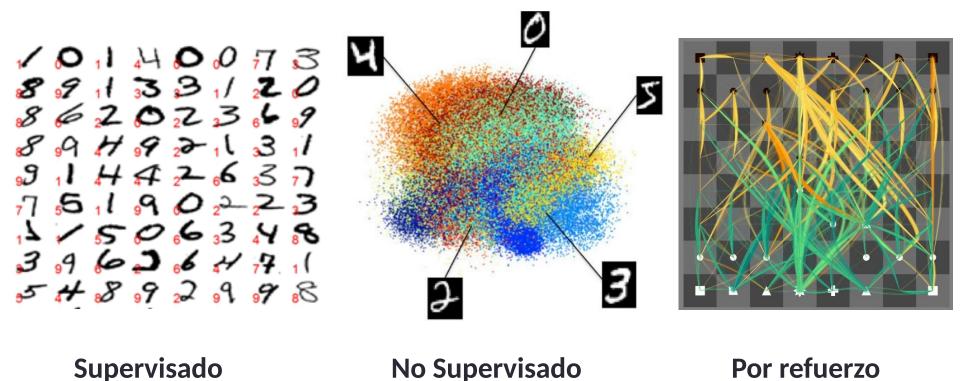
# Machine Learning & Data Mining

Ing. Julio Paciello

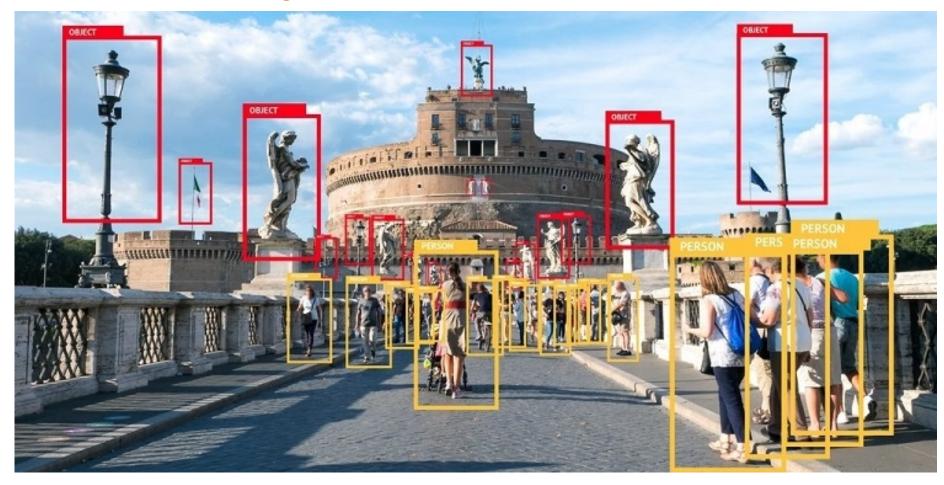
juliopaciello@cds.com.py

#### Machine Learning (ML)

Rama de la IA que trabaja con algoritmos que permiten a las máquinas aprender



## Aprendizaje Supervisado



#### BMW Vision vs Mercedes F015 Self Driving Cars:

https://www.youtube.com/watch?v=CDX391WBwSY

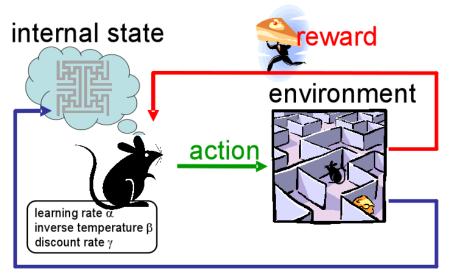
#### Aprendizaje No Supervisado



#### Amazon SageMaker for Fraud Detection:

https://www.youtube.com/watch?v=wzwkLV9gDXk

#### Aprendizaje por Refuerzo



observation

#### Optimización de recursos:

- VMs en un Cloud
- Distribución del Tráfico
- Ruteo en redes
- muchas más!!

## Premio Nacional de Ciencias 2018 en Paraguay:

"Ubicación de Máquinas Virtuales para Infraestructuras Elásticas en Centros de Datos de Computación en Nube bajo Incertidumbre".

Fabio López Pires, Benjamín Barán, Leonardo Benítez, Saúl Zalimben y Augusto Amarilla

## Knowledge Discovery (KDD) & Data Mining

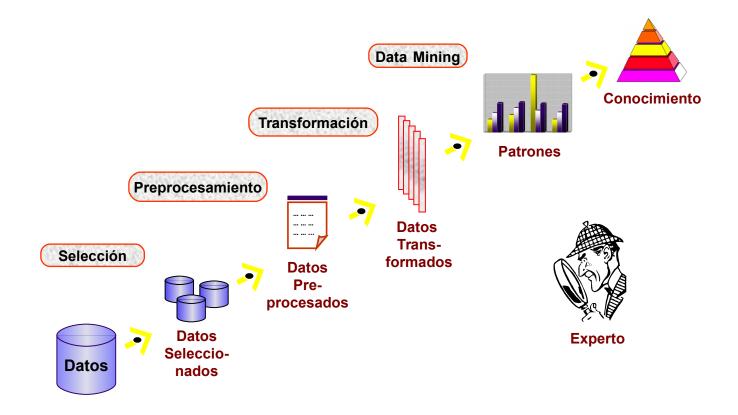
**KDD:** descubrir conocimientos mediante la identificación de patrones en los datos

