

# TEMA 9. TÉCNICAS DE REGRESIÓN

---

# Contenidos

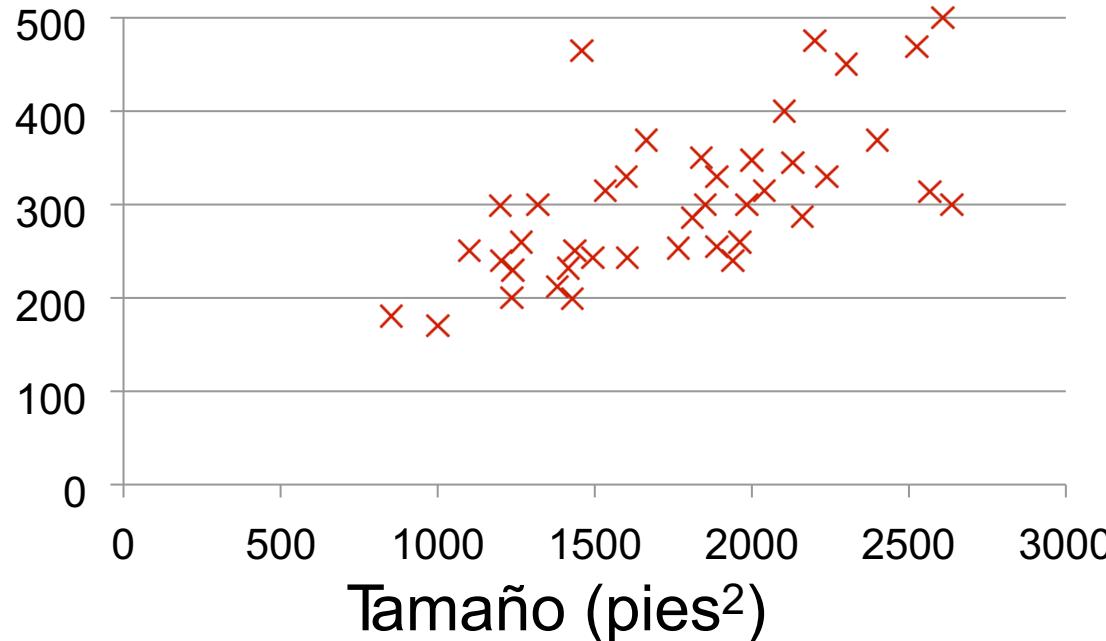
---

1. Introducción
2. Regresión lineal
3. Árboles de regresión
4. Redes neuronales
5. Ejercicio de regresión

# 1. Introducción

---

Precios casas (1000s USD)



Aprendizaje Supervisado

Dada la “**respuesta correcta**” para los **ejemplos del entrenamiento**

Regresión

Predecir la salida que es un **valor real**

# 1. Introducción

---

<b>Conjunto de entrenamiento</b>	<b>Tamaño (x)</b>	<b>Precio (y)</b>
	2104	460
	1416	232
	1534	315
	852	178
	...	...

Notación:

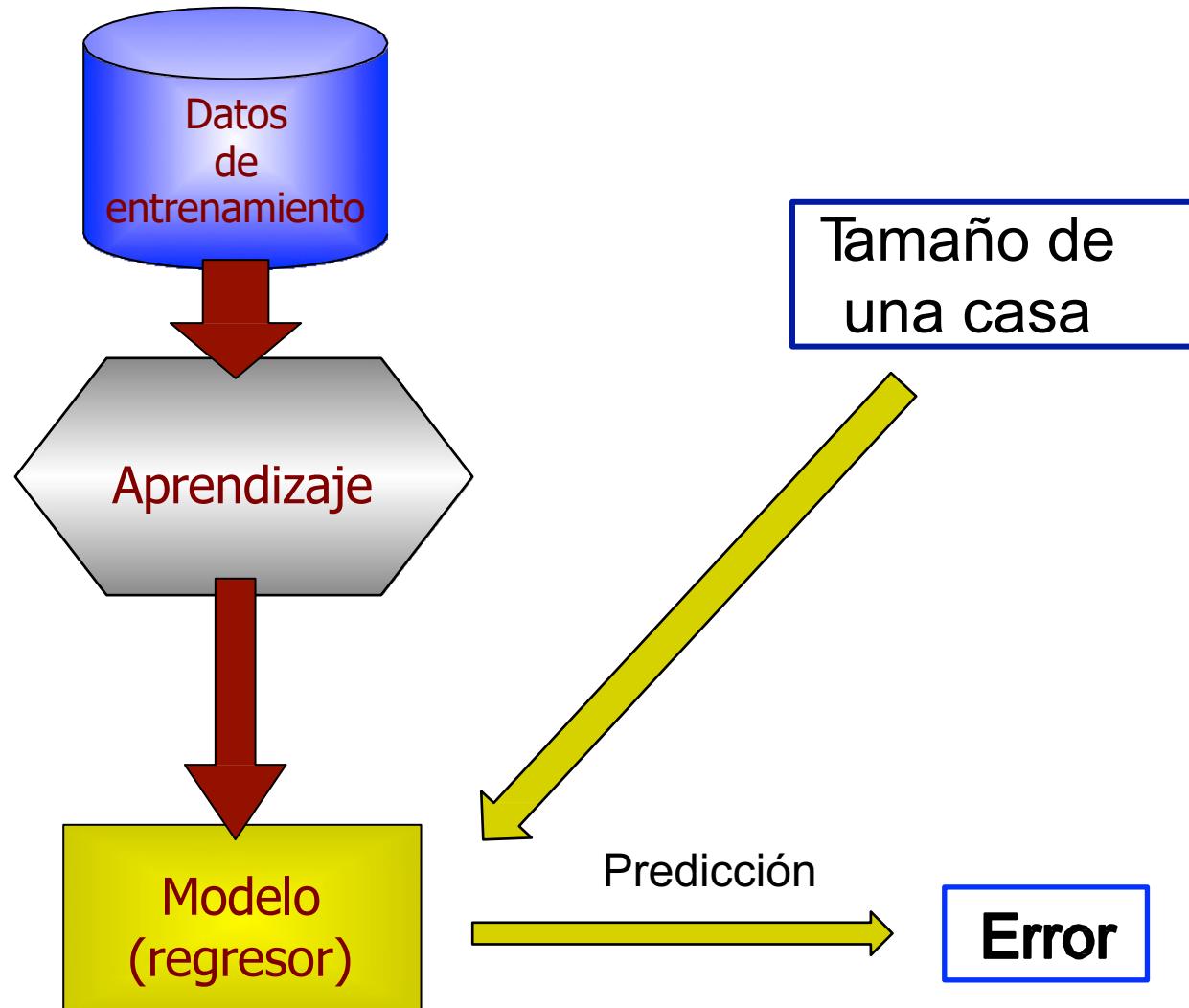
**m** = Número de ejemplos de entrenamiento

**x**'s = variables de entrada / atributos

**y**'s = variable de salida / variable “target”

# 1. Introducción

---



# 1. Introducción

---

$x_1$	$x_3$	$x_3$	$x_4$	$x_5$
Tamaño	#Habitaciones	#Plantas	Edad	Precio
2104	5	1	45	460
1416	3	2	40	232
1534	3	2	30	315
852	2	1	36	178
...	...	...	...	...

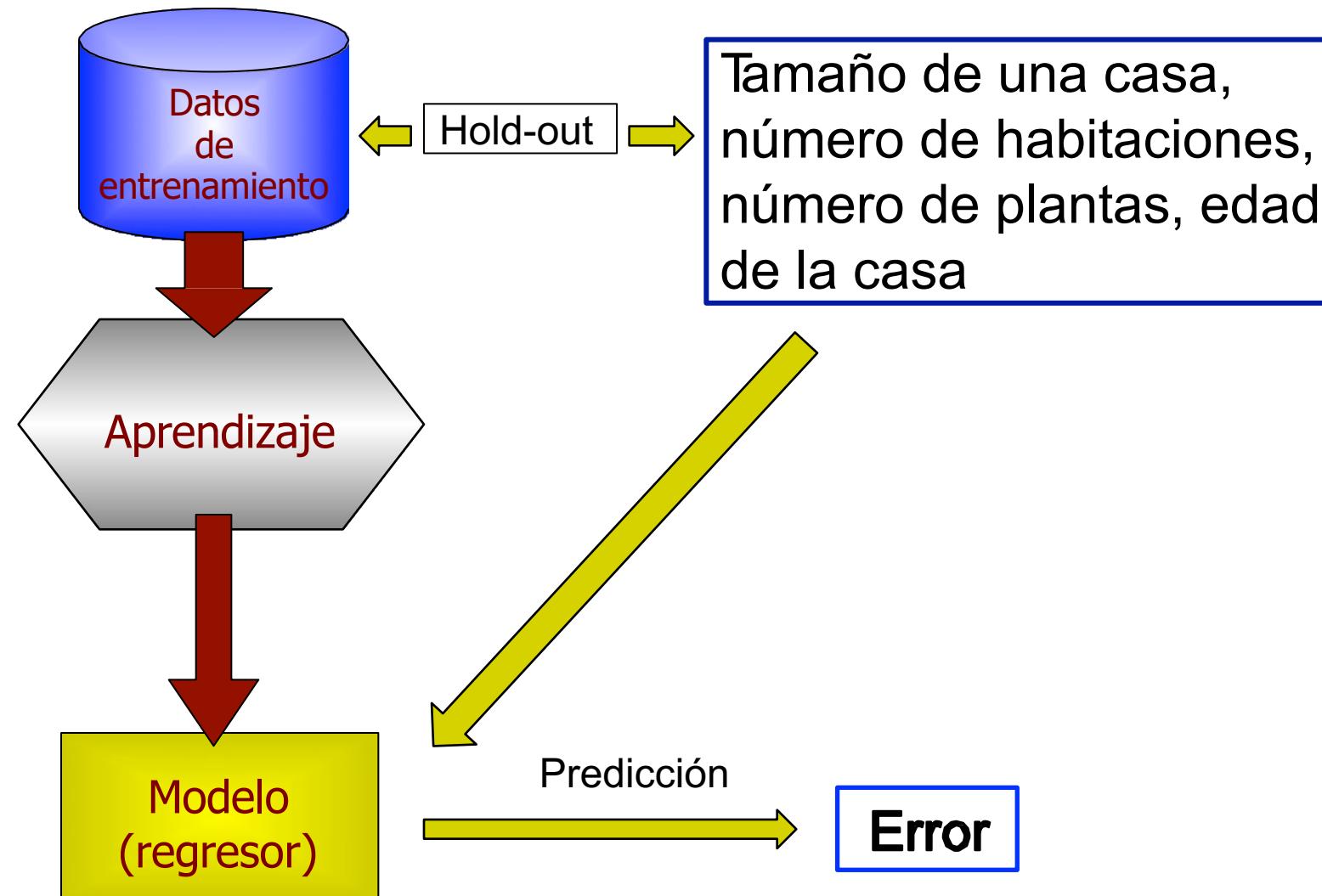
Notación:

$n$  = número de atributos

$x_i$  = atributos  $i$ -ésimo de entrenamiento

$x_i^{(j)}$  = valor  $j$  del atributo de entrenamiento  $i$ -ésimo

# 1. Introducción



# 1. Introducción

---

## Evaluación de la regresión (I)

- **Error absoluto medio (MAE):**

$$\text{MAE} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |y_j - \hat{y}_j|$$

- **Error relativo medio(MAPE):**

$$\text{MAPE} = \frac{100\%}{N} \sum_{i=1}^N \left| \frac{y_i - \hat{y}_i}{y_i} \right|$$

# 1. Introducción

---

## Evaluación de la regresión (y II)

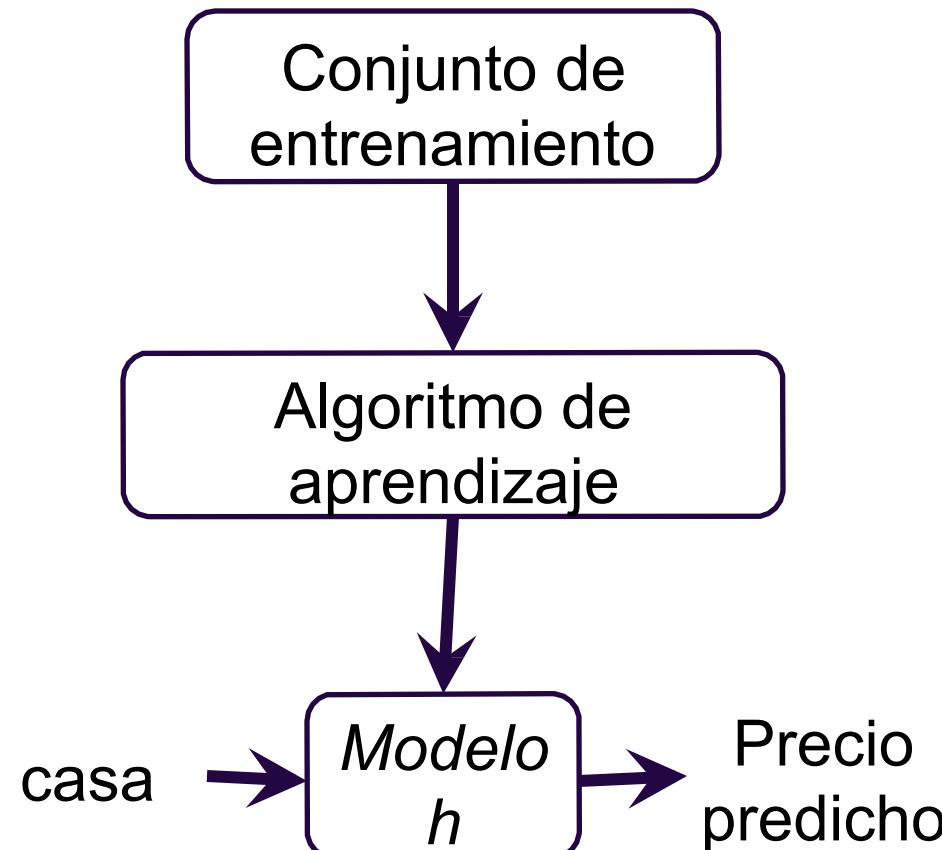
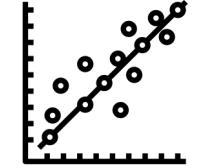
- **Raíz del error cuadrático medio (RMSE):**

$$\text{RMSE} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (y_j - \hat{y}_j)^2}$$

- **Coeficiente de correlación lineal (CC o R<sup>2</sup>):**

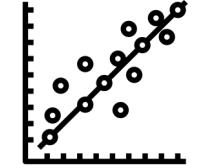
$$CC_{XY} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}}$$

## 2. Regresión lineal



**¿Cómo representamos  $h$  ?**

## 2. Regresión lineal



¿Cómo representamos  $h$  ?

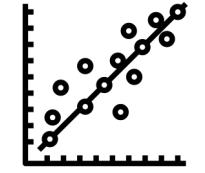
**Recta—Regresión lineal univariable**

$$h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$$

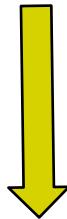
**Recta—Regresión lineal multivariable**

$$h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \cdots + \theta_n x_n$$

## 2. Regresión lineal



**Calcular el modelo**

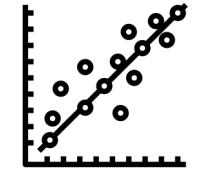


**Calcular los parámetros  $\theta_i$  usando  
el conjunto de entrenamiento**

$$h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$$

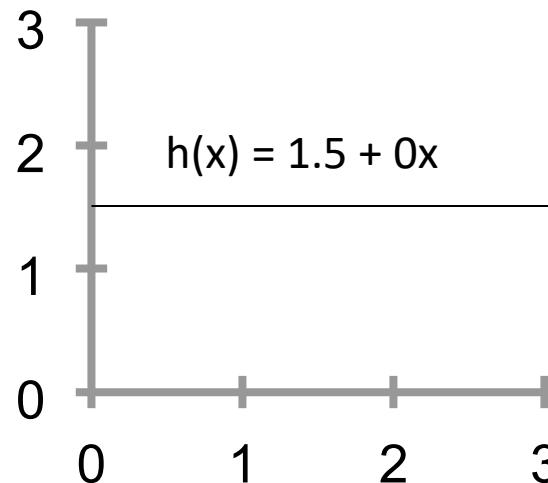
$$h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \cdots + \theta_n x_n$$

## 2. Regresión lineal



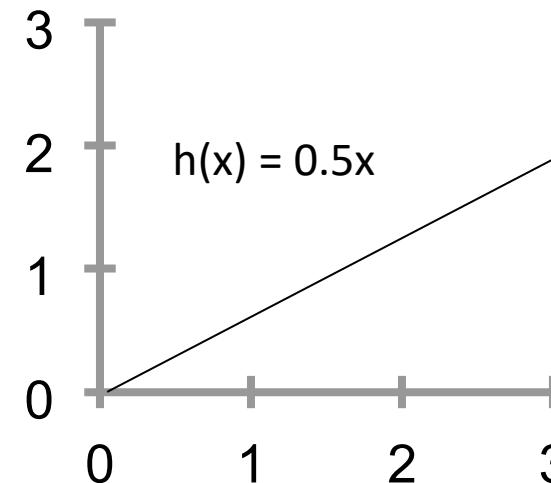
$$h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$$

$\theta_i$ 's: Parámetros



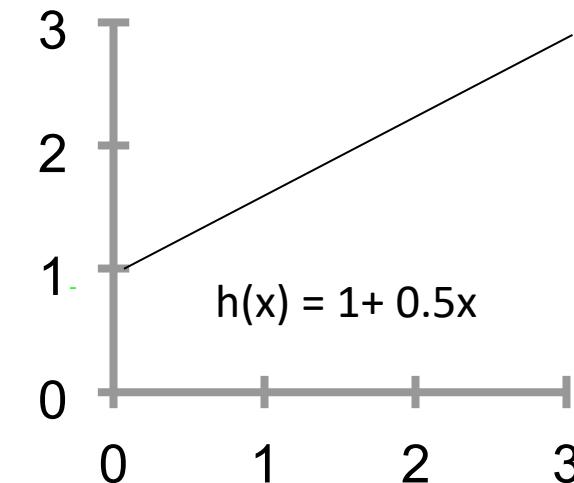
$$\theta_0 = 1.5$$

$$\theta_1 = 0$$



$$\theta_0 = 0$$

$$\theta_1 = 0.5$$

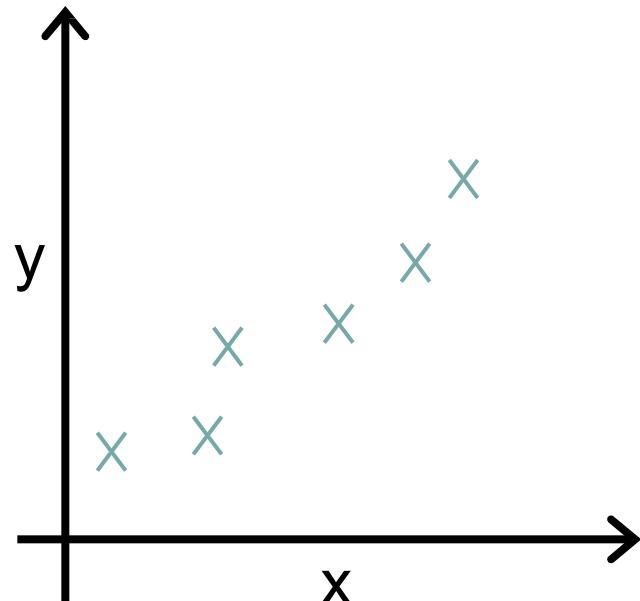
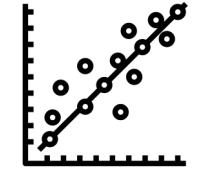


$$\theta_0 = 1$$

$$\theta_1 = 0.5$$

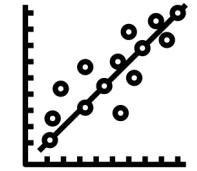
Cómo elegir  $\theta_i$ 's ?

