

30.01 Semana 3

> Machine Learning

Introducción al machine learning

> J. Antonio García Ramírez.

Agenda semana

- Lunes:
 - Intro to ML or statistical learning ?
- Martes:
 - Aprendizaje no supervisado y reforzado
- Miercoles:
 - Aprendizaje supervisado
- Jueves: Practica en Accenture
- Viernes: Resultados y NeuralNetworks

Agenda de hoy

- About us (candys)
 - Situación actual (25)
- Machine Learning
 - Definición (10)
 - Qué no es (10)
 - History or story (10) sys.sleep(5)
- Ejemplos y aplicaciones (15)
- Mismo lenguaje, diccionario(s) (15)

Agenda

- Flujo de trabajo (15) sys.sleep(5)
- El árbol (1)
 - Y conocida (supervisado)
 - Nadie sabe (no supervisado)
 - Regaño (refuerzo)
 - No free launch
 - Tu jardín
- Sys.sleep(15)
- Implementando proyectos de ML (10)

Agenda

- Lo hard: (30)
 - $\circ \; Bias^2(x) + Var(x) + \epsilon_{natural}$
 - Selección de modelos

- Proyectos (10)
- Repaso (10 + extra)

Who?

Industria

Academia









Consultor estadístico Analista de datos

A qué dedica el tiempo libre Comunidad TIC, Maths



Foo?





Qué motiva a foo?

- Productos de datos
- Cómputo estadístico y estadística computacional
- Mis hermanos





Machine learning: contexto

- ¿Quién ha escuchado sobre Machine Learning?

- ¿Quienes conocen Machine Learning?

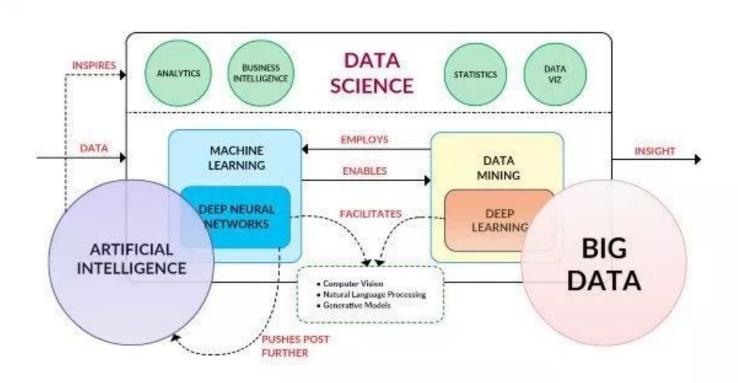
- ¿Quienes están usando Machine Learning?

Definición

- Machine learning (ML) is a field of artificial intelligence that uses statistical techniques to give computer systems the ability to "learn" (e.g., progressively improve performance on a specific task) from data, without being explicitly programmed

- Arthur Samuel (1959)

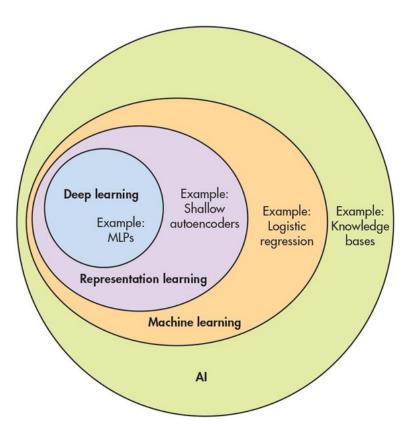
Qué no es ML, sus primos



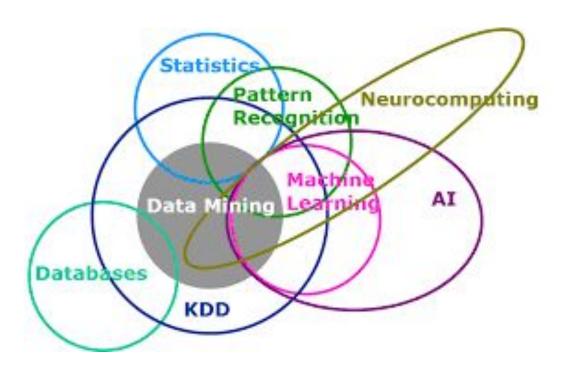
History or story ?