**Data Mining:** 1 paso en KDD, que produce una enumeración particular de patrones sobre un conjunto de datos

# Knowledge Discovery (KDD) & Data Mining

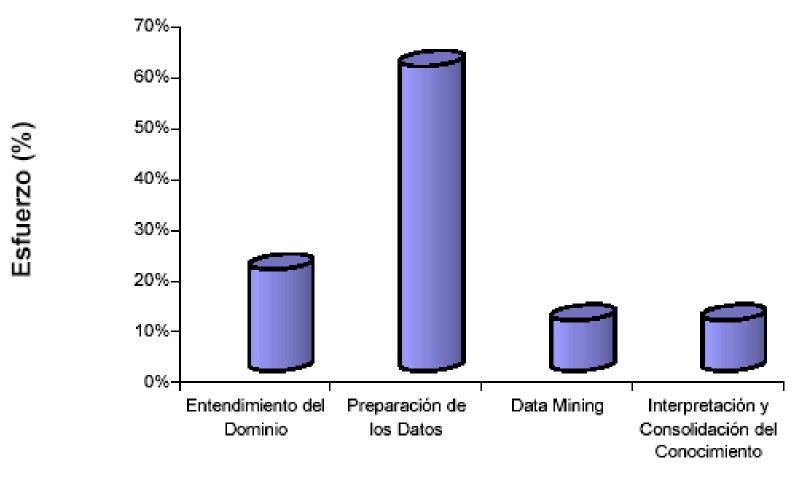
Data Mining: es un paso en el proceso del KDD consistiendo de algoritmos particulares que, bajo algunas limitaciones aceptables de eficiencia computacional, produce una enumeración particular de patrones sobre un conjunto de hechos

#### Proceso de KDD



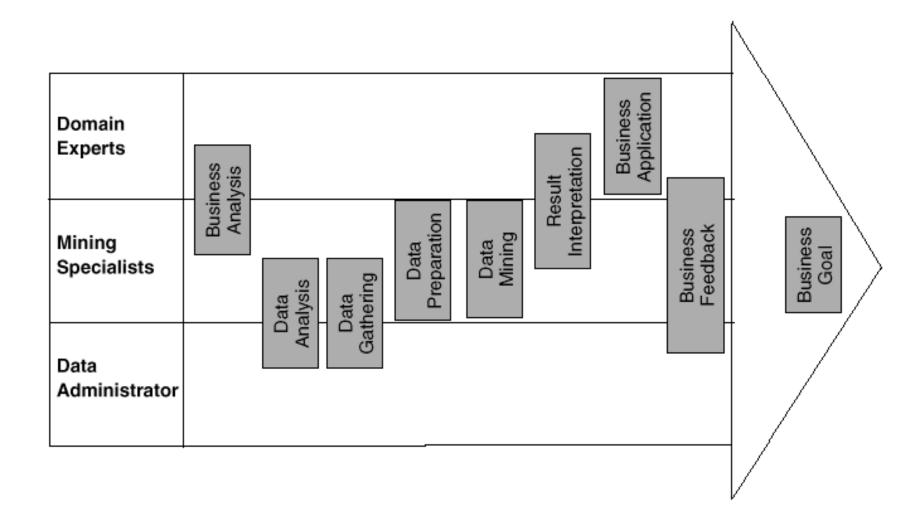
Proceso interactivo e iterativo que envuelve varios pasos y con decisiones a ser tomadas por el usuario

#### Esfuerzo requerido KDD

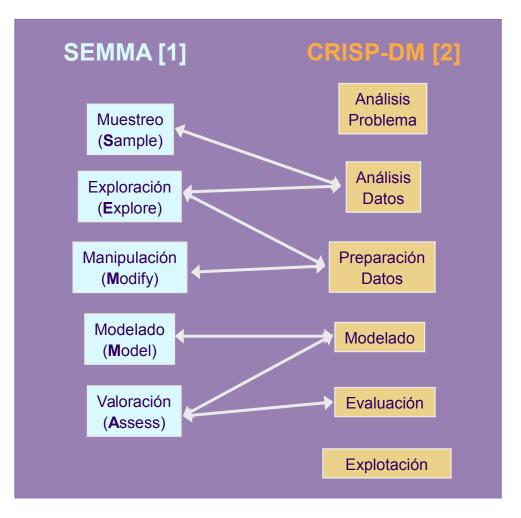


Fase

#### Roles en KDD



#### Metodologías de KDD



- [1] http://www.sas.com/technologies/analytics/datamining/miner/semma.html
- [2] http://www.crisp-dm.org/

#### Objetivos, Tareas y Técnicas

Objetivos



**Tareas** 



#### **Técnicas**



#### Algoritmos

Predicción

Descripción

- Exploratory Data Analysis (EDA)
- Regresión
- Clasificación
- Asociación
- Clustering

- - Árbol de Decisión
- - Reglas de Inducción
- - Redes Neuronales
- - Algoritmos Genéticos
- Self-organizingMaps (visualización)
- Redes Bayesianas
- - Métodos del vecino más cercano
- Competitive learning.
- - Perceptron Learning.
- -- Multilayer ANN methods

