

Curso DM "Datos II" Primavera 2023

Basado en las slides de Bárbara Poblete

Calidad de los Datos

- Datos no poseen la calidad deseada a priori.
- Los algoritmos de DM se enfocan en:
 - Limpieza de Datos: Detección y corrección de problemas de calidad
 - 2. Usar algoritmos que toleren datos de poca calidad

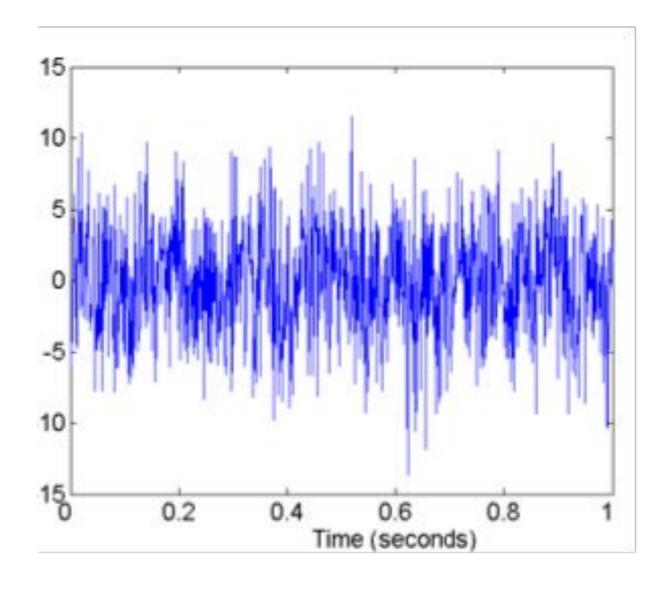
¿Por qué se producen errores?

- Ruido y outliers
- Valores faltantes
- Datos duplicados
- Sesgo (Bias)



¿Qué es el ruido?

- Componente aleatoria en la medición (distorsión de voz en un teléfono malo)
- Datos espaciales, temporales

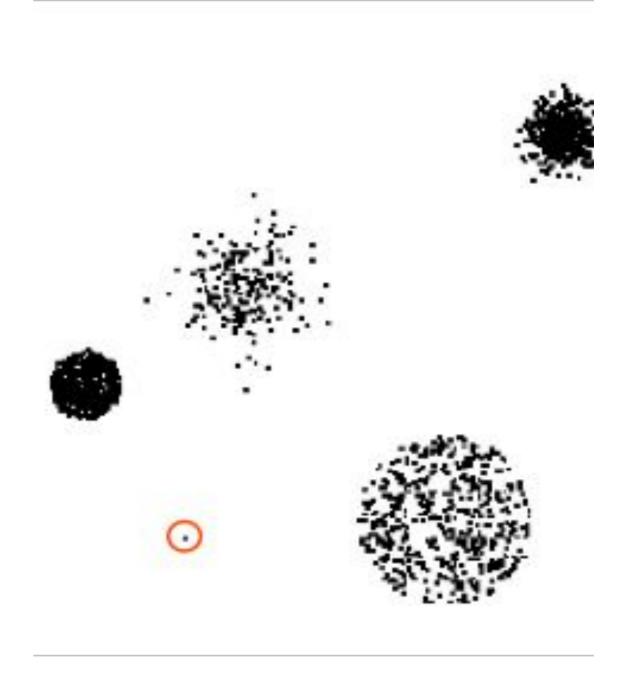


¿Qué es el ruido?



Outliers

 Objetos con características considerablemente diferentes a la mayoría





Ordenar + 0

07:21:59





Tweets

Lady Lolo



Información

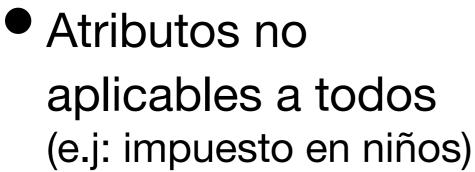
La información aquí presentada no es de carácter oficial. Para obtener información acerca de sismos en Chile por favor dirigirse a la página del Centro Sismológico Nacional de la Universidad de Chile.





Valores faltantes

 Información no recolectada (e.j: no quieren dar edad y/o peso)



Datos duplicados

 Puede ocurrir al juntar datos de fuentes múltiples



Preprocesamiento de Datos

- Agregación
- Muestreo
- Selección de un subconjunto de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Preprocesamiento de Datos