## 2. Regresión lineal

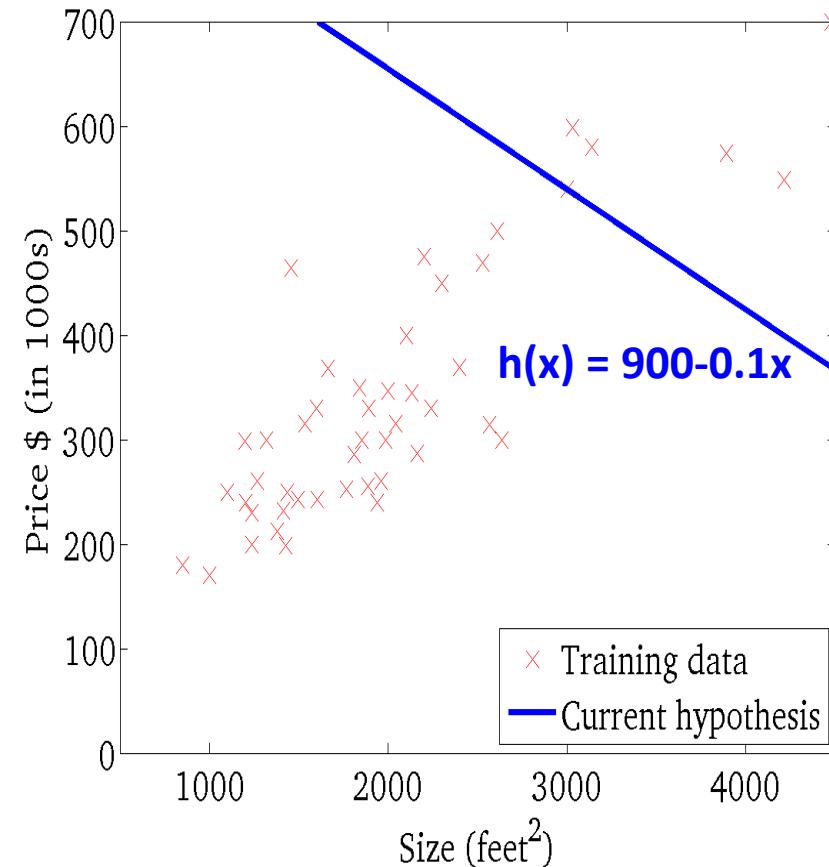


Idea:  
elegir  $\theta_0, \theta_1$  tal que  
 $h_{\theta}(x)$  esté cerca de  $y$   
para los ejemplos de  
entrenamiento  $(x, y)$

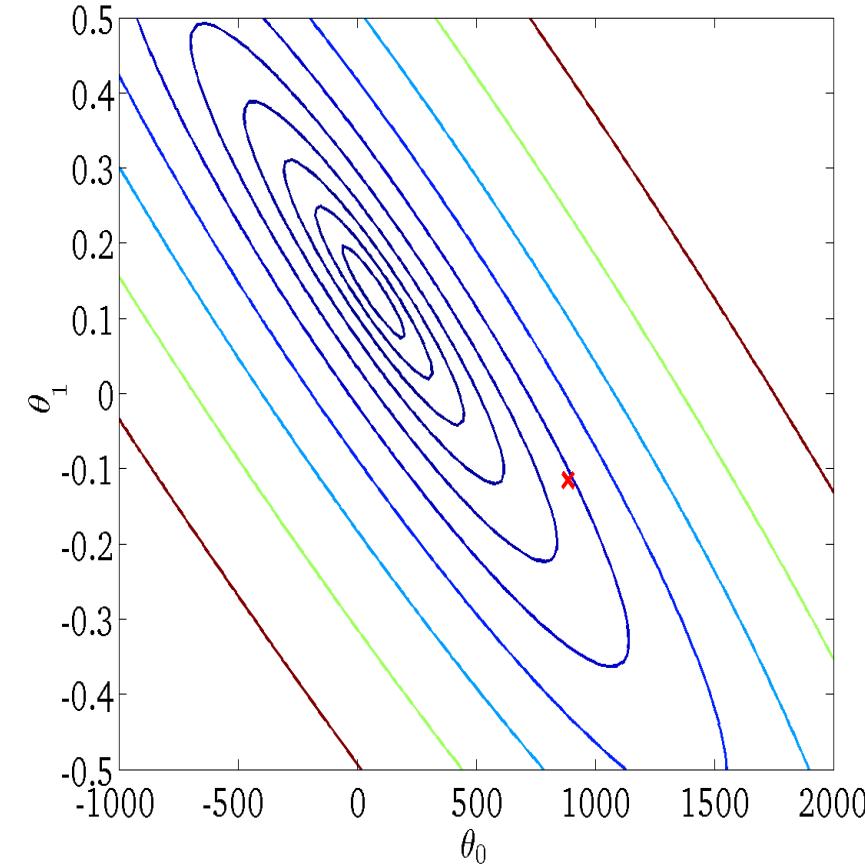
## 2. Regresión lineal



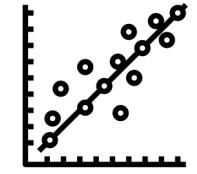
$$h_{\theta}(x)$$



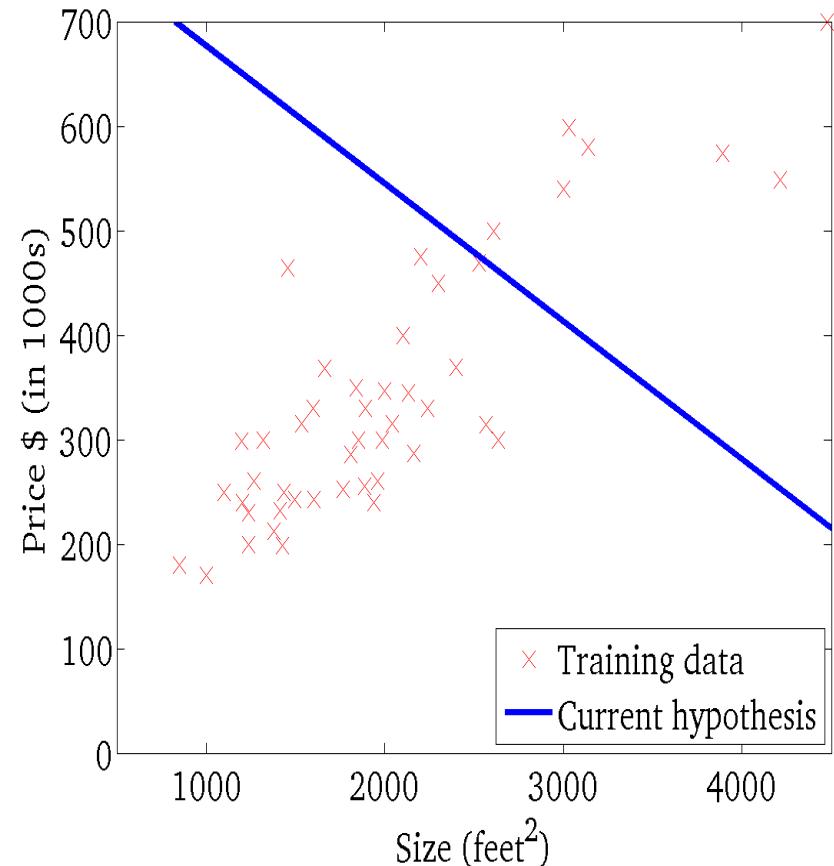
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