- - J48
- - A priori
- - PART
- - CART.Gini
- - k-NN
- - k-means
- - ID3
- - C4.5
- -- CN2
- -- ILP
- -- SCIL
- - Backpropagation
- - OneR
- - M5Rules
- - ADTree
- - Decision Stump
- - NBTree
- - EM

#### Objetivos

- La Predicción (Directed data mining):
- ¿Cuáles serán las ventas el año próximo?
- ¿Es esta transacción fraudulenta?
- ¿Qué tipo de seguro es más probable que contrate el cliente X?
- La Descripción (Undirected data mining):
- Los clientes que compran pañales suelen comprar cerveza
- El tabaco y el alcohol son los factores más importantes en X enfermedad
- Los clientes sin televisión y con bicicleta tienen características muy diferenciadas del resto

#### Exploratory Data Analysis (EDA)

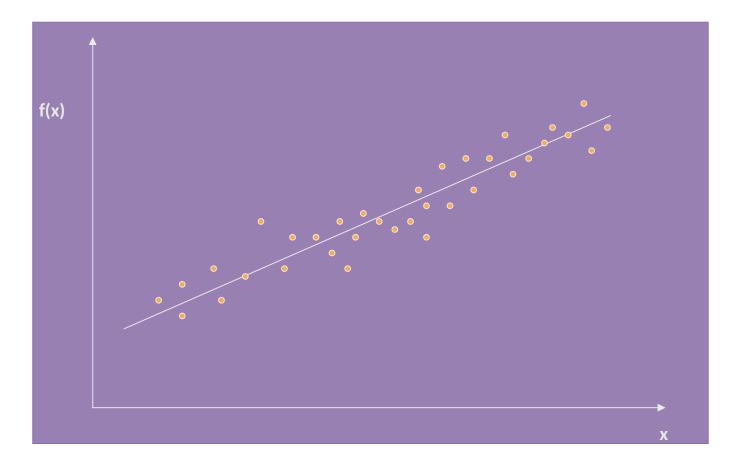
• Visualizaciones: consisten en generar modelos visuales que permitan al usuario sacar meta-conocimientos de los mismos

#### Análisis Descriptivo + Análisis Exploratorio

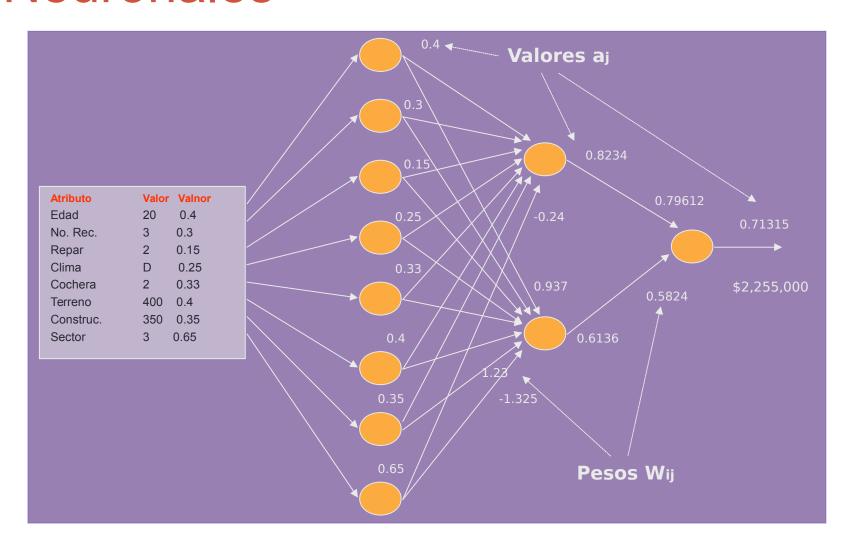
• Pie charts, Donut charts, Histograms, KPI, Maps, Heatmaps, Scatter plot, Box plot, etc

#### Regresión (Forecasting)

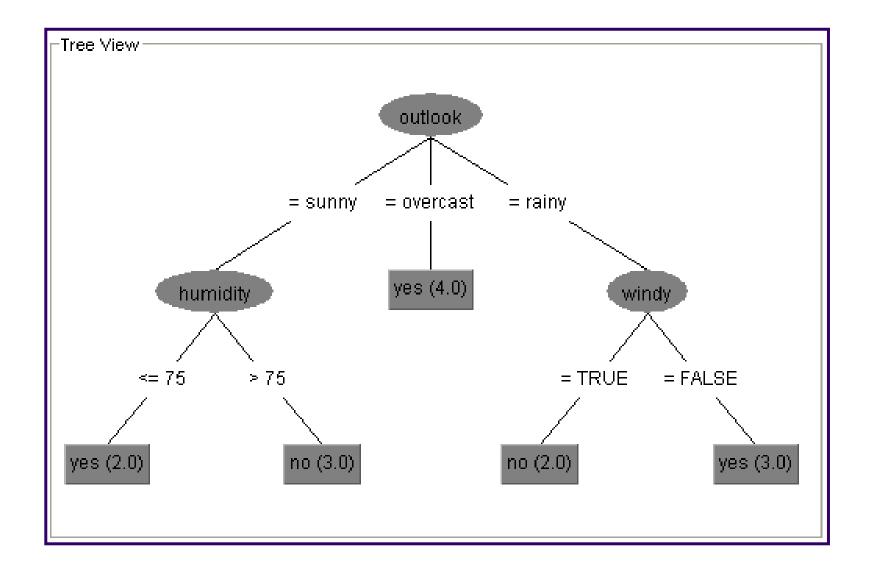
• Ej. se intenta predecir el número de clientes, los ingresos, ganancias, costes, a partir de los resultados de semanas, meses o años anteriores



