# MACHINE LEARNING REGRESSION

Nerea Cuba Gerard Perelló Miguel March



#### **OBJETIVOS**

#### MODELOS DE MACHINE LEARNING

En este trabajo vamos a utilizar tres modelos de machine learning para hacer predicciones sobre el precio en el mercado inmobiliario.

#### **DATASET**

#### 5432 CASAS CON 21 CARACTERÍSTICAS

La base de datos que vamos a utilizar cuenta con una multitud de casas australianas con distintos rangos de precios, localización, número de habitaciones, baños, terreno etc. Entender estos datos va a ser un paso clave.



# $\hat{y} = b_0 + b_1 X$ $\begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} b_1 \\$

### REGRESIÓN LINEAL

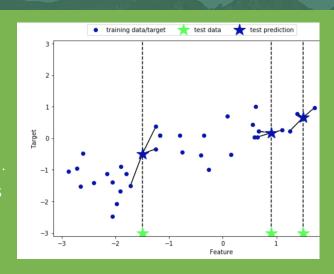
#### LA IMPORTANCIA DE LA LINEALIDAD

Como bien nos dice el nombre de este modelo, para conseguir un buen resultado vamos a tener que encontrar un modo de preprocesar los datos de manera que haya una correlación lineal entre los predictores y las predicciones.

#### K-NEAREST NEIGHBOURS

#### K VECINOS MÁS CERCANOS

Se genera un espacio multidimensional donde se sitúan todos los ejemplos del train. Para hacer la predicción escogemos los más cercanos en este espacio y hacemos la media aritmética del precio.



# Tree 1 Tree 2 (...) Prediction 1 Prediction 2 Average All Predictions Random Forest Prediction

#### **RANDOM FOREST**

#### MUCHOS ARBOLES DE REGRESSIÓN

Para este modelo utilizamos conjunto de Árboles de Regresión. Es un modelo robusto y potente que nos permite un preproceso mínimo de los datos aunque tiene muchos hyperparámetros que ajustar.

## **NUESTRO TRABAJO**

# ENTENDER, ADAPTAR Y APLICAR LOS MODELOS

Nuestro trabajo va a consistir en investigar sobre estos modelos y

sus características para conseguir los mejores resultados posibles, compararlos y decidir cuál es el mejor.