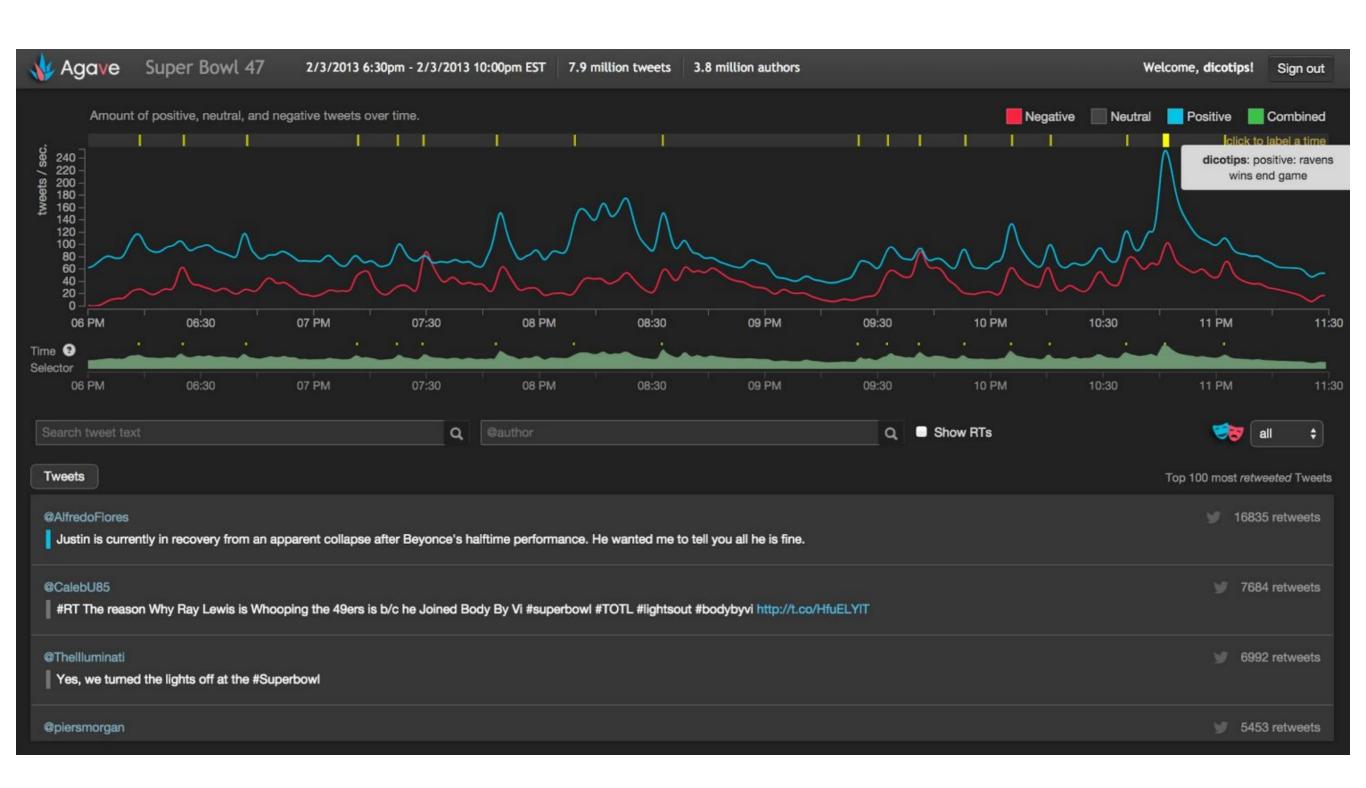
- Agregación
- Muestreo
- Selección de un subconjunto de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Agregación de Datos

Combinar 2 o más atributos (u objetos) en un único atributo (u objeto)

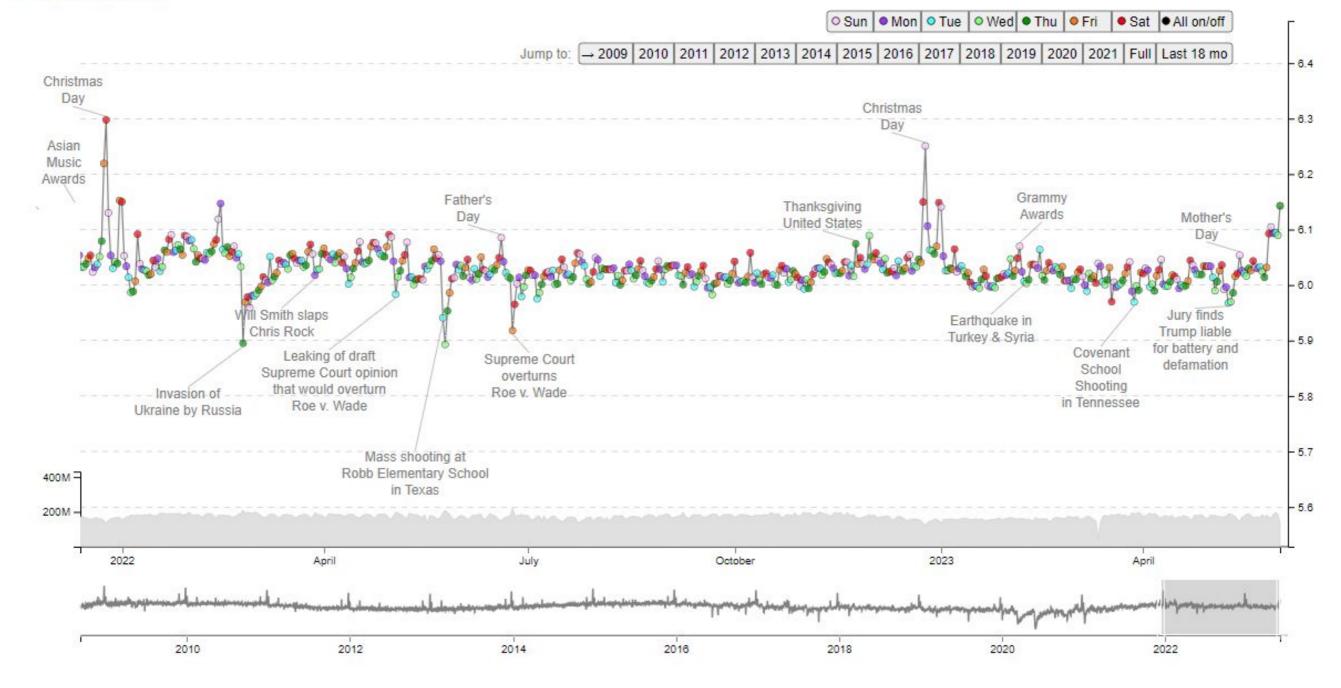
Propósito:

- Reducción de Datos
- Cambio de escala
- Datos más estables

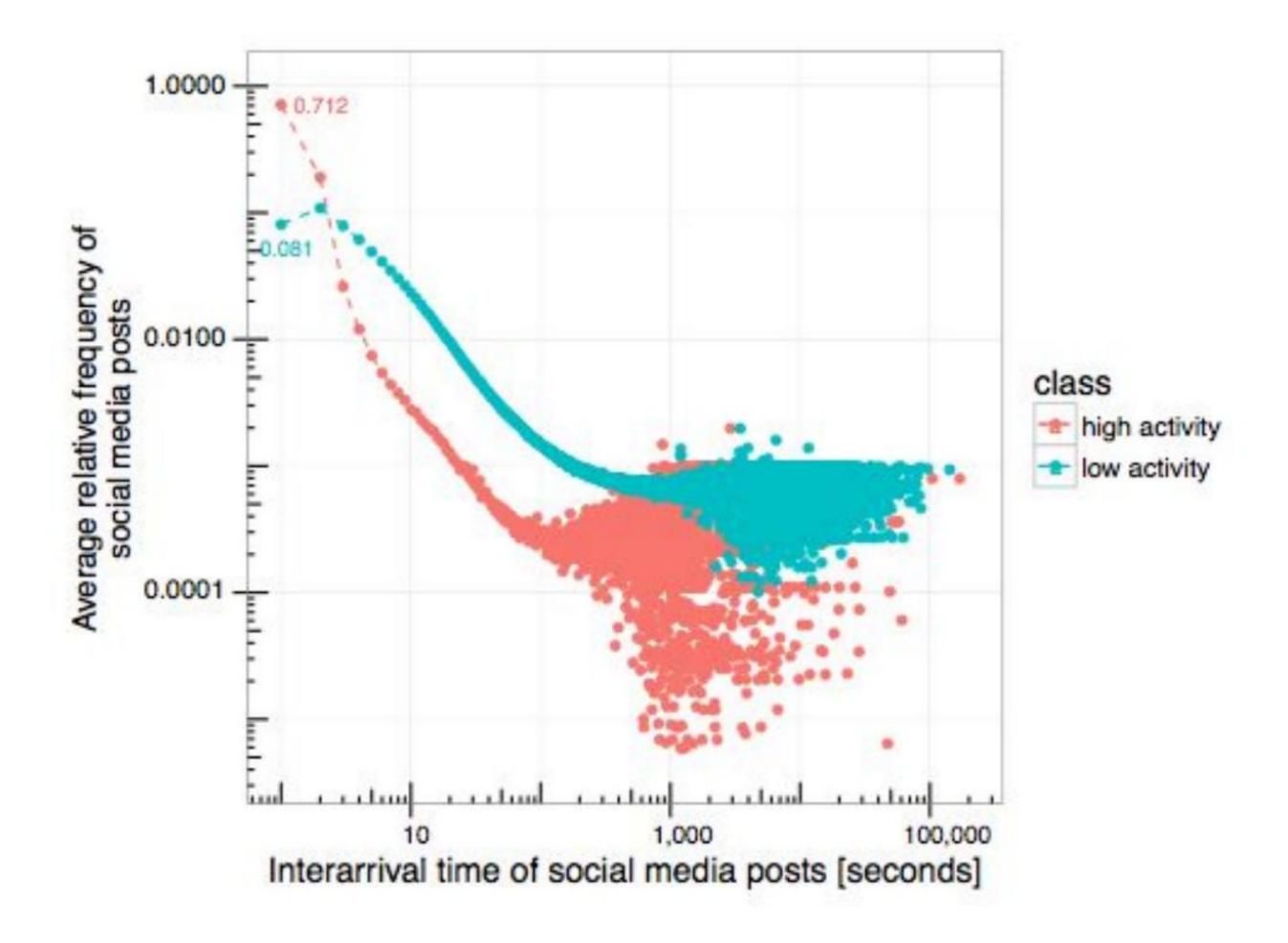


Average Happiness for Twitter

All Tweets in English.