#### Clasificación / Predicción – Redes Neuronales



#### Clasificación – Decision Tree



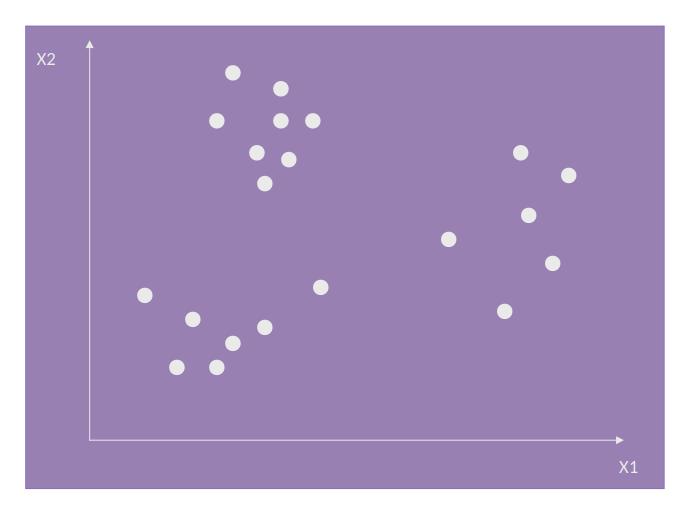
#### Modelos Asociativos

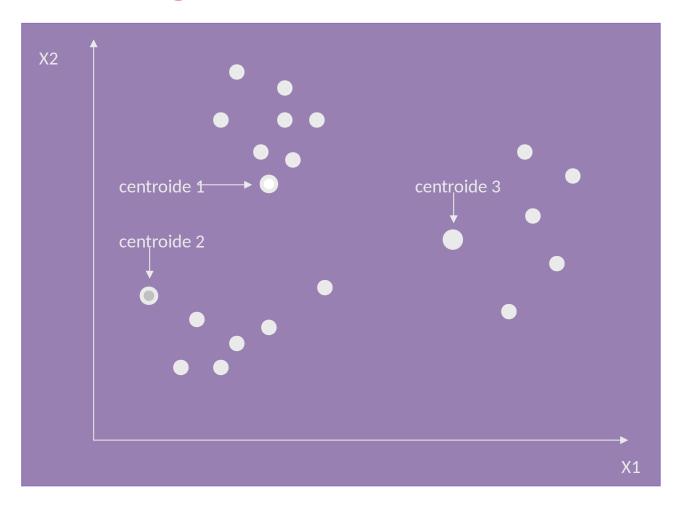
• Ej.: el 70% de los clientes que consumen el producto A y B, también consumen el producto C, D y E.

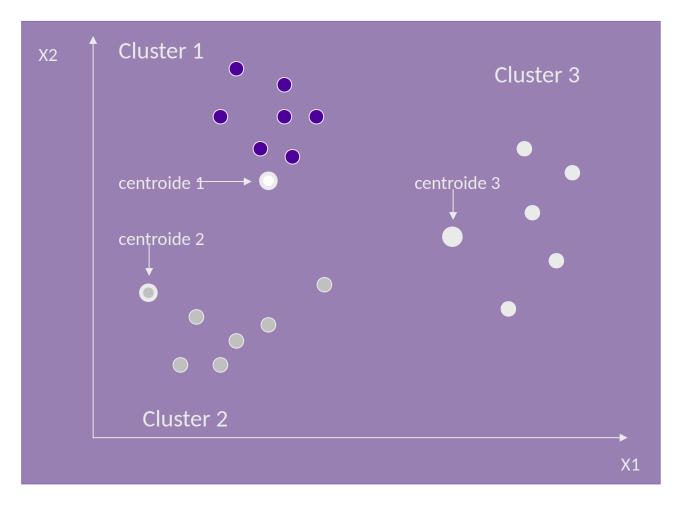
```
IF outlook = overcast
THEN play = yes (4.0)
```

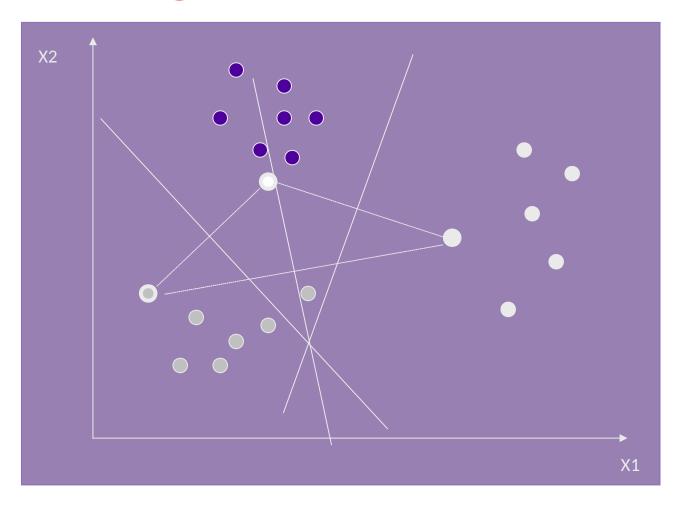
outlook = rainy
THEN play = no (2.0)

