Métodos de Aprendizaje de Máquinas en Data Science

Clase 01 - Introducción

Información General

Curso: ING559 - Métodos de Aprendizaje de Máquinas en Data Science

Profesor: Adrián Soto Suárez (adrian.soto@uai.cl)

Ayudante: Raymundo Lizama (rlizama@alumnos.uai.cl)

Horario: J1-J2

Páginas: avisos por WebCursos y material por GitHub

Sobre mí

Academia / Investigación

- Ingeniero Civil de Industrias Mención Computación
- Doctorado en Computer Science
- Investigo en el área de manejo de datos desde el 2015
- Dicto cursos relacionados con Data Science desde el 2016

Sobre mí

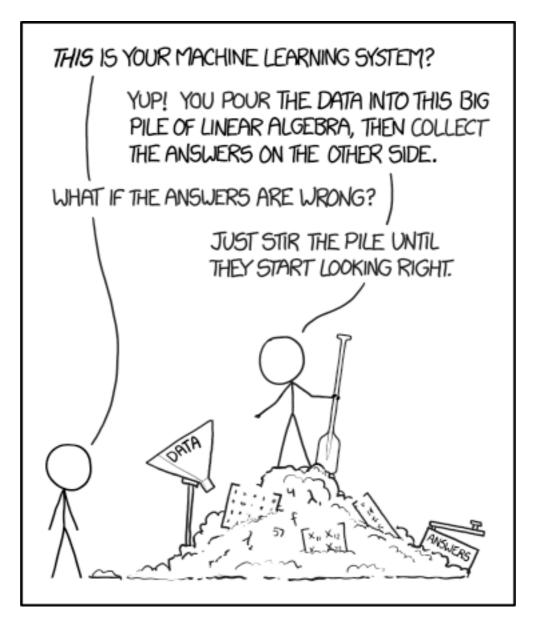
Fuera de la universidad

- Me gusta el fútbol (mucho)
- Me gusta producir música
- Fotógrafo frustrado
- Para pasar la cuarentena me hice un equipo de Ultimate Team (FIFA 21)



¿Qué es Machine Learning?

¿Qué es Machine Learning?



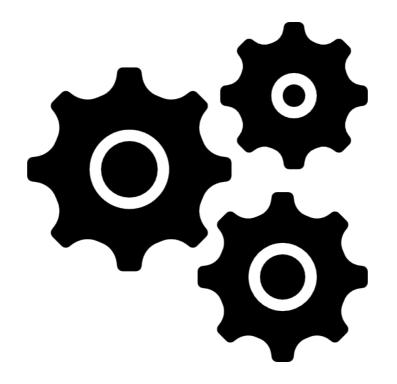
Machine Learning es la ciencia (y el arte) de programar computadores de manera tal que ellos puedan aprender de los datos sin haber dado instrucciones en concreto