https://hedonometer.org/timeseries/en_all/



Preprocesamiento de Datos

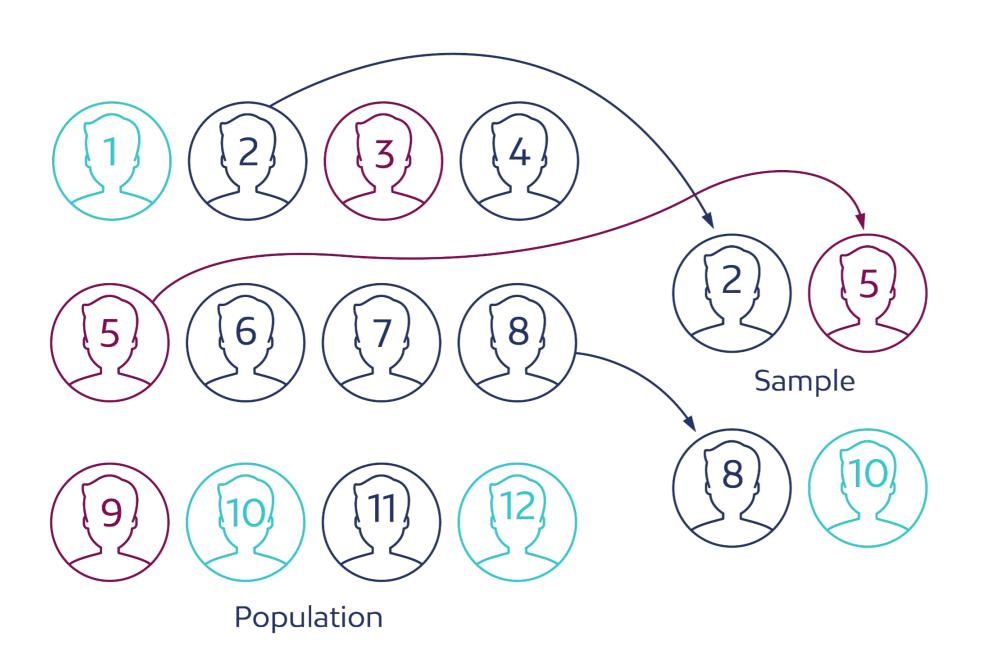
- Agregación
- Muestreo
- Selección de un subconjunto de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Muestreo

Principal técnica de selección de datos (investigación preliminar o final)

- Usado en Estadística y Minería de Datos
- ¿Cuándo es efectivo?

Muestreo Aleatorio



Muestreo Aleatorio

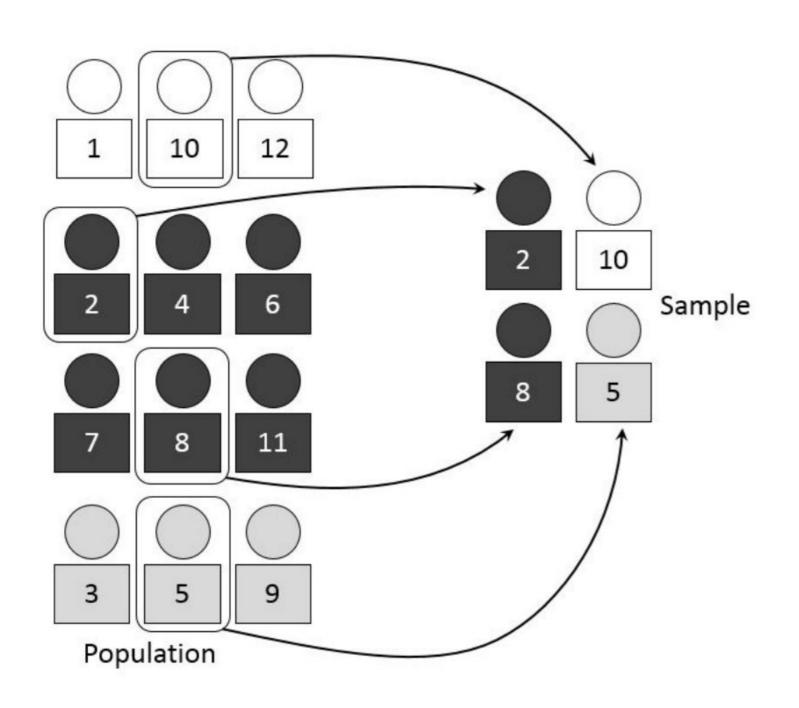
¿Ventajas?

Reduce la probabilidad de introducir sesgos

¿Desventajas?

Puede resultar en muestras poco representativas de la población En minería de datos esto no es deseable porque nos genera clases desbalanceadas

Muestreo Estratificado



- Debo conocer cuáles son las clases o subpoblación
- Para cada una tomamos una muestra aleatoria

Muestreo Estratificado

En estadística

Buscamos muestras proporcionales al tamaño de la población real

Ej. Estudio de casos de fraude en un banco.

En minería de datos

Puedo necesitar sobrerrepresentar las clases que son más pequeñas

Ej. Estudio de tumores malignos.