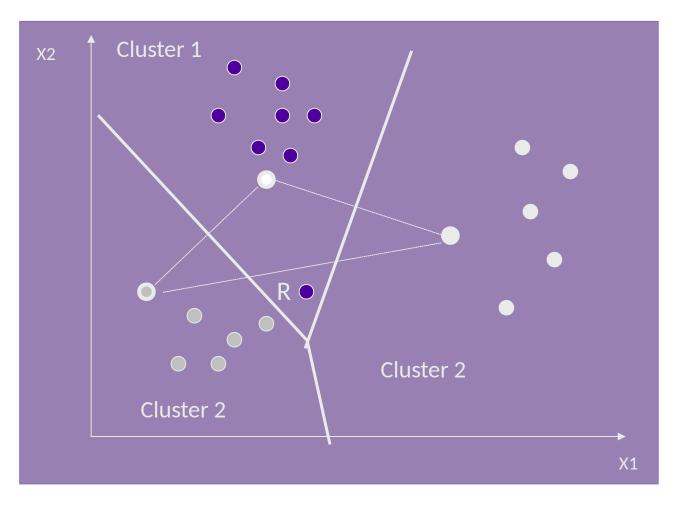
IF outlook = sunny AND humidity > 75 THEN play = no (3.0)

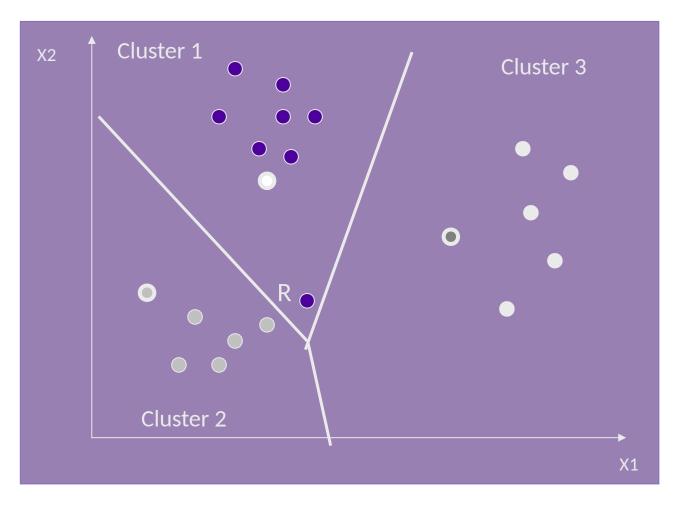


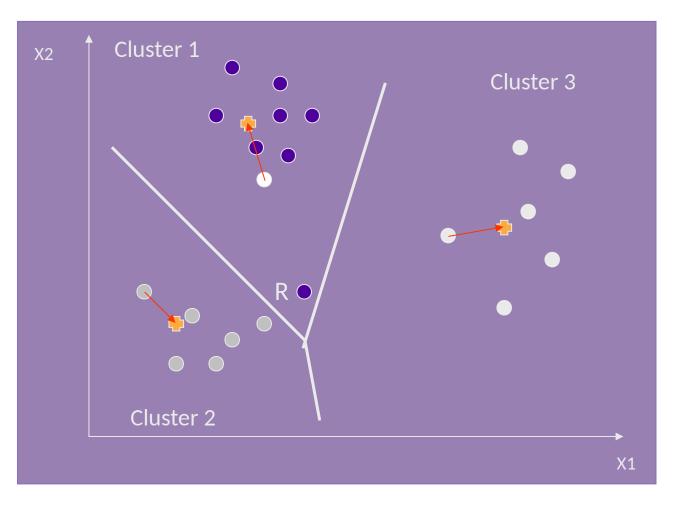


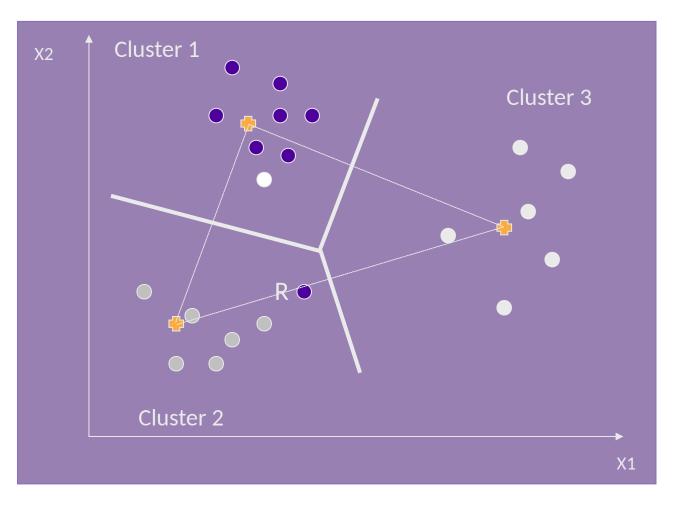












#### Training / Validation Sets

- Training Dataset: datos utilizados para el entrenamiento del modelo. Se conocen los valores de la variable target y estos son proveídos a la técnica para el cálculo del Scoring y ajuste de parámetros de la técnica
- Validation Dataset: datos utilizados para la validación de la efectividad del modelo. Se conocen los valores de la variable target, pero estos no son proveidos al modelo, solo son proveidos para el cálculo final del Scoring y evaluación así de la efectividad del modelo y ajuste de hiperparámetros de la técnica