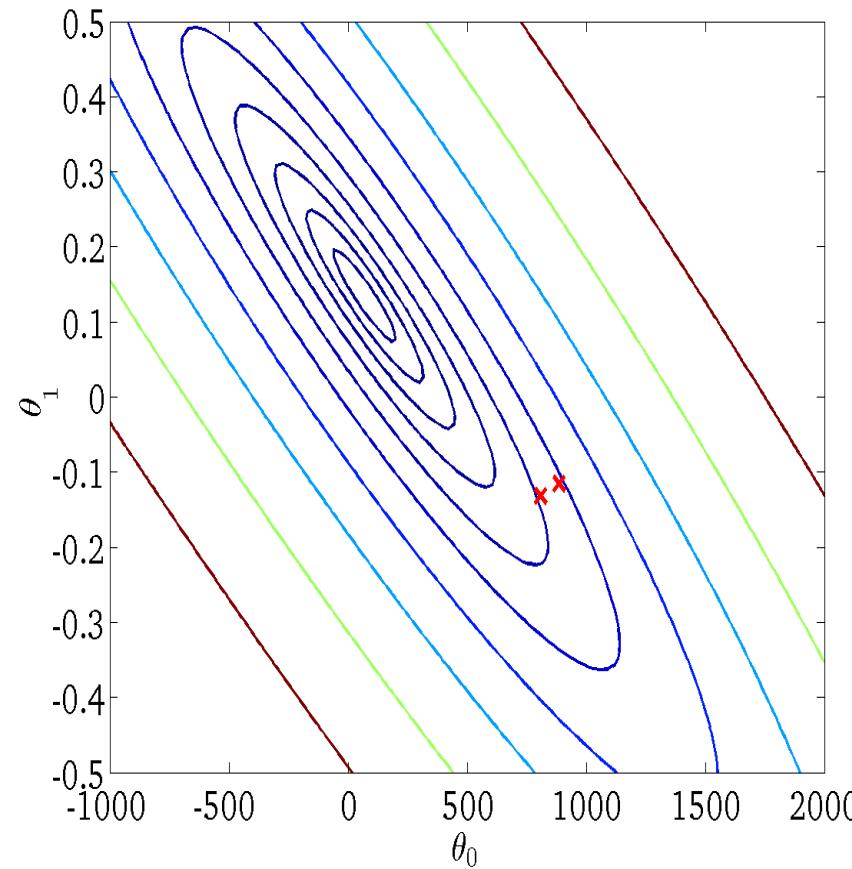
## 2. Regresión lineal



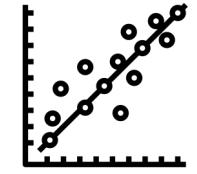
$$h_{\theta}(x)$$



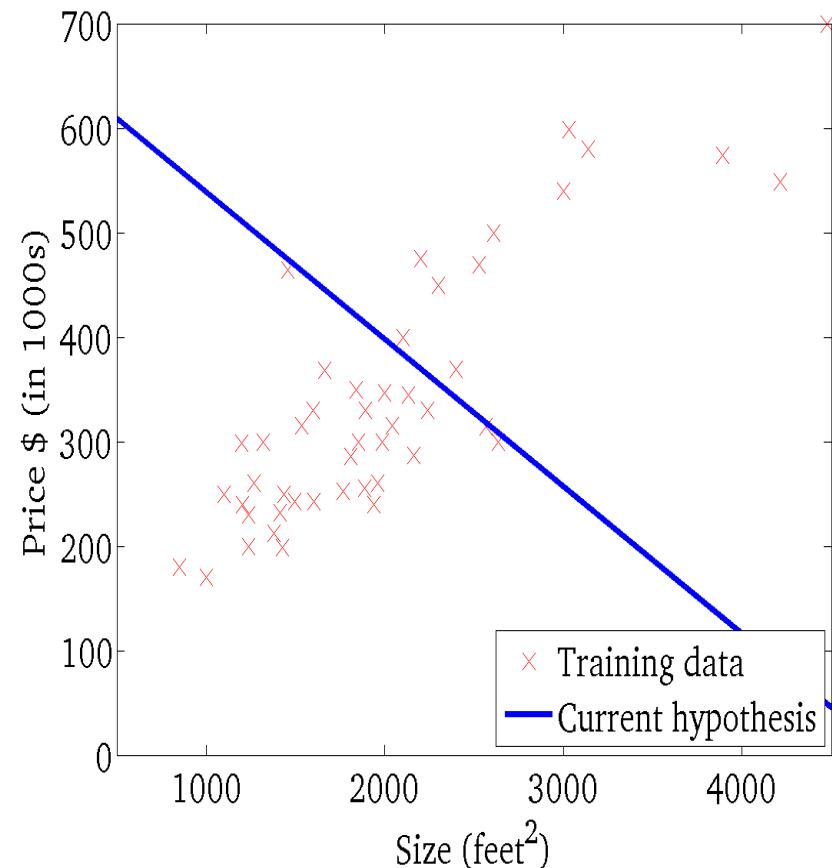
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



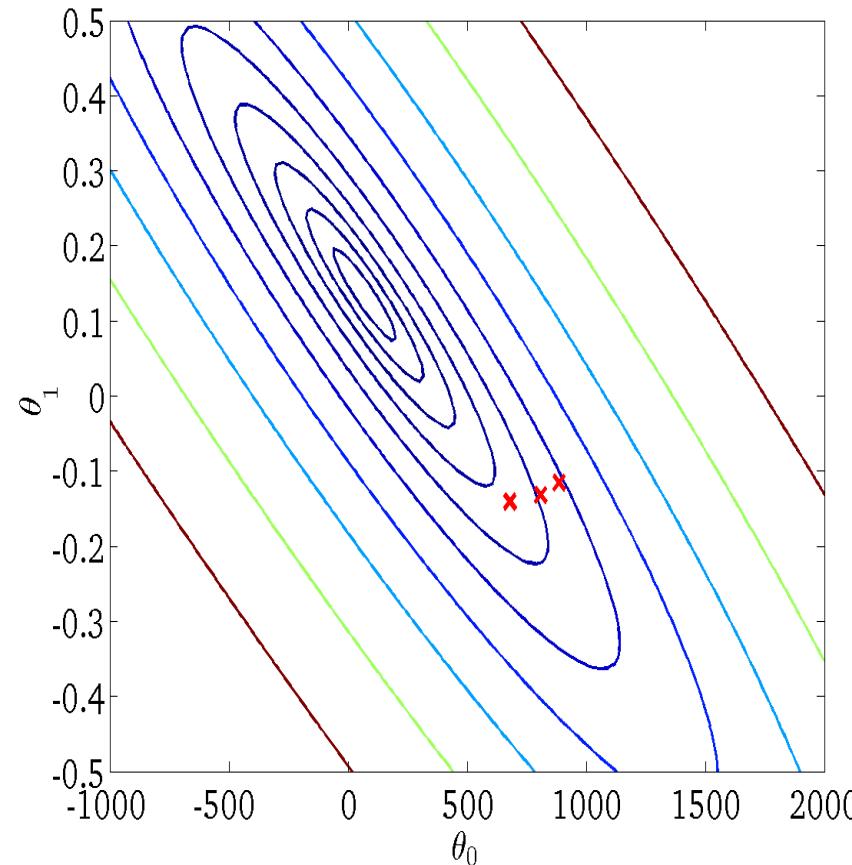
## 2. Regresión lineal



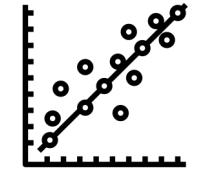
$$h_{\theta}(x)$$



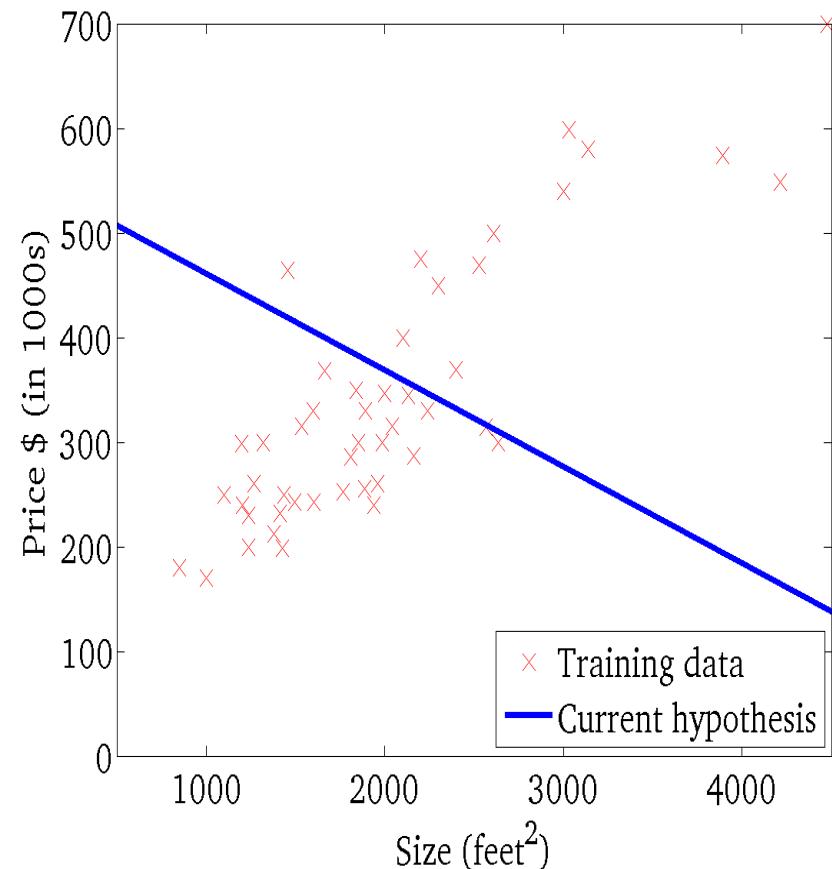
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