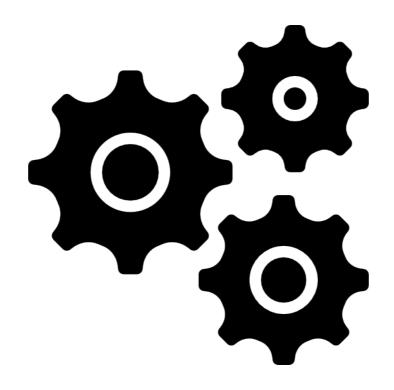


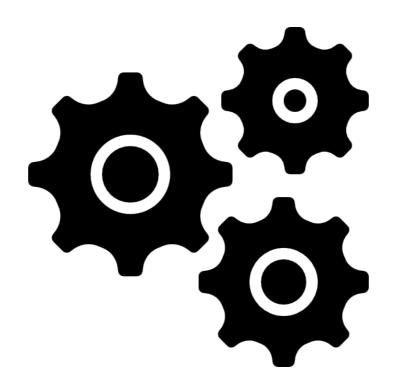


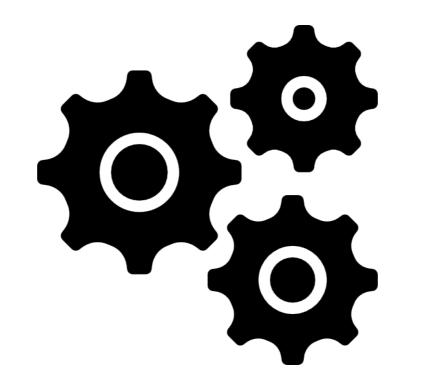




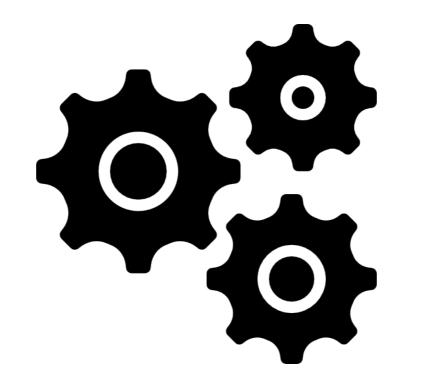


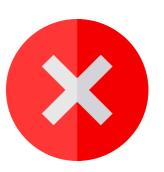


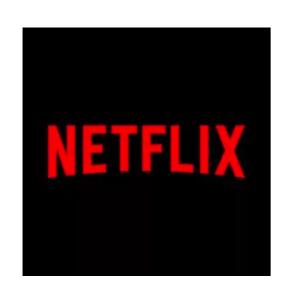




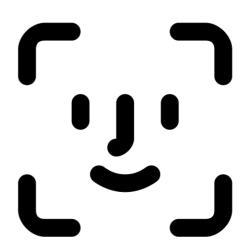






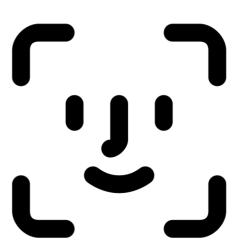








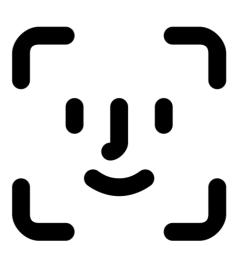




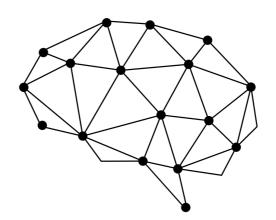












Cambridge Analytica

Pero profesor, ¿hacer este tipo de cosas está a nuestro alcance?

En la actualidad existen muchas librerías y frameworks que ponen a nuestro alcance las herramientas del área de *Machine Learning*

Pero también existe un fundamento teórico importante que viene principalmente del campo de la estadística

El flujo de trabajo en ML

Tenemos que aprender a realizar un proyecto desde el inicio hasta el final:

- Recolectar datos
- Limpiar datos
- Entender los datos (visualizar, correlaciones, ...)
- Entrenar el modelo (o los modelos)
- Entender su rendimiento
- Analizar errores y mejorar
- Llevar a producción

El modelo

El modelo es el algoritmo de ML particular que vamos a utilizar y lo vamos a entrenar sobre algunos datos conocidos para hacer predicciones

Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Partimos con un clasificador que no hace nada o funciona mal



Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Pero le comenzamos a mostrar ejemplos





Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Pero le comenzamos a mostrar ejemplos





Eso ya lo sabía, todos son buenos!

Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Pero le comenzamos a mostrar ejemplos





Ejemplo de modelo - clasificador de spam

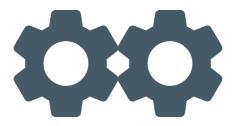
Pero le comenzamos a mostrar ejemplos



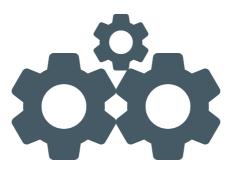
Ejemplo de modelo - clasificador de spam



Ejemplo de modelo - clasificador de spam



Ejemplo de modelo - clasificador de spam



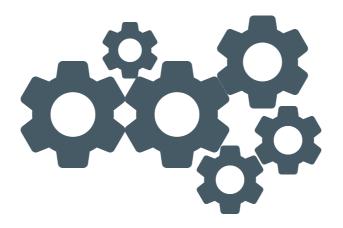
Ejemplo de modelo - clasificador de spam



