario clínico, agrónomo, veterinario asesor o sus combinaciones

Análisis de escalamiento multidimensional.

- Permite aflorar los criterios que utilizan los individuos para considerar que distintos objetos son parecidos o distintos.
- Por ejemplo: Estudios de preferencia del jamón curado

Análisis de conglomerados (cluster).

- A diferencia del factorial que agrupa variables, pretende agrupar observaciones.
- De tal modo que las observaciones **dentro de los grupos** sean parecidas respecto a las variables utilizadas para agrupar.
- Y que las observaciones **entre los grupos** sean lo más diferentes posibles respecto a las mismas variables.

- Por ejemplo, para hacer grupos de animales en un programa de mejora genética, o de explotaciones de cara a optimizar su gestión.

Proceso de aplicación de la técnica multivariante.

- 1. Definir el problema que se está investigando (modelo conceptual)
 - Análisis conceptual de su objeto de estudio
 - Identificar las relaciones fundamentales que se van a abordar
 - Elección de la técnica a aplicar

Proceso de aplicación de la técnica multivariante.

Por ejemplo:

Analizar la gestión de los sectores ecológicos

- Relaciones entre las variables y los casos:
 - AF/ACP + ANOVA
 - Correlación canónica
- Dependencia de una variable y las demás:
 - Regresión logística
 - AF/ACP + Discriminante

- 2. Desarrollo del plan de análisis
 - Tamaño **muestral** mínimo para la técnica concreta
 - Las **escalas** de las variables a analizar son correctas

- 3. Condiciones de aplicabilidad de la técnica elegida
- **4. Desarrollo de la técnica**, incorporando o eliminando variables según la bondad de ajuste

- 5. Interpretación de los resultados
 - Interpretar el modelo global
 - Analizar las variables individuales: cargas factoriales, coeficientes, varianzas, etc.
 - La interpretación retroalimenta al paso 4
- 6. Validación del modelo. Técnicas de diagnóstico que permitan generalizar los resultados a la población.

Condiciones de aplicabilidad.

- Normalidad
- Homocedasticidad
- Linealidad
- Independencia

Análisis multivariante de la normalidad.

- Existen pocos contrastes (Mardia-curtosis y Mardiaapuntalamiento) y no se conoce bien su distribución
- También el gráfico chi-cuadrado:
 - Se calculan las distancias de Mahanalobis (**D**)
 - Su cuadrado se ordenan de menor a mayor (D2)
 - En cada distancia se calcula su percentil (j-0,5)/n
 - Se calculan los valores X² de los percentiles de una distribución X² con p grados de libertad (p=número de variables estudiadas)
 - Se representan D² y X²
- Con Statgraphics se utiliza "Multivariate Control Chart"
- La variable o variables problemáticas se pueden transformar o eliminar

Homoscedasticidad (univariante):

 Contraste de Levene (hipótesis nula: la varianza de la variable X es igual en todos los niveles que forma la variable Z)

Homoscedasticidad (multivariante):

- Contraste M de Box
 - Es **muy sensible** (se recomienda que p<0,001)
 - Es necesaria normalidad multivariante para el contraste

Por ejemplo:

- Estudiar si los ganaderos son conscientes de que la producción intensiva perjudica el medio ambiente
- O por el contrario, los ganaderos intensivos lo son porque no son conscientes de esto
- Si esto es así, los ganaderos intensivos estarían significativamente más en desacuerdo con la afirmación que los extensivos

Por ejemplo:

- Esto es un problema de **análisis discriminante**:
 - Una variable dependiente no métrica (intensivo o extensivo)
 - Varias variables independientes métricas:
 - Y1: Opinión (1 a 5): la **g.intensiva perjudica** el m. ambiente
 - Y2: Opinión (1 a 5): **no permitir g.intensiva** en espacios protegidos y naturales
 - Y3: Opinión (1 a 5): **reducir ayudas** a g.intensiva U.E.
 - Y4: Opinión (1 a 5): **debe informarse más** sobre los efectos de la g. Intensiva a la opinión pública

Por ejemplo:

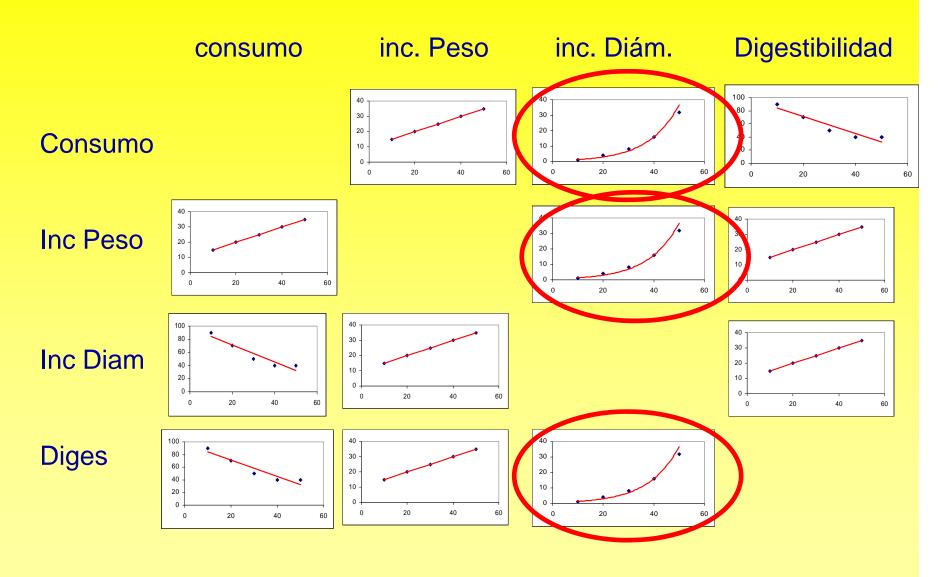
- Debe comprobarse la hipótesis nula, que la matriz de varianzas-covarianzas de las variables Y es la misma para los niveles de X (intensivo-extensivo).
- Contraste M de Box.

Linealidad:

- Fundamental en todas las técnicas que se centren en el análisis de las matrices de correlaciones o de covarianzas
- Porque el coeficiente de correlación de Pearson sólo puede captar relaciones lineales
- Para la regresión lineal múltiple se analizan los residuos
- Para el resto de los casos: gráficos de dispersión bivariante

- Por ejemplo:

	consumo	inc. Peso	inc. Diám.	Digest
Consumo MS (kg/animal)	1	0,87	0,91	-0,66
Incremento de Peso	0,87	1	0,79	0,81
Incremento de Diámetro	0,91	0,79	1	0,92
Digestibilidad MS (%)	-0,66	0,81	0,92	1



Independencia:

- Los valores que toman las variables en un caso no están influidos por los valores que toman en otro caso
- Si no se está seguro de esto, habría que incrementar el nivel de significación de los contrastes 10 veces (de p<0,05 a p<0,005)
- La independencia se asegura en el diseño experimental