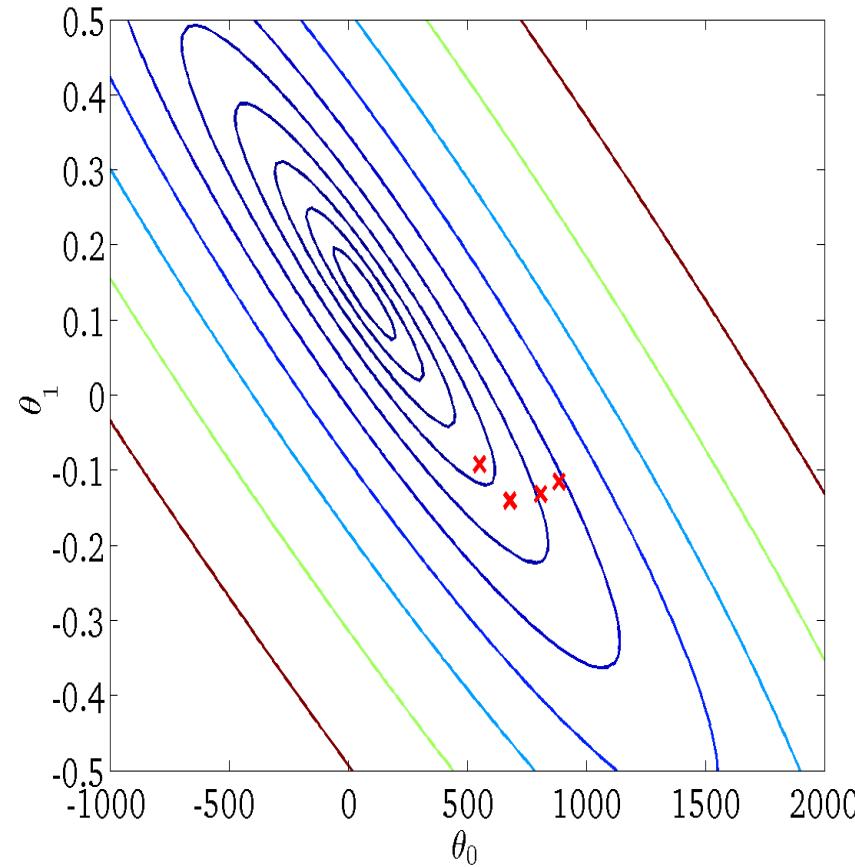
## 2. Regresión lineal



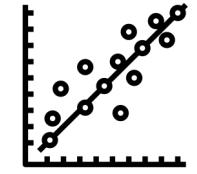
$$h_{\theta}(x)$$



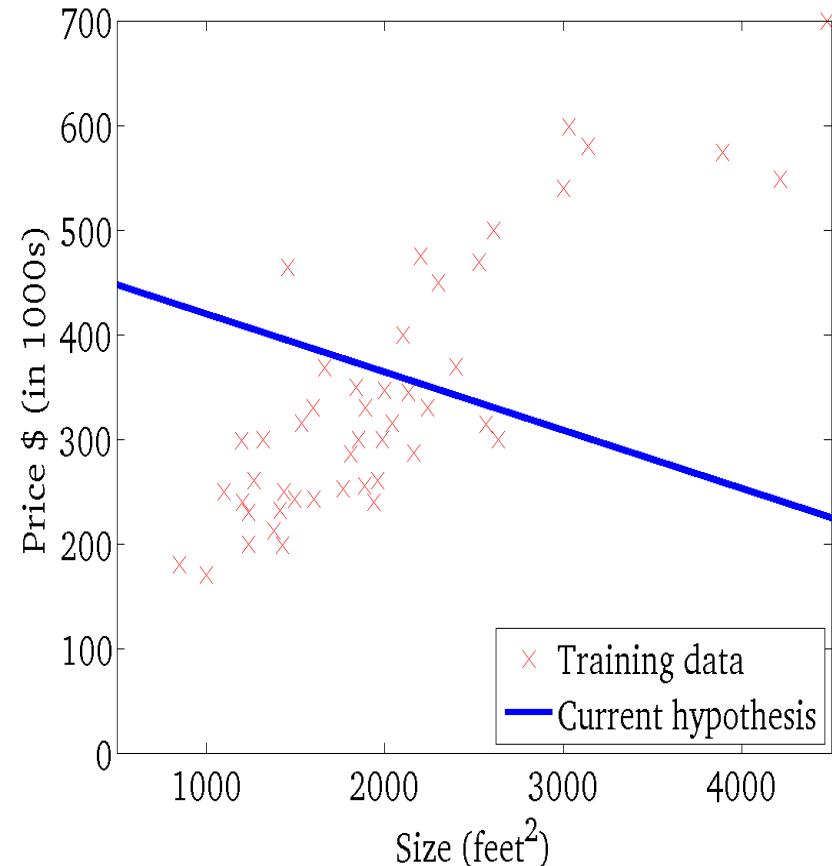
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



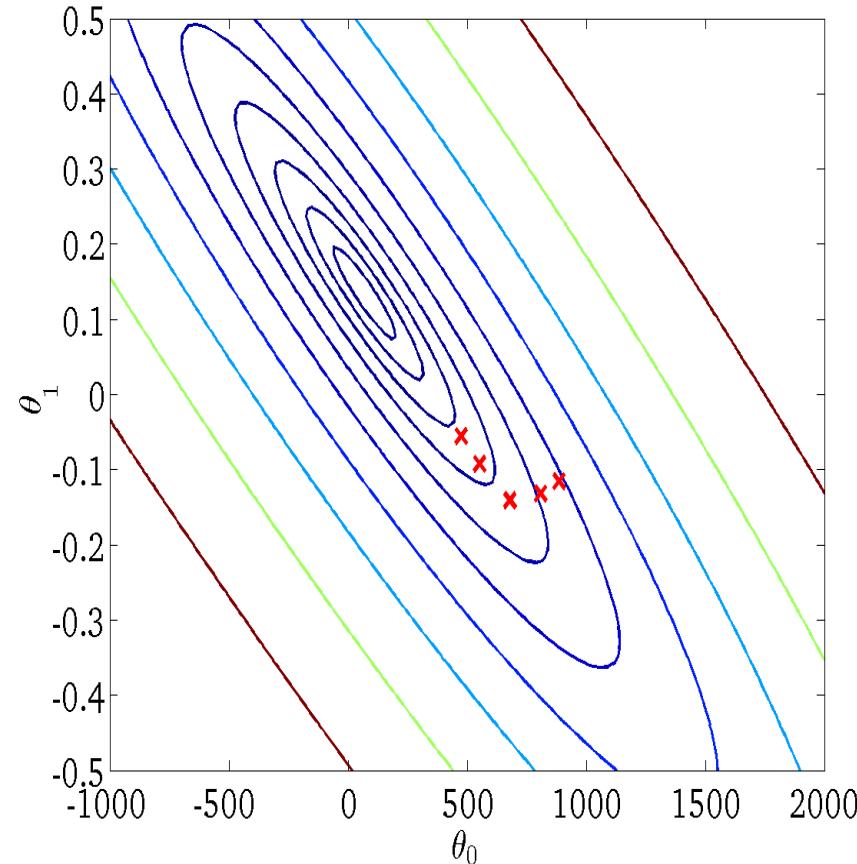
## 2. Regresión lineal



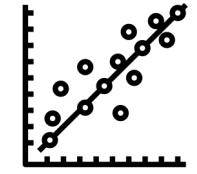
$$h_{\theta}(x)$$



parámetros  $\theta_0, \theta_1$

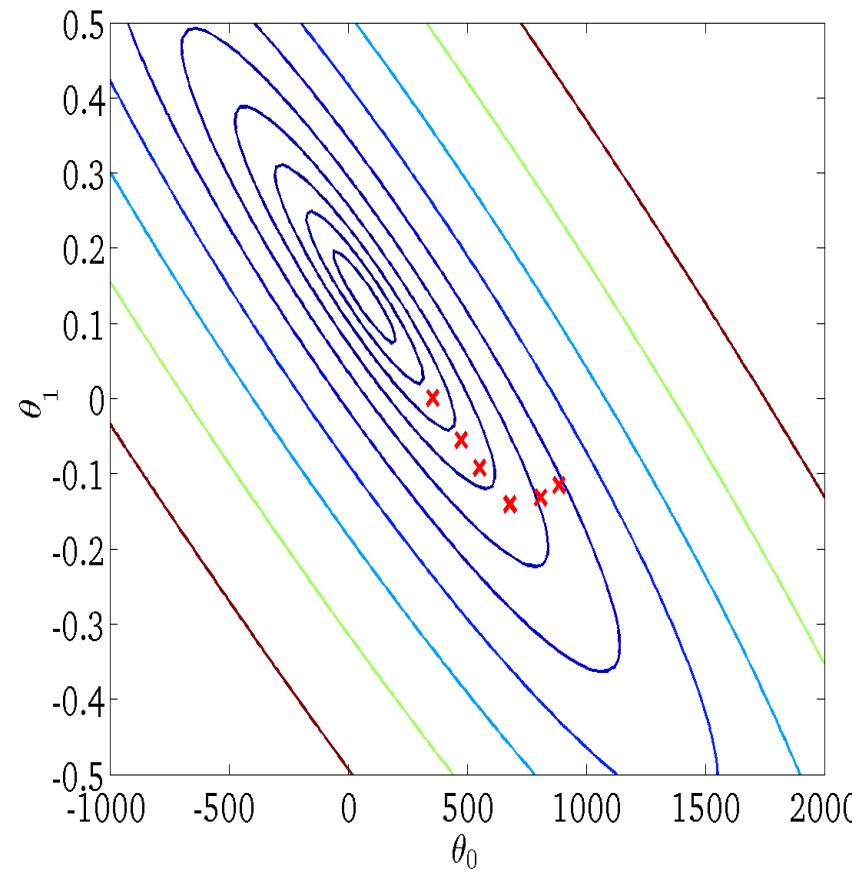
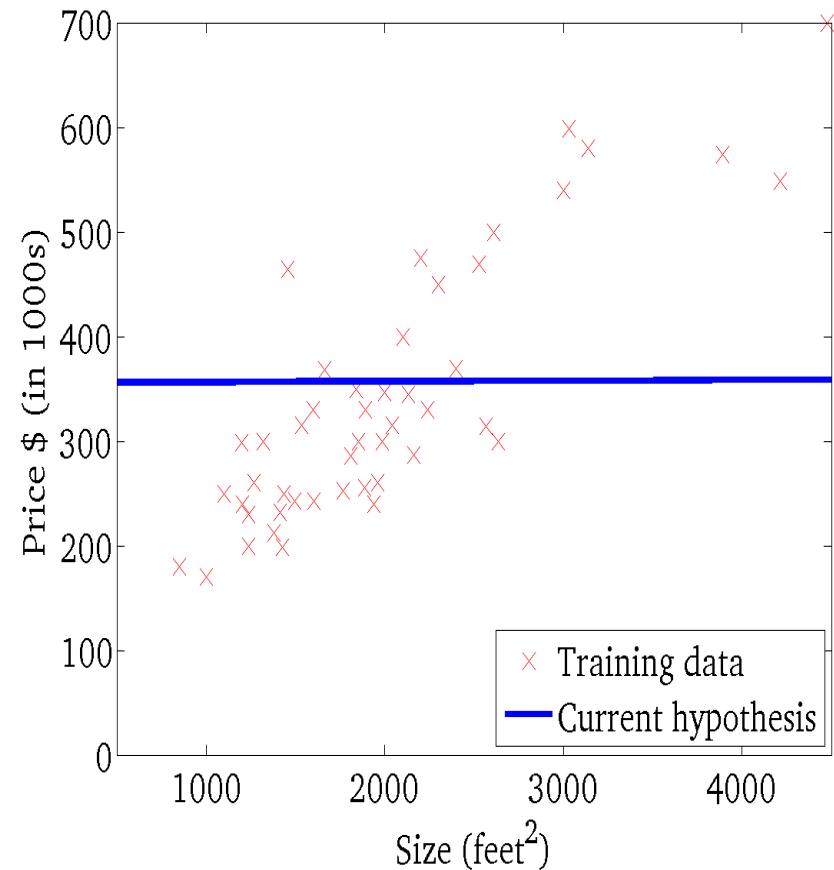