Ejemplo de modelo - clasificador de spam

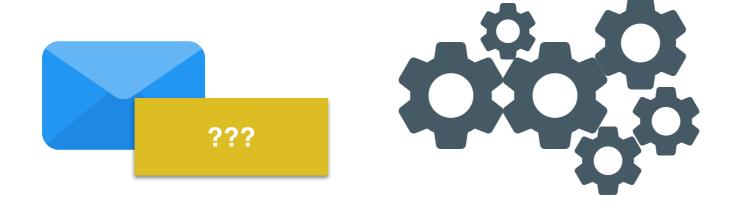


Ejemplo de modelo - clasificador de spam



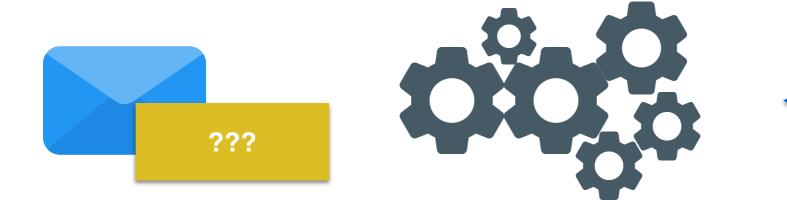
Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Y ahora cuando ve un correo desconocido:



Ejemplo de modelo - clasificador de spam

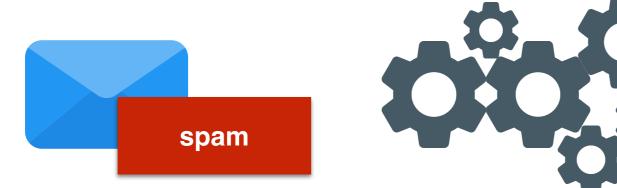
Y ahora cuando ve un correo desconocido:



Según lo que he aprendido, eres spam!

Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Y ahora cuando ve un correo desconocido:



Según lo que he aprendido, eres spam!

Ejemplo de modelo - clasificador de spam

Y ahora cuando ve un correo desconocido:



Según lo que he aprendido, eres spam!

spam

Clasificación

En este caso estamos decidiendo si un correo que no hemos visto pertenece a alguna de estas dos clases:

- Clase 1: correo deseado
- Clase 2: correo no deseado

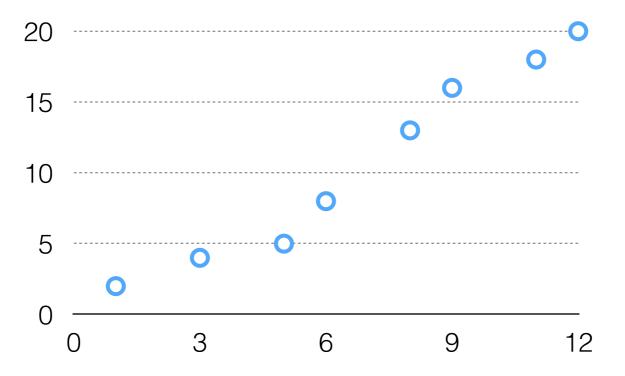
Pero también podemos hacer más cosas!

Algunas tareas

- Clasificación binaria: clasificamos entre dos clases
- Clasificación multiclase: clasificamos entre varias clases
- Regresión: buscamos un valor numérico

Ejemplo - regresión lineal

Tenemos datos de los valores de viviendas en base a los m² de las mismas

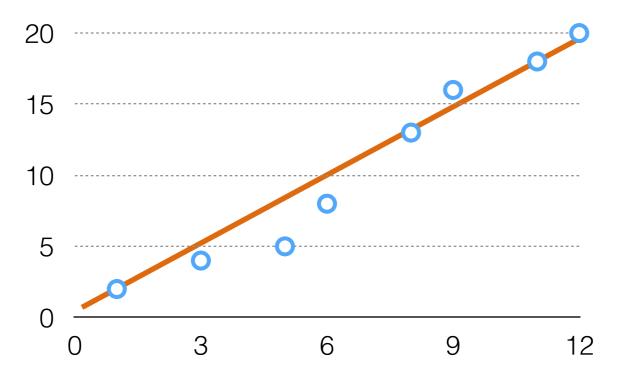


Ejemplo - regresión lineal

Si alguien nos entrega los m² de una vivienda que no conocemos, ¿cómo podemos calcular su valor?