- ML is closely related to (and often **overlaps** with) computational statistics.
- It has strong ties to mathematical optimization, which delivers methods, theory and application domains to the field.
- Machine learning is sometimes conflated with data mining
- EDA: 50 años de DS, Tukey (1961, The future of data analysis)
 - https://projecteuclid.org/download/pdf_1/euclid.aoms/1177704711

Sobre Machine Learning



Story

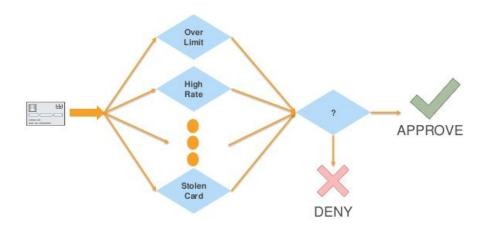


Aplicaciones

- Detección de Fraudes, fiscales

https://foufoo.shinyapps.io/app1/

- Billetes falsos



https://itunes.apple.com/us/app/swiss-banknotes/id1097859820?mt=8

- Movibilidad

https://github.com/fou-foo/opi_test/blob/master/exa_opi.html

Aplicaciones

- NLP https://foufoo.shinyapps.io/projectnlp/
- Buscador google (el gran pionero, indexación, Hadoop, NLP, imágenes)

¿Cuándo es útil?

- Los humanos no pueden explicar su experiencia (reconocimiento de voz)

- Cambios rápidos para la percepción humana en el tiempo (Ruteo en una red, kilos de información)

- Disminuir costos, mejores decisiones

¿Cuándo no es tan útil?

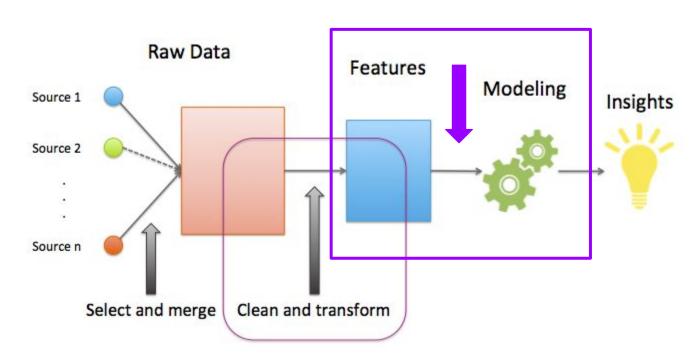
- Restricción por legislación (Basilea y solvencia)

- No hay registros

- No hay arquitectura

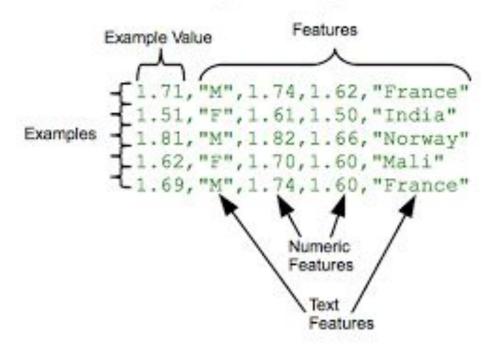
Mismo lenguaje

- Características (Features)

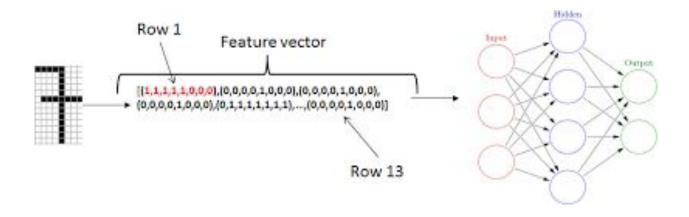


- Muestras (sampling)

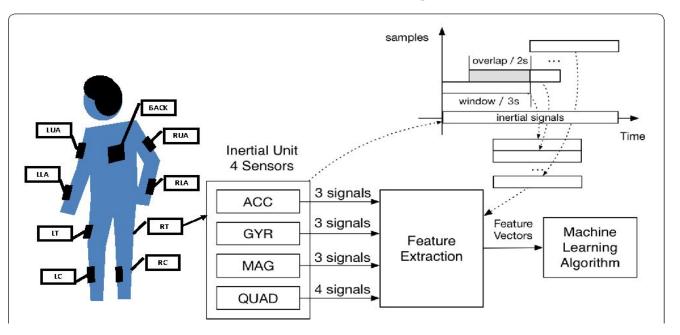
Sample Training Data



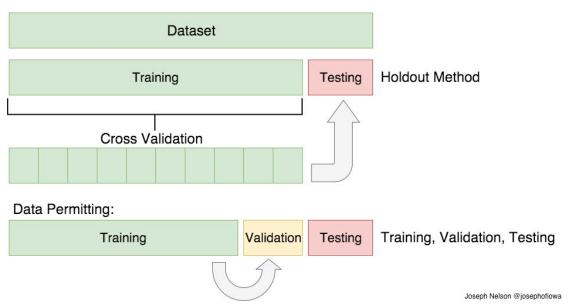
- Vector de características (variables)



- Feature Extraction. Imaginación



- Training/Validation/Test Set



- Etiquetas
- Atributos, features o variables
- Variable aleatoria
- Función
- Función de costo
- ERROR