## 2. Regresión lineal

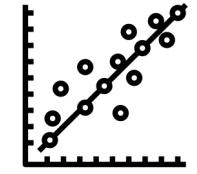


$$h_{\theta}(x)$$

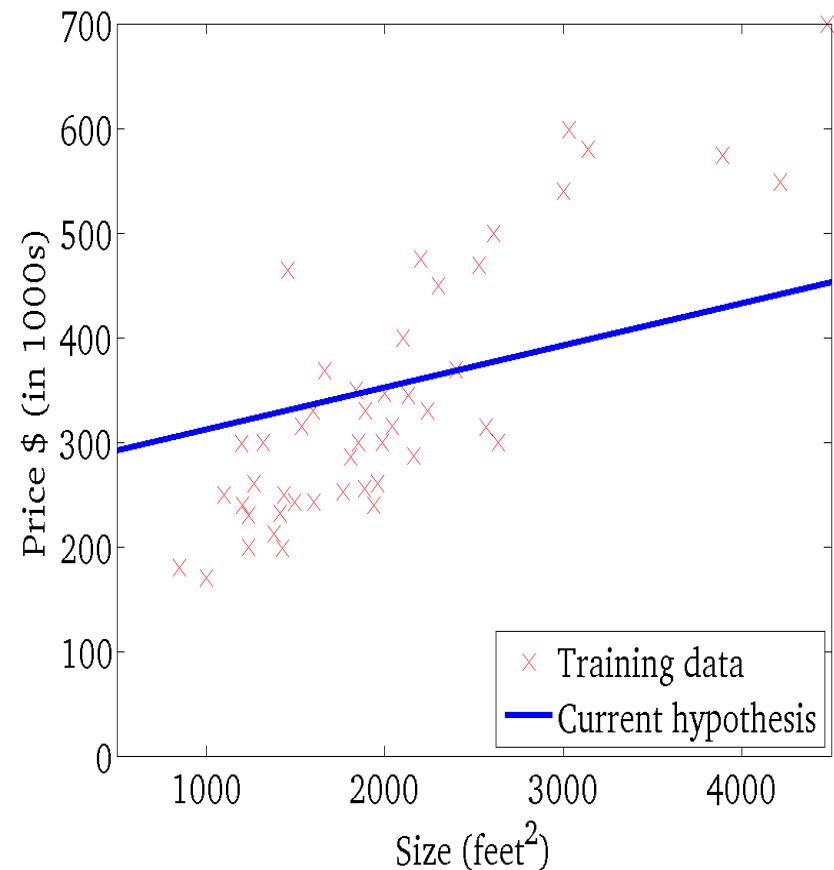
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