Oversampling y Subsampling

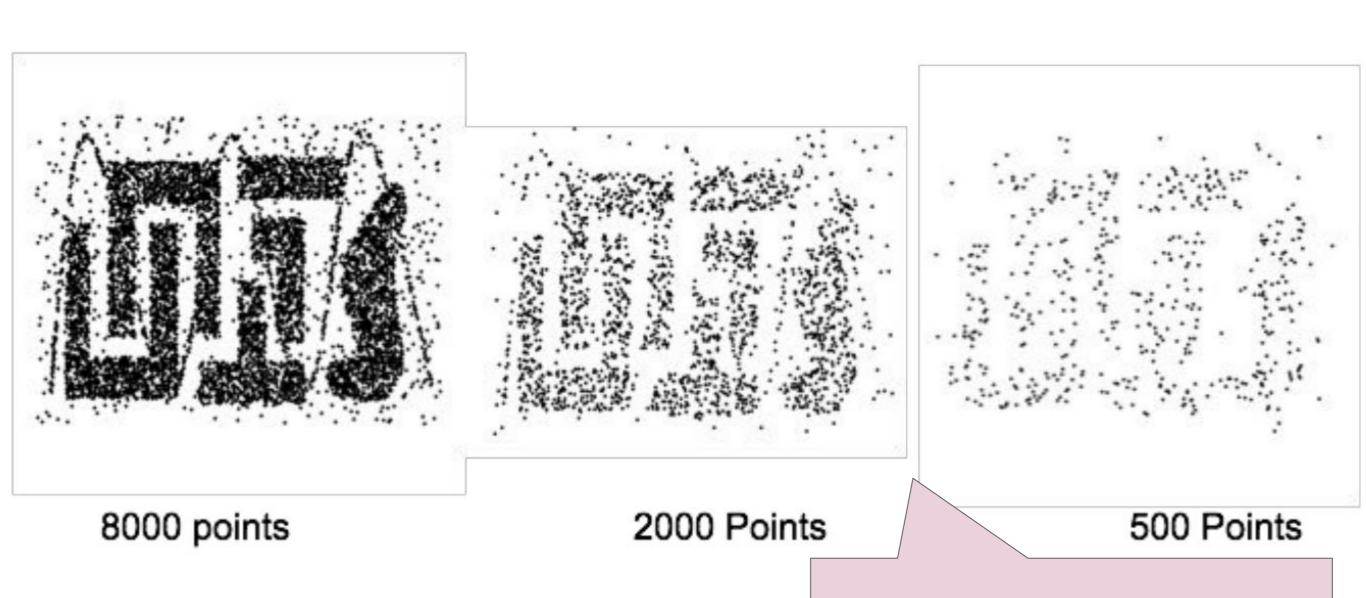
Oversampling: Sobrerrepresentación de una población o clase que es más pequeña.

Subsampling: Disminuir la población o clase que es de mayor tamaño

Systematic random sample

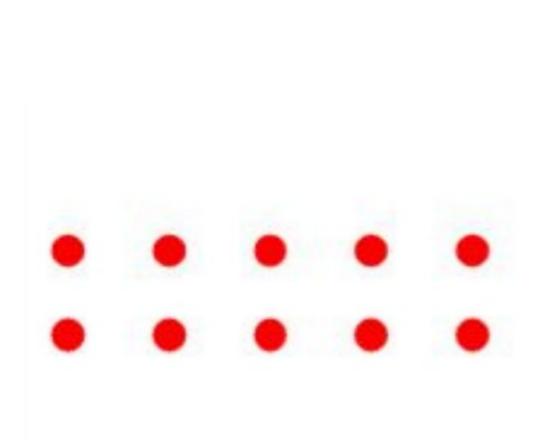


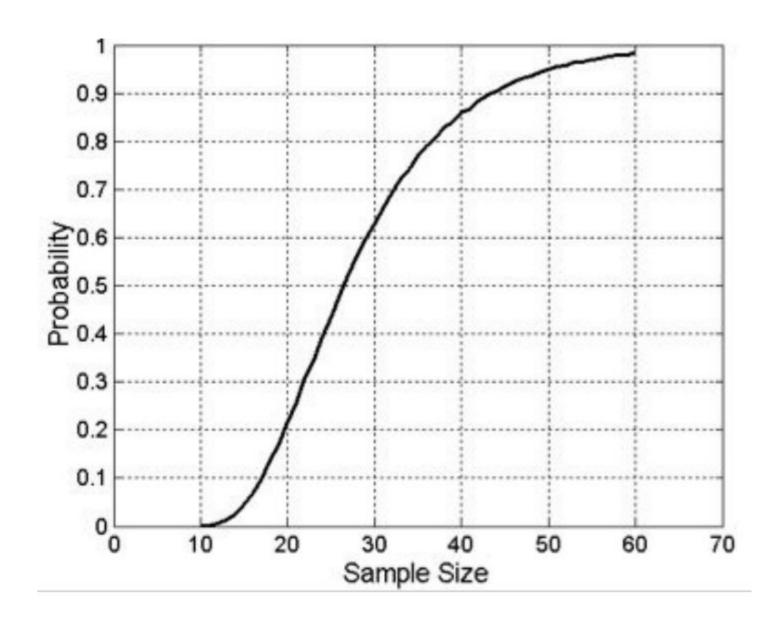
Tamaño de la muestra



En pocos datos se pierden los patrones

¿Cómo obtener al menos un objeto de cada uno de los 10 grupos de puntos?