#### Selección del validation set

- Método Holdout: parte de los datos de la muestra los apartamos y utilizamos como set de validación. Ej: 70% / 30%, 2011-2016 / 2017
- Método k-fold Cross-validation: la muestra es particionada en k submuestras de igual tamaño, 1 subgrupo se utiliza para validación y k-1 para entrenamiento. El experimento se repito k veces de manera a que cada subgrupo al menos 1 vez pertenezca el conjunto de validación

#### Métricas de particionamiento Decision Tree's

 Gain Ratio: Utiliza la entropía H como métrica, seleccionando una variable que favorezca particiones de con baja entropía

• Gini Index: 
$$I_G(p) = \sum_{i=1}^J p_i (1-p_i) = 1 - \sum_{i=1}^J p_i^2$$

Gini Impurity, mide la probabilidad de un valor de la variable de ser elegida ponderado por la probabilidad de ser incorrectamente clasificado. Selecciona una variable que favorezca particiones con baja impureza Gini

#### Ejemplo de Gini Index

- X={ALTO (33%), MEDIA (50%), BAJA (17%)}  $GINI = 1 (0,33^2+0,5^2+0,17^2) = \mathbf{0,6122}$
- Valor máximo: X={ALTO (33%), MEDIA (33%), BAJA (33%)}
   GINI = 1 (0,33²+0,33²+0,33²) = 0,6666
- Valor Mínimo: X={ALTO (0%), MEDIA (100%), BAJA (0%)}

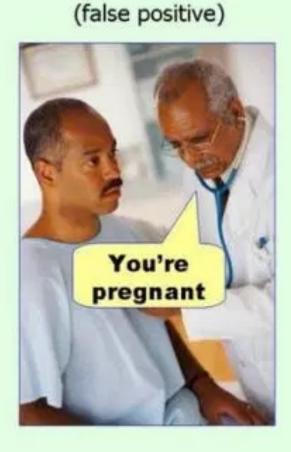
$$GINI = 1 - (0^2 + 1^2 + 0^2) = 0$$

#### **Binary Classification Test:**

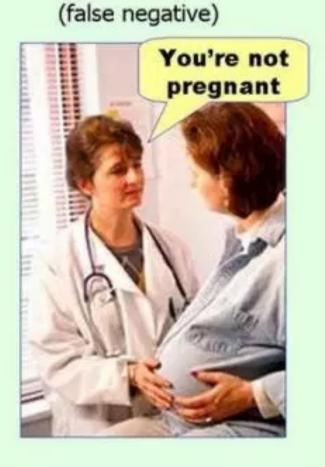
- True Positive (TP): valores positivos clasificados correctamente por el predictor
- True Negative (TN): valores negativos clasificados correctamente por el predictor
- False Positive (FP): valores negativos clasificados como positivos. Error del Tipo I
- False Negative (FN): valores positivos clasificados como negativos. Error del Tipo II

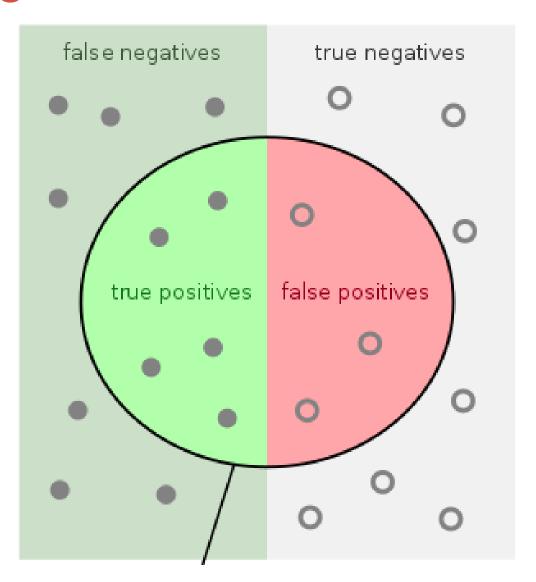
### Error Types I, II

#### Type I error



#### Type II error





- Sensitivity o Recall o True Positive Rate (TPR): TP / P = TP / (TP + FN)
- Specificity (SPC) o True Negative Rate (TNR): TN / N = TN / (TN + FP)
- False Positive Rate (FPR): FP / N = 1 SPC
- False Negative Rate (FNR): FN / (TP + FN) = 1 TPR
- Precision: TP / (TP + FP)
- *Accuracy*: (TP + TN) / (TP + TN + FP + FN)
- **F-Score o F-Measure**, media armónica entre precision y recall:
  - 2. (precision . recall) / (precision + recall)

