Reducción de datos

Héctor Fernando Gómez

Universidad del Caribe Cancún, México

Febrero, 2021



Contenido

Introducción

Muestreo

Reducción de la dimensionalidad





Contenido

Introducción

Muestreo

Reducción de la dimensionalidad



Introducción

En los proyectos en los que se dispone de una gran cantidad de datos es necesario reducir su volumen para eficientar su análisis.

En esta presentación exploraremos dos estrategias generales:

- 1. Muestreo
- 2. Reducción de la dimensionalidad



Contenido

Introducción

Muestreo

Reducción de la dimensionalidad



Muestreo

Encontramos dos estrategias principales:



Muestreo

Encontramos dos estrategias principales:

 Muestreo sesgado con el que se busca compensar la presencia de una clase de observaciones, poco frecuente, sobre la que se tenga especial interés.

Muestreo

Encontramos dos estrategias principales:

- Muestreo sesgado con el que se busca compensar la presencia de una clase de observaciones, poco frecuente, sobre la que se tenga especial interés.
- Muestreo estratificado con la que se busca preservar la proporción de observaciones de las diferentes clases que componen al conjunto original



Contenido

Introducción

Muestreo

Reducción de la dimensionalidad





El objetivo es el de seleccionar un subconjunto de variables que brinden la suficiente información para conseguir los objetivos del modelado estadístico. Algunas opciones:



El objetivo es el de seleccionar un subconjunto de variables que brinden la suficiente información para conseguir los objetivos del modelado estadístico. Algunas opciones:

1. Selección por significancia estadística



El objetivo es el de seleccionar un subconjunto de variables que brinden la suficiente información para conseguir los objetivos del modelado estadístico. Algunas opciones:

- 1. Selección por significancia estadística
- 2. Factor de inflación de la varianza.



El objetivo es el de seleccionar un subconjunto de variables que brinden la suficiente información para conseguir los objetivos del modelado estadístico. Algunas opciones:

- 1. Selección por significancia estadística
- 2. Factor de inflación de la varianza.
- 3. Análisis de componentes principales.



Evaluada a través de pruebas de hipótesis a partir del siguiente proceso:

1. Suponer un modelo generativo.



- 1. Suponer un modelo generativo.
- 2. Identificar un estadístico que pueda asociarse con las variables.

- 1. Suponer un modelo generativo.
- 2. Identificar un estadístico que pueda asociarse con las variables.
- 3. Diseñar una prueba de hipótesis a partir de la distribución del estadístico (identificar hipótesis nula y alternativa).

- 1. Suponer un modelo generativo.
- 2. Identificar un estadístico que pueda asociarse con las variables.
- 3. Diseñar una prueba de hipótesis a partir de la distribución del estadístico (identificar hipótesis nula y alternativa).
- 4. Evaluar el estadístico sobre los datos y tomar una decisión acerca de la validez de la hipótesis.



Factor de inflación de la varianza

Supón que se dispone de un conjunto de predictores, el **factor de inflación de la varianza** permite identificar a predictores redundantes. Para un predictor X_i se define como:

$$FIV(X_i) = \frac{1}{1 - R_i^2}$$

siendo R_i el coeficiente de determinación que se obtiene al modelar la variable X - i en función del resto de los predictores.

Las ideas principales de la técnica de **análisis de componentes principales** son las siguientes:



Las ideas principales de la técnica de **análisis de componentes principales** son las siguientes:

Buscamos generar nuevas variables aplicando una transformación lineal a las originales.



Las ideas principales de la técnica de **análisis de componentes principales** son las siguientes:

- Buscamos generar nuevas variables aplicando una transformación lineal a las originales.
- Geométricamente, las transformaciones definen nuevos ejes coordenados.



Las ideas principales de la técnica de **análisis de componentes principales** son las siguientes:

- Buscamos generar nuevas variables aplicando una transformación lineal a las originales.
- Geométricamente, las transformaciones definen nuevos ejes coordenados.
- Elegimos la transformación exigiendo que la información proyectada sobre los nuevos ejes coordenados sea máxima