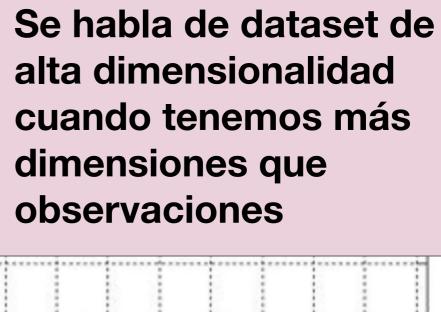


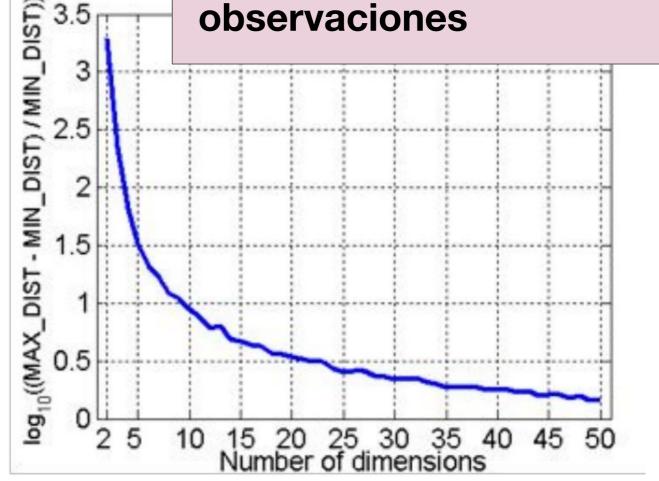
Preprocesamiento de Datos

- Agregación
- Muestreo
- Selección de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Maldición de la Dimension Vise hab

- Al aumentar la dimensionalidad, los datos se vuelven más dispersos en el espacio.
- Pierden significado las medidas, i.e. densidad y distancia entre puntos





Reducción de Dimensionalidad y Selección de Atributos

Propósito

- Evitar maldición de la dimensionalidad
- Reducir costos asociados a aplicar algoritmos (tiempo, memoria)
- Mejor visualización de los datos
- Ayuda a quitar atributos irrelevantes o ruidosos

Selección de Atributos

Elegimos atributos

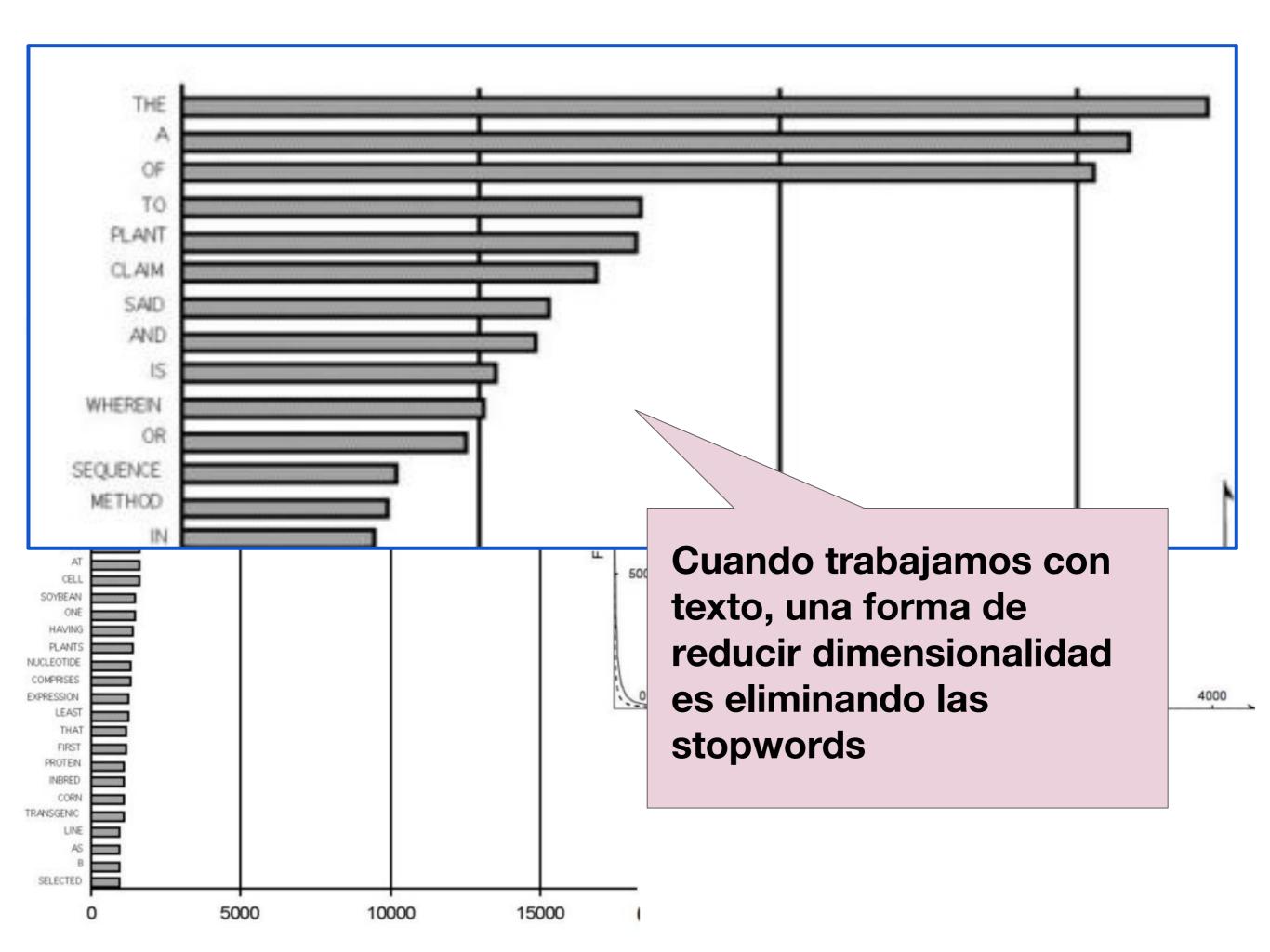
- Missing Values Ratio
- Low Variance Filter
- High Correlation Filter

Si una columna posee muchos valores nulos podría ser candidata para eliminarla

Si una columna tiene varianza casi cero, quiere decir que no aporta mucha info.