Ejemplo - regresión lineal

Si alguien nos entrega los m² de una vivienda que no conocemos, ¿cómo podemos calcular su valor?



Modelos

Ahora estamos explicando esto como una caja negra: mostramos ejemplos y el modelo aprende

¿Qué tanto se aleja esto de la realidad?

Frameworks de ML

Scikit Learn

```
# Create linear regression object
regr = linear_model.LinearRegression()

# Train the model using the training sets
regr.fit(X_train, y_train)

# Make predictions using the testing set
y_pred = regr.predict(X_test)
```

Frameworks de ML

Existe una amplia variedad de *frameworks* que tienen muchas soluciones implementadas:

- Scikit Learn
- Tensorflow
- Keras
- Pytorch
- •

La teoría detrás

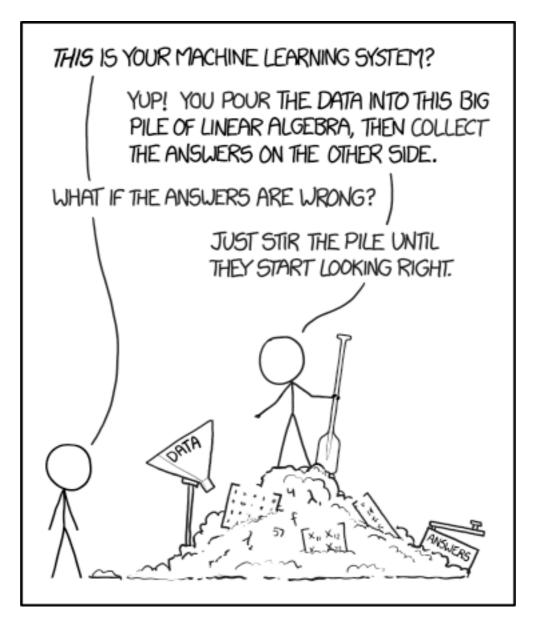
Todos los modelos están basados en sólidos fundamentos teóricos, que provienen del campo de estadística y álgebra lineal

Entender estos fundamentos nos permite comprender cuando un modelo nos conviene más que el otro

E incluso a veces queremos usar variaciones de los modelos estándar!

¿Se entiende mejor?

¿Se entiende mejor?



En este curso

Vamos a necesitar

Saber Python

Tener conocimiento de probabilidades, estadística y álgebra lineal (repaso a medida que sea necesario)

Saber usar Jupyter, Google Colab y ojalá Git

Saber buscar bien en Google

Herramientas de análisis de datos, manejo de datos científicos y visualización:

- Pandas
- Matplotlib
- Altair
- Numpy
- Scipy

Fundamentos teóricos de cada uno de los modelos y técnicas

Aprender a usar todos los modelos y programar algunos nosotros mismos

Aspectos formales del problema de aprendizaje

Modelos de aprendizaje supervisado y no supervisado

Conceptos clave del área de machine learning

Cómo medir el rendimiento de nuestros programas

Modelos de clasificación y regresión:

- Naive Bayes
- Regresión lineal y polinomial
- Regresión logística
- Regresión logistica
- Árboles de decisión y random forest
- SVM
- Redes neuronales

Otros tópicos:

- Reducción de dimensionalidad
- Aprendizaje no supervisado
- Boosting
- Feature engineering

Metodología

La filosofía del curso es que lo que aprendamos, lo tenemos que aprender bien, aunque esto implique cubrir menos contenidos

Además, dependiendo de la situación, pueden existir clases exclusivas para ponernos al día

Y probablemente tengamos invitados que darán charlas súper interesantes

Evaluaciones

6 Actividades que evalúan la parte práctica y teórica del curso

Un proyecto final donde aplican, más o menos libremente, todo lo que han aprendido

Evaluaciones

La nota de controles es el promedio de todos los controles y la nota de actividades es el promedio de todas las notas

El promedio final es:

 $0.7 \cdot \text{Actividades} + 0.3 \cdot \text{Proyecto}$

Y se necesita un promedio mayor o igual a 4 en ambas partes del curso por separado para aprobar

Ahora veamos un ejemplo

Métodos de Aprendizaje de Máquinas en Data Science

Clase 01 - Introducción