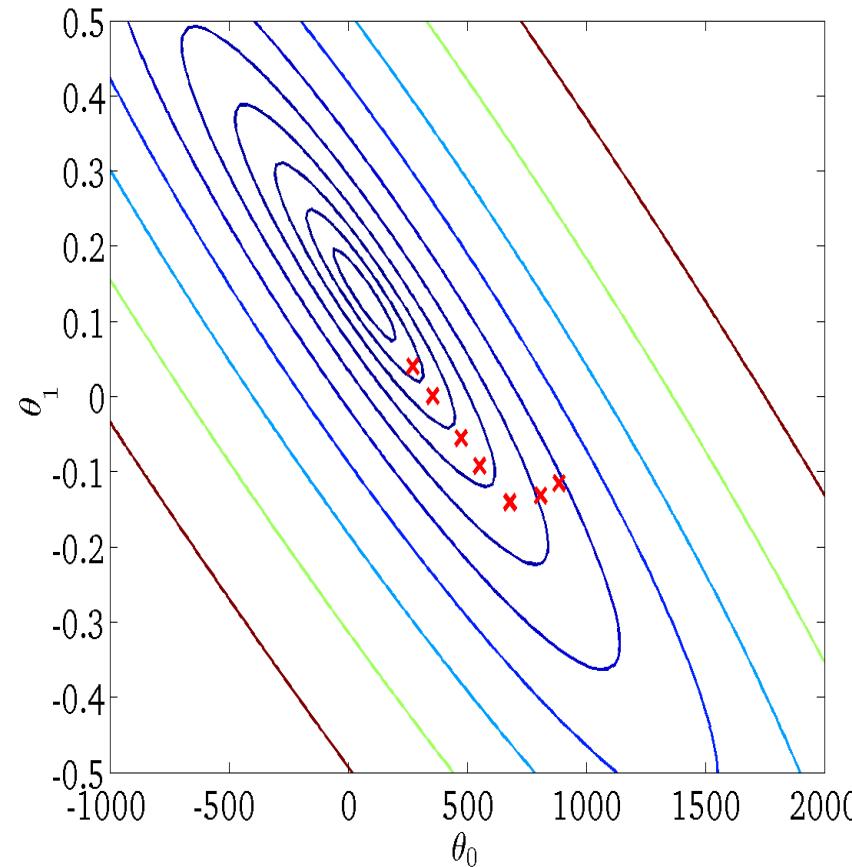
## 2. Regresión lineal



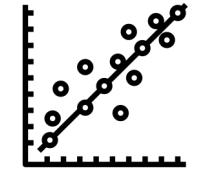
$$h_{\theta}(x)$$



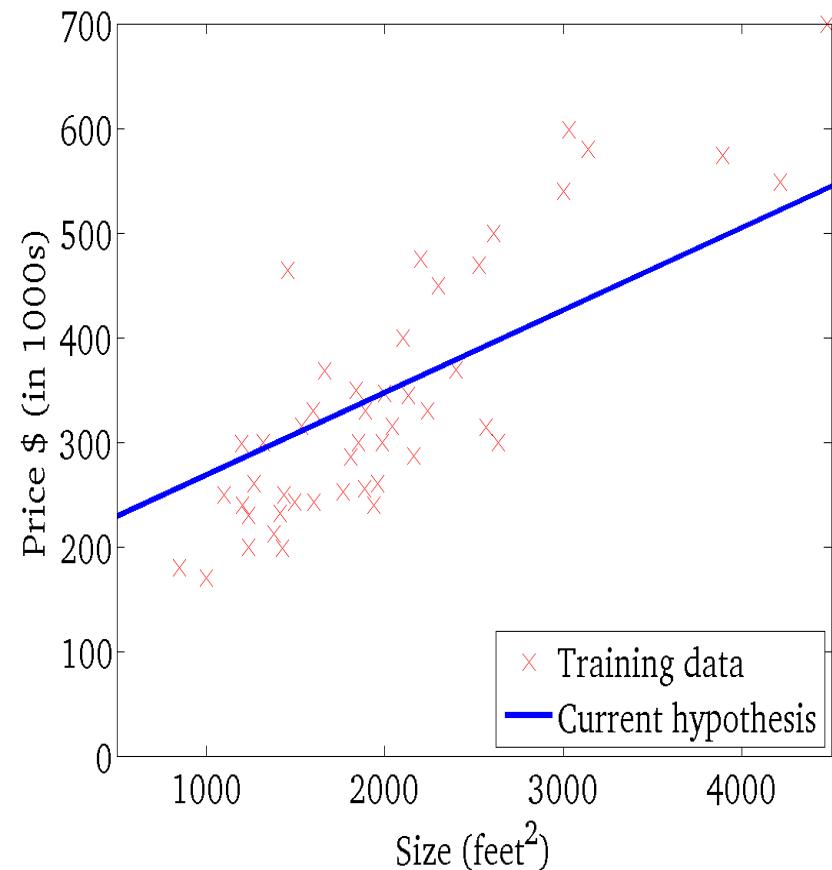
parámetros  $\theta_0, \theta_1$



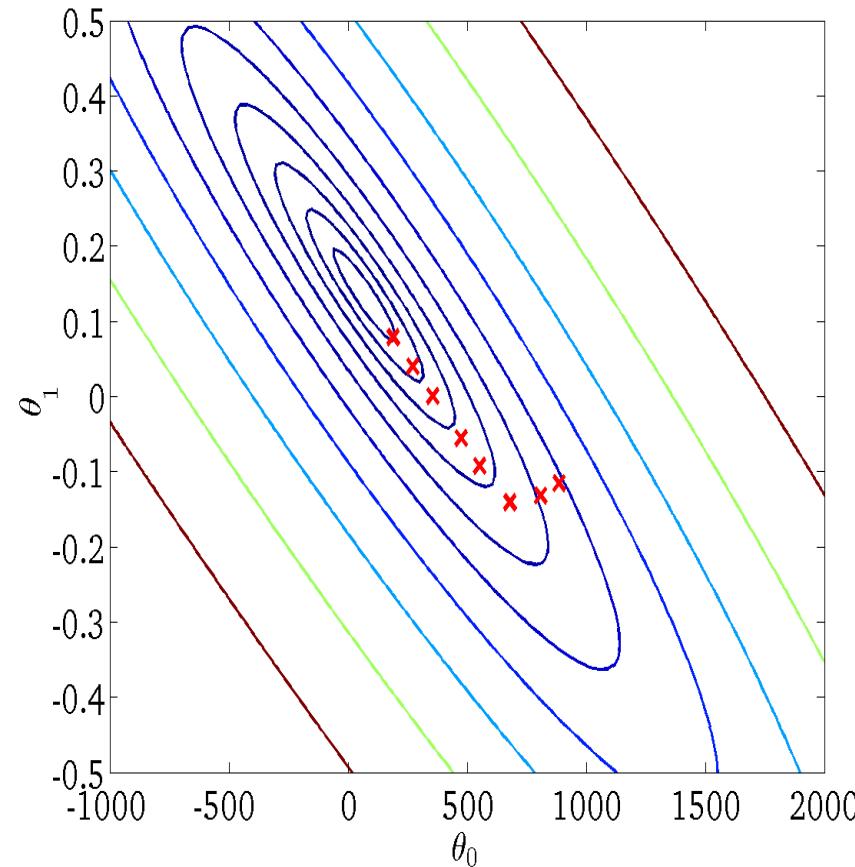
## 2. Regresión lineal



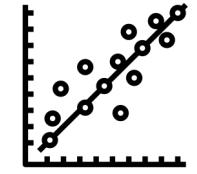
$$h_{\theta}(x)$$



parámetros  $\theta_0, \theta_1$

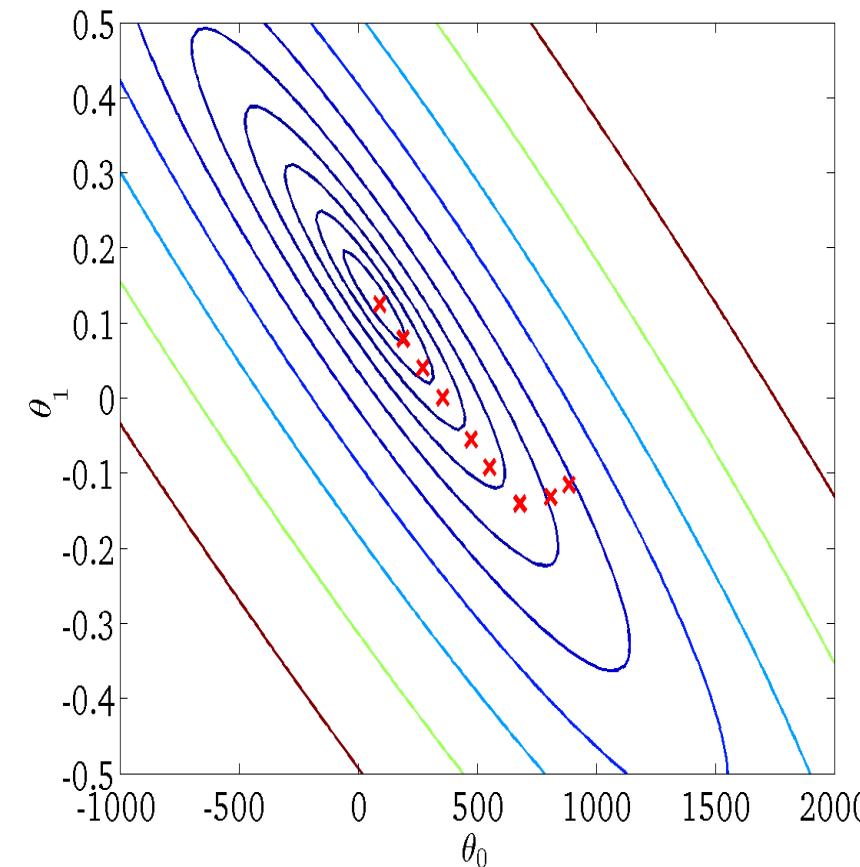
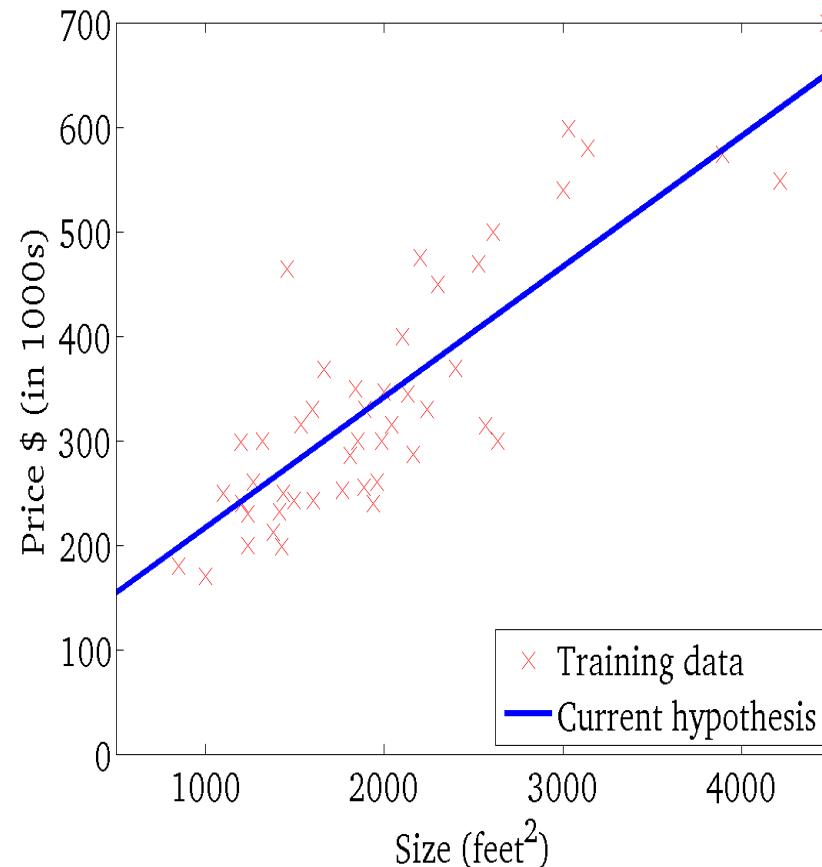


## 2. Regresión lineal

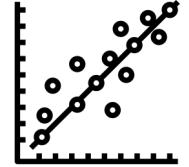


$$h_{\theta}(x)$$

parámetros  $\theta_0, \theta_1$



# 2. Regresión lineal



Práctica con Orange

- **Objetivo: estimación del consumo energético**
  - Atributos y características del dataset:



Attribute	Attribute name
X1	Relative compactness
X2	Surface area
X3	Wall area
X4	Roof area
X5	Overall height
X6	Orientation
X7	Glazing area
X8	Glazing area distribution
Y1	Heating load
Y2	Cooling load

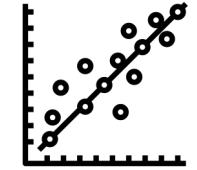
<b>Data Set Characteristics:</b>	Multivariate	<b>Number of Instances:</b>	768	<b>Area:</b>	Computer
<b>Attribute Characteristics:</b>	Integer, Real	<b>Number of Attributes:</b>	8	<b>Date Donated</b>	2012-11-30
<b>Associated Tasks:</b>	Classification, Regression	<b>Missing Values?</b>	N/A	<b>Number of Web Hits:</b>	161295

<https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Energy+efficiency>

([http://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/00242/ENB2012\\_data.xlsx](http://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/00242/ENB2012_data.xlsx))



# 2. Regresión lineal



Práctica con Orange

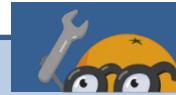
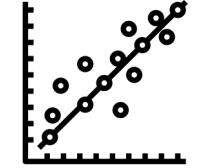
- **Objetivo: estimación del consumo energético**
  - Previsualización de los datos:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
	X1	X2	X3	X4	X5	X6	X7	X8	Y1	Y2
1										
2	0,98	514,50	294,00	110,25	7,00	2	0,00	0	15,55	21,33
3	0,98	514,50	294,00	110,25	7,00	3	0,00	0	15,55	21,33
4	0,98	514,50	294,00	110,25	7,00	4	0,00	0	15,55	21,33
5	0,98	514,50	294,00	110,25	7,00	5	0,00	0	15,55	21,33
6	0,90	563,50	318,50	122,50	7,00	2	0,00	0	20,84	28,28
7	0,90	563,50	318,50	122,50	7,00	3	0,00	0	21,46	25,38
8	0,90	563,50	318,50	122,50	7,00	4	0,00	0	20,71	25,16
9	0,90	563,50	318,50	122,50	7,00	5	0,00	0	19,68	29,60
10	0,86	588,00	294,00	147,00	7,00	2	0,00	0	19,50	27,30
11	0,86	588,00	294,00	147,00	7,00	3	0,00	0	19,95	21,97
12	0,86	588,00	294,00	147,00	7,00	4	0,00	0	19,34	23,49
13	0,86	588,00	294,00	147,00	7,00	5	0,00	0	18,31	27,87
14	0,82	612,50	318,50	147,00	7,00	2	0,00	0	17,05	23,77
15	0,82	612,50	318,50	147,00	7,00	3	0,00	0	17,41	21,46
16	0,82	612,50	318,50	147,00	7,00	4	0,00	0	16,95	21,16
17	0,82	612,50	318,50	147,00	7,00	5	0,00	0	15,98	24,93
18	0,79	637,00	343,00	147,00	7,00	2	0,00	0	28,52	37,73
19	0,79	637,00	343,00	147,00	7,00	3	0,00	0	29,90	31,27
20	0,79	637,00	343,00	147,00	7,00	4	0,00	0	29,63	30,93
21	0,79	637,00	343,00	147,00	7,00	5	0,00	0	28,75	39,44