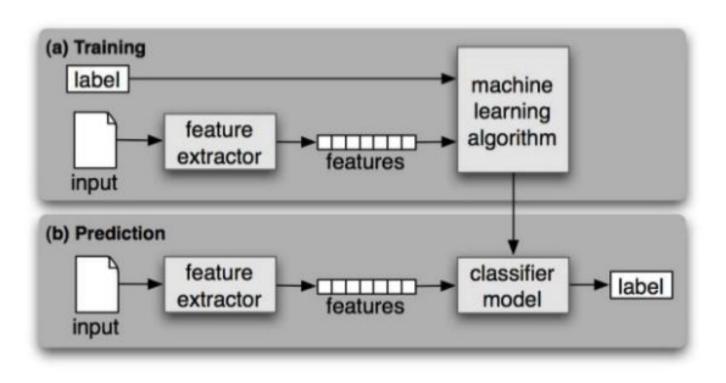
Definiendo un elemento

- ¿Qué entendemos por una manzana?



Características

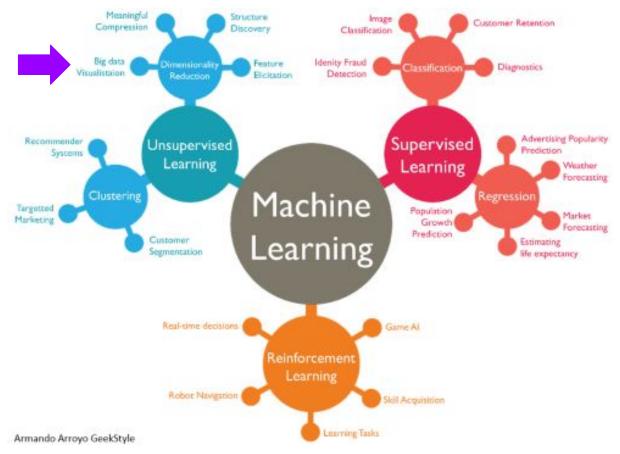
Flujo de trabajo (workflow)



Elementos básicos

- Pregunta de interes
- Datos, arquitectura
- Modelo e implementación factible
 - Función de optimización
 - Elección de modelo
- Resultado, loop

El árbol



No free launch

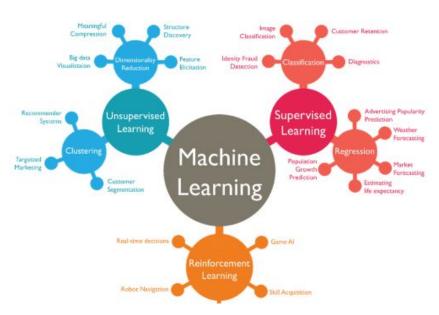
- Uno de los objetivos del ML es presentar una amplia gama de métodos de aprendizaje estadístico que se extienden más allá del enfoque de regresión lineal estándar. ¿Por qué es necesario introducir tantos enfoques de aprendizaje estadístico diferentes, en lugar de un método único y mejor?

No free launch

Ningún método domina a todos los demás sobre todos los conjuntos de datos posibles. En un conjunto de datos particular, un método específico puede funcionar mejor, pero algún otro método puede funcionar mejor en un conjunto de datos similar pero diferente. Por lo tanto, es una tarea importante decidir para cualquier conjunto de datos dado qué método produce los mejores resultados. La selección del mejor enfoque puede ser una de las partes más difíciles de realizar el aprendizaje estadístico en la práctica.