Si dos columnas están muy correlacionadas, me puedo quedar con una solamente

http://www.kdnuggets.com/2015/05/7-methods-data-dimensionality-reduction.html



Selección de Atributos

Técnicas automáticas que seleccionan atributos

- Random Forest / Ensemble Trees
- Backwards/Forward Feature Elimination/Construction

Muy costosas computacionalmente

Reducción de Dimensionalidad

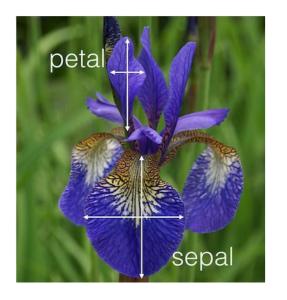
Técnicas de Álgebra lineal para transformar el espacio dimensional a uno de menor tamaño

- PCA (Análisis de componentes principales)
- LDA (Análisis discriminante lineal)
- SVD
- Isomap

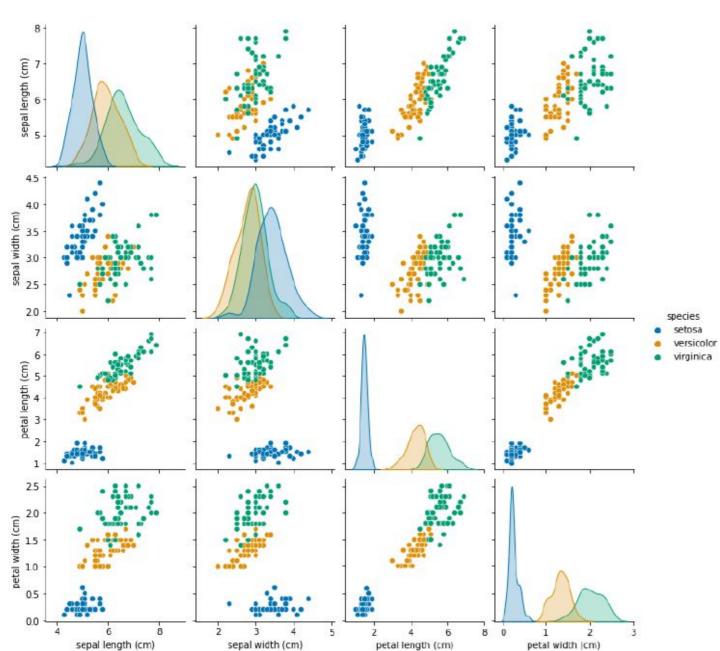
Cuidado! Pérdida de interpretabilidad

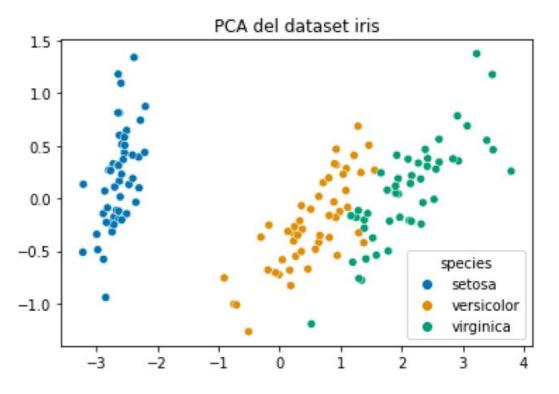
Dimensionality Reduction	Reduction Rate		Best Threshold	AuC	Notes	
Baseline	0%	73%	-	81%	Baseline models are using all input features	
Missing Values Ratio	71%	76%	0.4	82%	•	
Low Variance Filter	73%	82%	0.03	82%	Only for numerical columns	
High Correlation Filter	74%	79%	0.2	82%	No correlation available between numerical and nominal columns	
PCA	62%	74%	-	72%	Only for numerical columns	
Random Forrest / Ensemble Trees	86%	76%	-	82%	•	
Backward Feature Elimination + missing values ratio	99%	94%	_	78%	Backward Feature Elimination and Forward Feature Construction are prohibitively slow on high dimensional data sets. It becomes practical to use them, only if following other dimensionality reduction techniques, like here the one based on the number of missing values.	
Forward Feature Construction + missing values ratio	91%	83%	-	63%		

http://www.kdnuggets.com/2015/05/7-methods-data-dimensionality-reduction.html



Reducir la dimensionalidad también nos sirve para visualizar los datos!