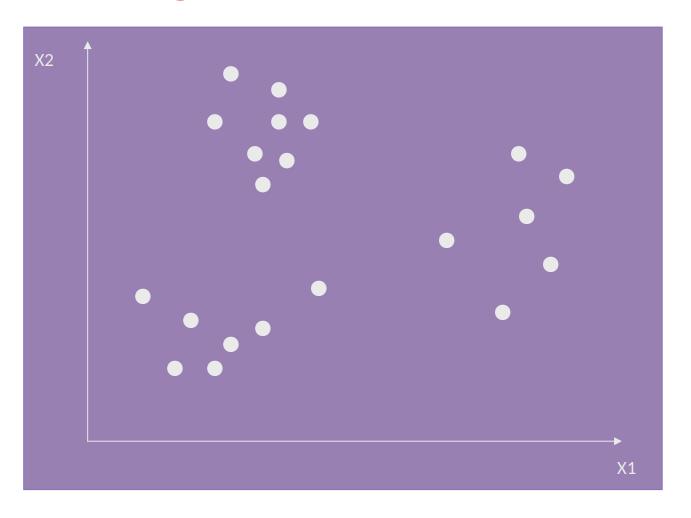
Confusion Matrix o Error Matrix

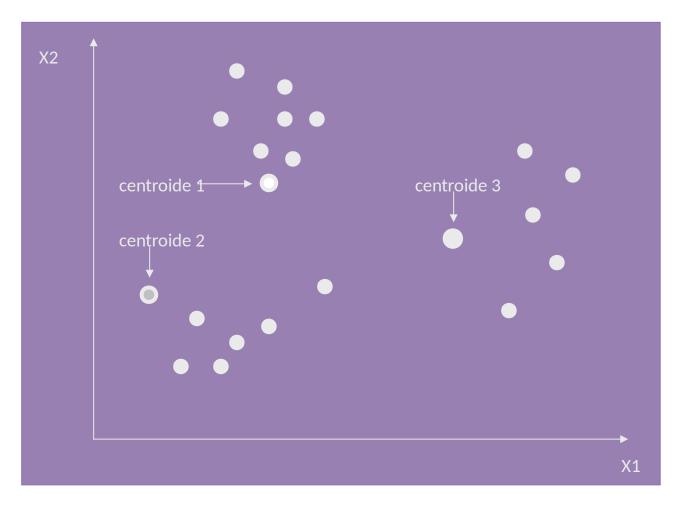
		Actual class		
		Cat	Dog	Rabbit
Predicted	Cat	5	2	0
	Dog	3	3	2
	Rabbit	0	1	11

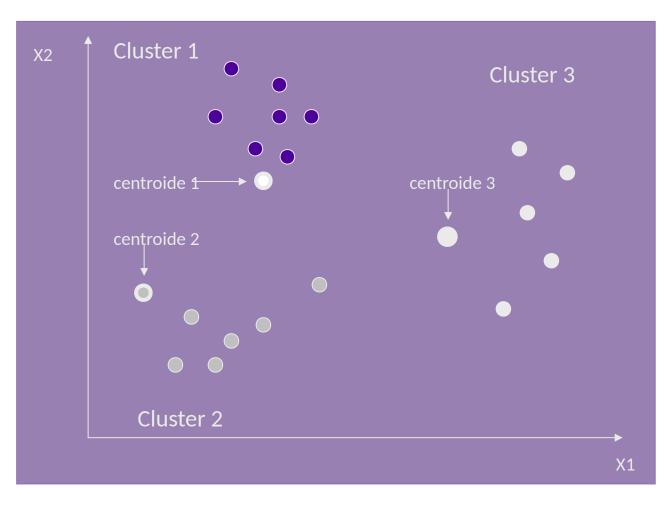
		Actual class		
		Cat	Non-cat	
redicted	Cat	5 True Positives	2 False Positives	
Predict	Non-cat	3 False Negatives	17 True Negatives	

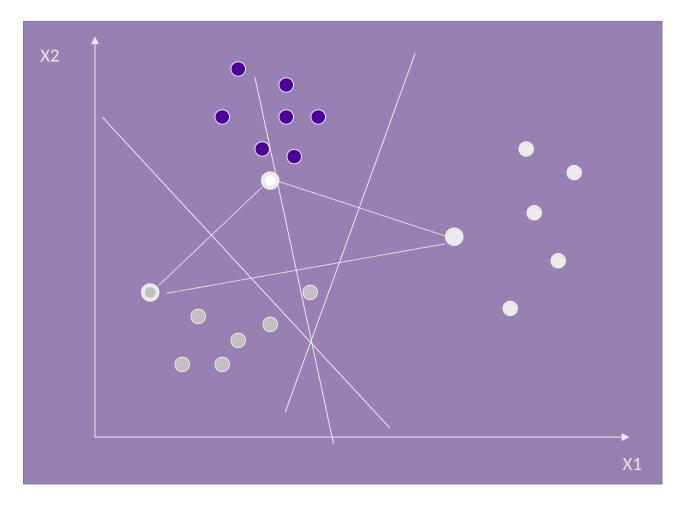
#### Clustering o Agrupamiento

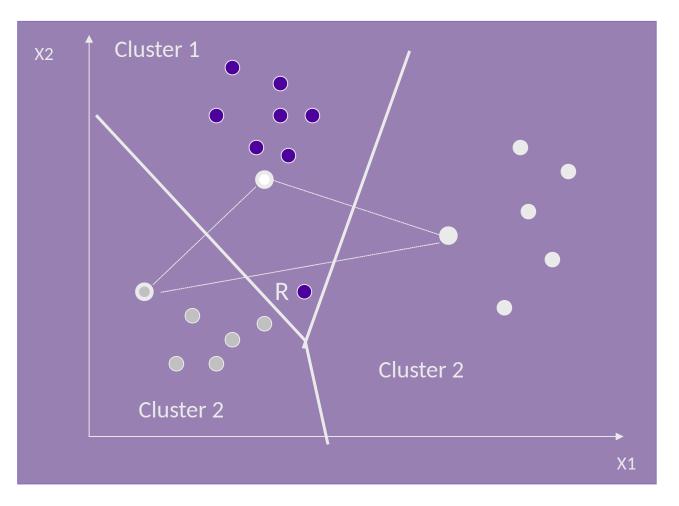
- Aprendizaje no supervisado:
  - No tenemos una variable target
  - No contamos con un dataset clasificado con los resultados correctos (dataset marcado)
- De acuerdo al tipo de variables:
  - Clustering de variables numéricas: k-Means
  - Clustering de variables categóricas: k-Modes