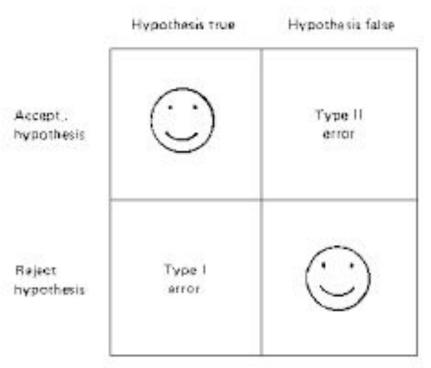
Tu jardín

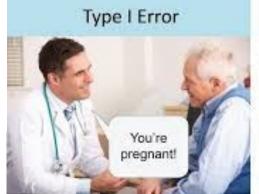
- Tú pregunta de interés



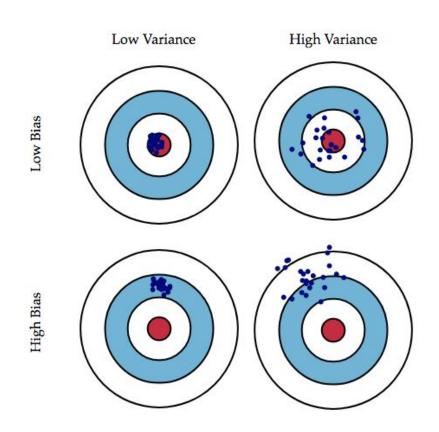
> Compartamos experiencias

Precisión y tipos de error

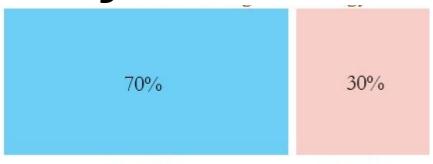




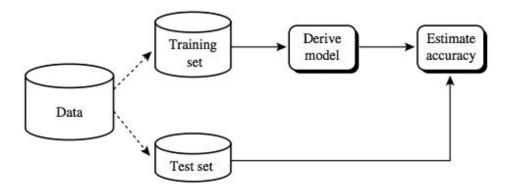




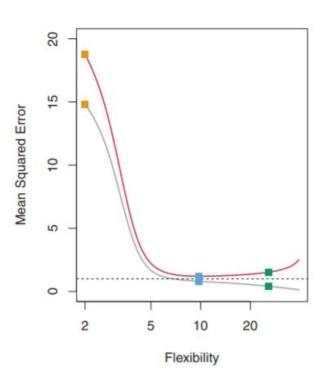
Conjuntos train y test

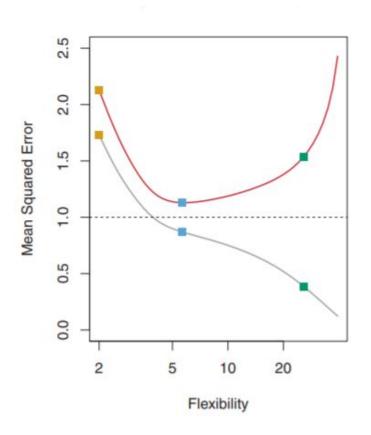


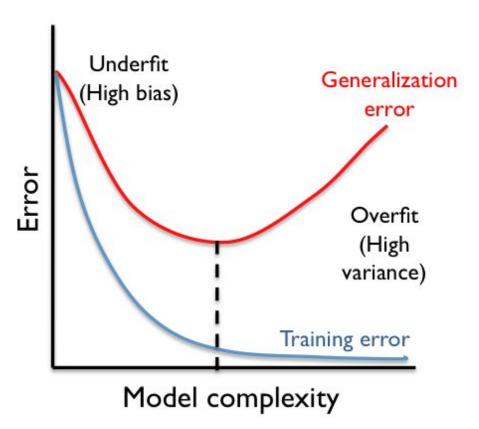
Train Data Test Data



La carta a los reyes magos

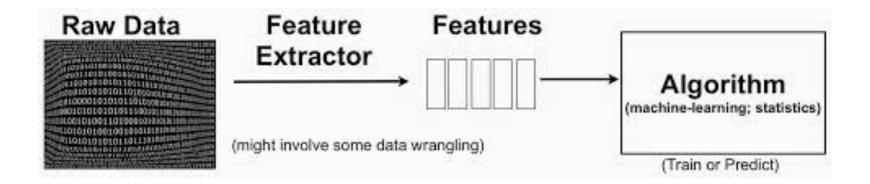






Feature Engineering

- Transformar la data



Tipos de variables

- Continuas (cuantitativas)
- Discretas (cualitativas)
 - Nominal
 - Ordinal
 - Categoríca

> Ejemplos de feature engineering para características, imágenes, audio, etc

El dilema de los hornos

Implementando un proyecto

- La naturaleza del aprendizaje automático es asintótico a 100%, cada vez más caro.
 - Doble de observaciones no es doble presición, n**.5

- Lo importante no es el algoritmo, tiempo
- Ten en cuenta siempre va a mejorar.

> Manos a la obra:

Plantea un proyecto de aprendizaje automático

Data sets:

- > Iris https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/iris
- > Songs https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/YearPredictionMSD#

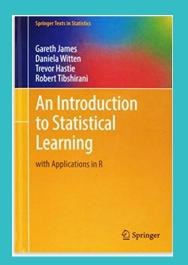
Muestra de 1% en
https://github.com/fou-foo/CeroUnoML/tree/master/Dia1_IntroML/Songs

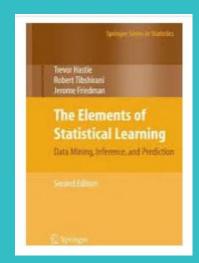
> Ecobici (un mes cercano):

https://www.ecobici.cdmx.gob.mx/es/informacion-del-servicio/open-data

> Tu propuesta

Extra:





https://web.stanford.edu/~hastie/Papers/ESLII.pdf
https://www-bcf.usc.edu/~gareth/ISL/ISLR%20First%20Printi
ng.pdf

Stack overflow Doc. de scikit-learn

https://scikit-learn.org/stable/