Preprocesamiento de Datos

- Agregación
- Muestreo
- Selección de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Dar pesos a los atributos

Se asigna peso a los atributos según su importancia

- SVM (Support Vector Machine) lo hace automáticamente
- Normalización

Normalización

- Escalamos nuestros atributos para que estén en el mismo rango
- Nos ayuda a que atributos con mayor escala no tengan una importancia desmedida
- Lo más común es escalarlos a un rango entre 0 y 1

Normalización:

variable con rango 0-1

$$= \frac{x - \min(x)}{\max(x) - \min(x)}$$

Estandarización:

variable con media 0 y desviación estándar 1

$$x' = (x - \overline{x})/s_x$$

Preprocesamiento de Datos

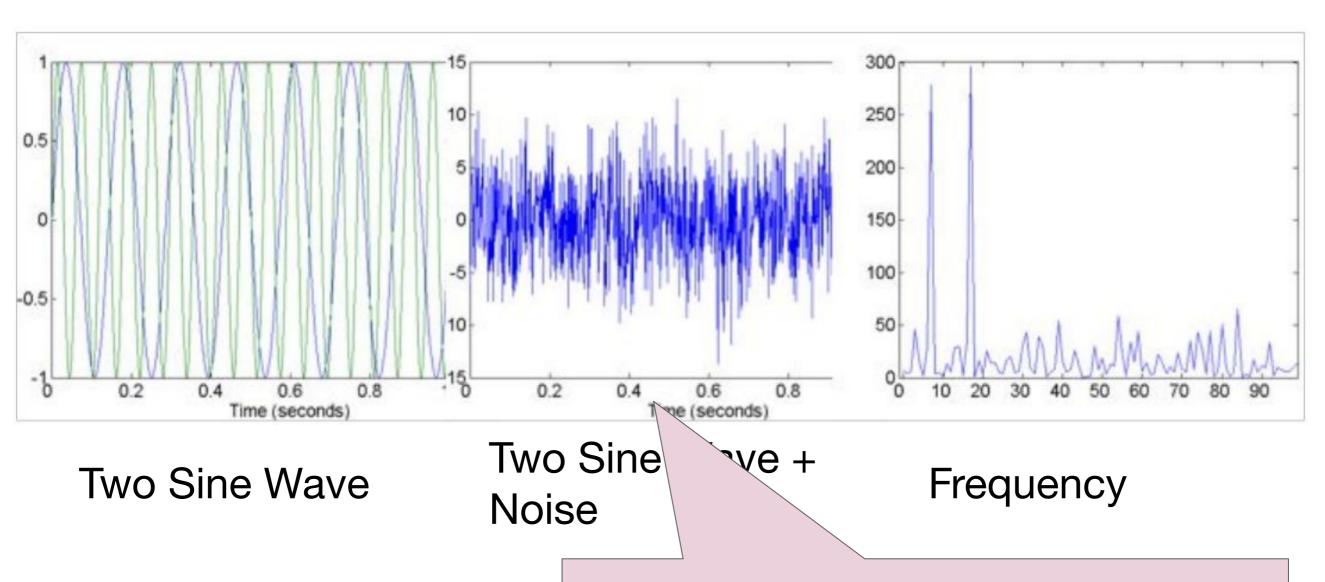
- Agregación
- Muestreo
- Selección de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Pesos y Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Crear atributos

- Aplicamos una función a uno o más atributos para crear uno nuevo.
- Mapeamos atributos a un nuevo espacio

Ej. Word Embeddings (Word 2 Vec)

Mapear a un nuevo espacio



La transformada de Fourier nos permite llevar la señal al dominio de la frecuencia y detectar ruido

Preprocesamiento de Datos

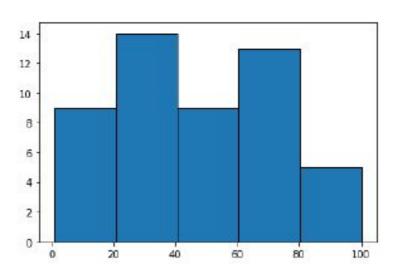
- Agregación
- Muestreo
- Selección de atributos
- Reducción de dimensionalidad
- Pesos y Normalización
- Creación de atributos
- Discretización y binarización

Discretizar y Binarizar

- Proceso de convertir un atributo continuo en un atributo categórico
- Decidir cuántas categorías tendremos
- Supervisado (yo elijo cuáles clases)
- No-supervisado (ej. división usando intervalos fijos, usando clustering, etc.)

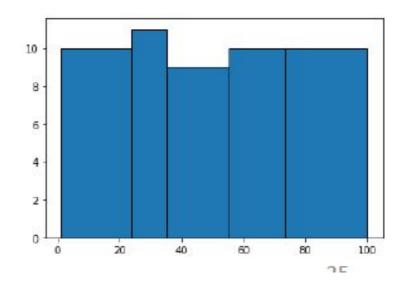
Equal width
Intervalos del mismo ancho

(0.901	, 20.8]	9
(20.8,	40.6]	14
(40.6,	60.4]	9
(60.4,	80.2]	13
(80.2,	100.0]	5



Equal depth Intervalos con casi el mismo número de instancias

(0.999, 23	.8] 10
(23.8, 35.0	0] 11
(35.0, 55.2	2] 9
(55.2, 73.6	5] 10
(73.6, 100	.0] 10



o usando clustering, por ej K-means

Próxima Clase

- Cómo lidiar con datos faltantes
- Profundización en Selección de Atributos y Reducción de dimensionalidad
- Ejemplos prácticos

Repaso en Casa!! Revisar Tutorial I

- Familiarizarse con funciones de manipulación de vectores y matrices.
- Función aggregate: Sirve para agrupar objetos de acuerdo a una función y atributo específico (como group by en SQL)
- Funciones para Filtrar y Ordenar una matriz en base a columnas específicas.
- Función melt: Sirve para transformar la matriz
- Gráficos usando plot y/o ggplot



www.dcc.uchile.cl