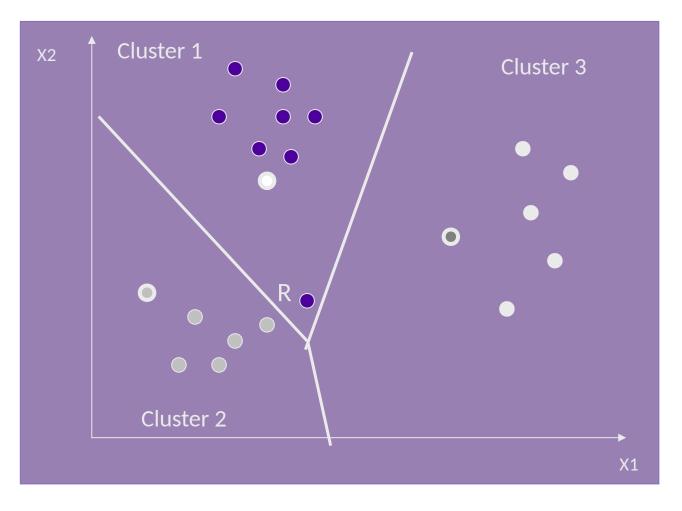


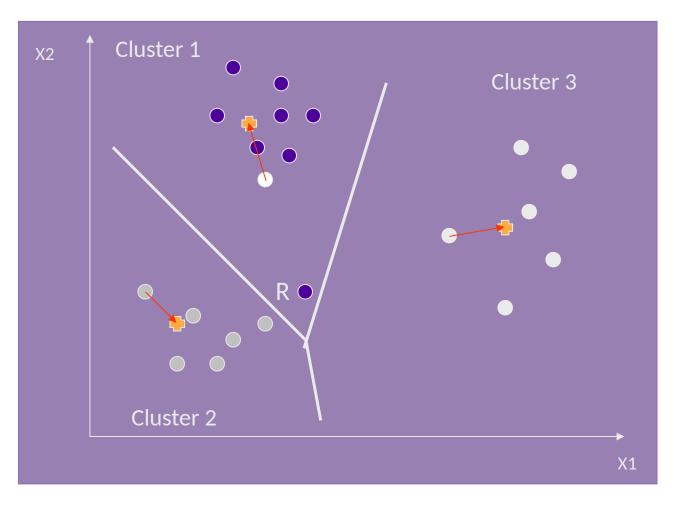


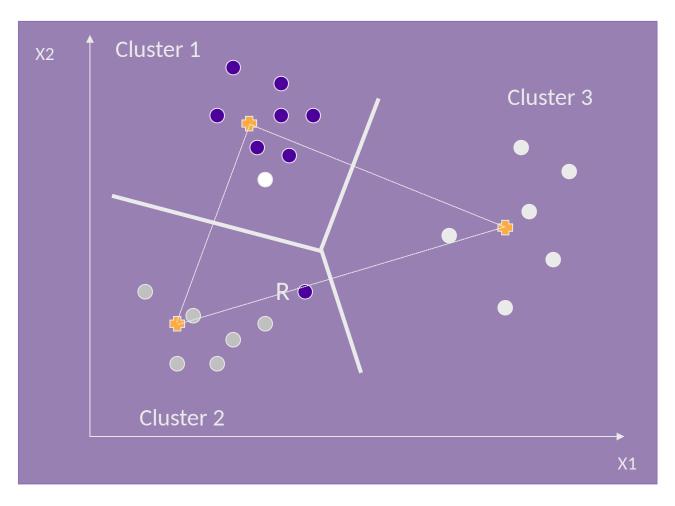












#### k-Means

- Hiperparámetros:
  - Cantidad de clusters
  - Cantidad de iteraciones (ajuste de centroides)

#### Referencias

#### Frameworks de Data Mining:

- KNIME: https://www.knime.com/, IDE o Java jar
- Apache Spark ML Lib: https://spark.apache.org/mllib, Java jar + deploy sobre Apache Spark
- TensorFlow: https://www.tensorflow.org/?hl=es, Python Lib
- R Packages: CARET, NNET, KERNLAB
- R Lib + R Studio
- Encog: https://www.heatonresearch.com/encog/, Javascript lib, Java jar o C++ lib
- DeepLearning4j: https://deeplearning4j.org/, Java jar

#### Referencias (2)

## Teoría de Data Mining y Estadísticas para Data Scientist:

- Larose, D. Discovering Knowledge in Data: An introduction to Data Mining. 1st Ed, Wiley. 2005
- Han, J., Kamber, M. Data Mining: Concepts and Techniques.
  2nd Ed, Morgan Kaufmann. 2006
- Bruce, P., Bruce A. Practical Statistics for Data Scientists: 50
   Essential Concepts, 1st Ed, O'Really Media, 2017