<https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Energy+efficiency>



# 2. Regresión lineal

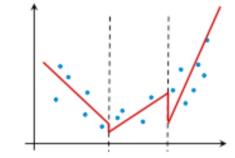


Práctica con Orange

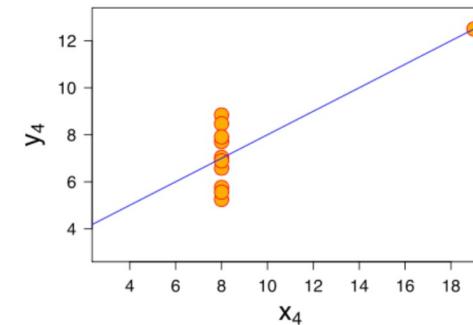
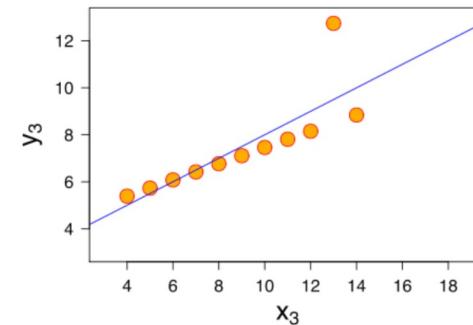
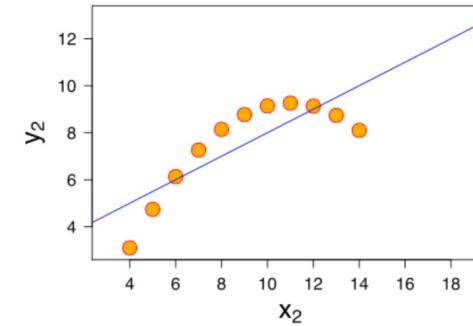
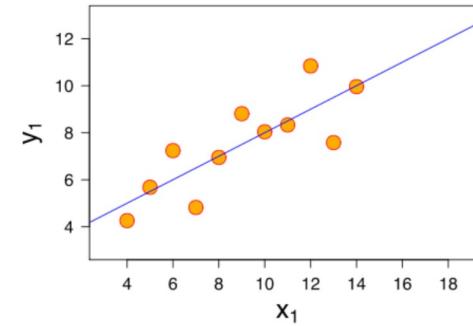
- **Datasets de estudio**
  - Consumo eléctrico (.XLSX)
- **Algoritmo**
  - Regresión lineal
- **Visualización**
  - Gradient Descent  
(Add-on Educational)
- **Métricas de evaluación**
  - MAE
  - RMSE
  - R2
- **Validación**
  - Validación cruzada con 10 bolsas



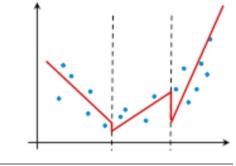
### 3. Árboles de Regresión



- Falta de expresividad de un modelo basado en regresión lineal múltiple:



# 3. Árboles de Regresión

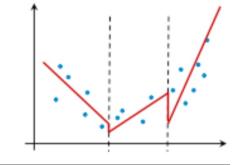


- Modelo de árboles multi-respuesta
- Genera un árbol asociando a cada hoja una regresión lineal o un valor numérico concreto.
- La división de nodos del árbol suele hacerse por reducción de varianza de la clase.

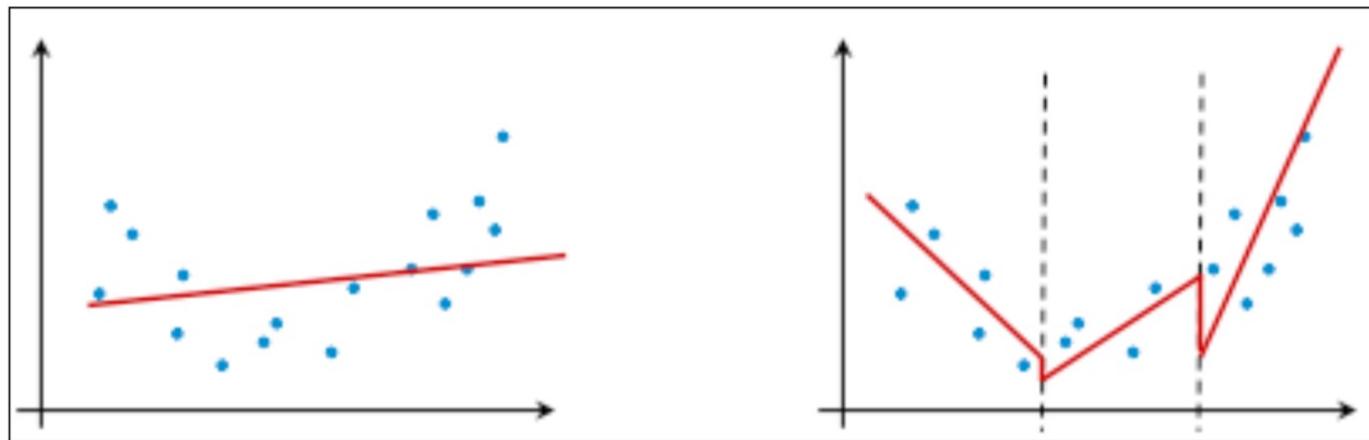
<https://towardsdatascience.com/tree-based-methods-regression-trees-4ee5d8db9fe9>

[http://www2.stat.duke.edu/~rcs46/lectures\\_2017/08-trees/08-tree-regression.pdf](http://www2.stat.duke.edu/~rcs46/lectures_2017/08-trees/08-tree-regression.pdf)

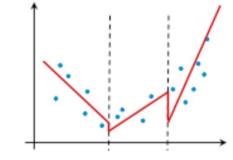
### 3. Árboles de Regresión



- Se aprenden regresiones lineales por tramos



# 3. Árboles de Regresión



- Ejemplo: predecir el salario de un jugador de béisbol

**Hitters**  
Major League Baseball Data from the 1986 and 1987 seasons.

floser • updated 2 years ago (Version 1)

Data Tasks Kernels (5) Discussion Activity Metadata Download (20 KB) New Notebook

Usability 6.5 License Other (specified in description) Tags computing, mathematics, baseball

Description

**Context**  
This dataset is part of the R-package ISLR and is used in the related book by G. James et al. (2013) "An Introduction to Statistical Learning with applications in R" to demonstrate how Ridge regression and the LASSO are performed using R.

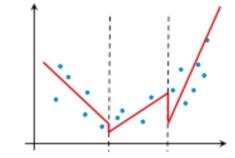
**Content**  
This dataset was originally taken from the StatLib library which is maintained at Carnegie Mellon University. This is part of the data that was used in the 1988 ASA Graphics Section Poster Session. The salary data were originally from Sports Illustrated, April 20, 1987. The 1986 and career statistics were obtained from The 1987 Baseball Encyclopedia Update published by Collier Books, Macmillan Publishing Company, New York.

*Hitters Dataset*

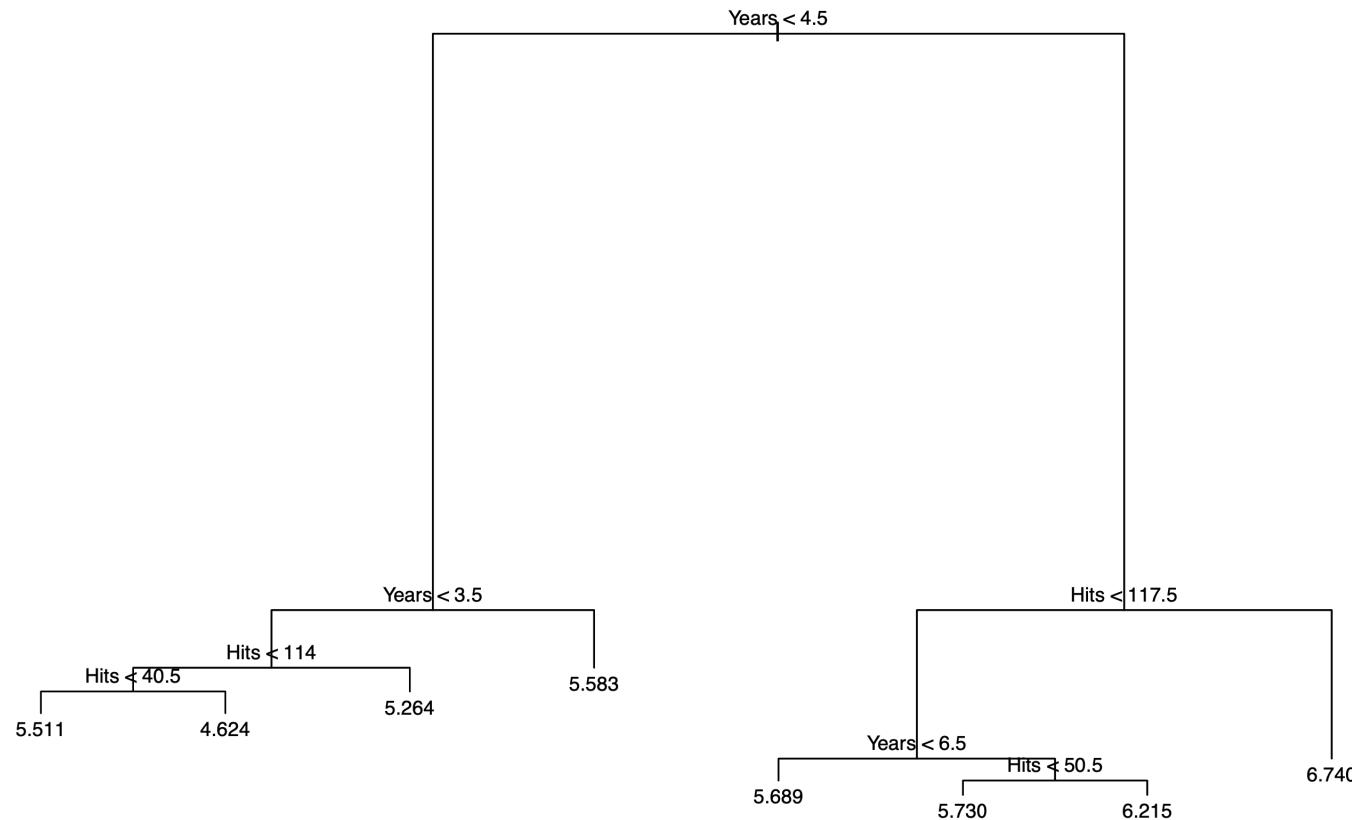
<https://www.kaggle.com/floser/hitters>

<https://gist.github.com/keeganhines/59974f1ebef97bbaa44fb19143f90bad>

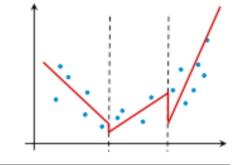
# 3. Árboles de Regresión



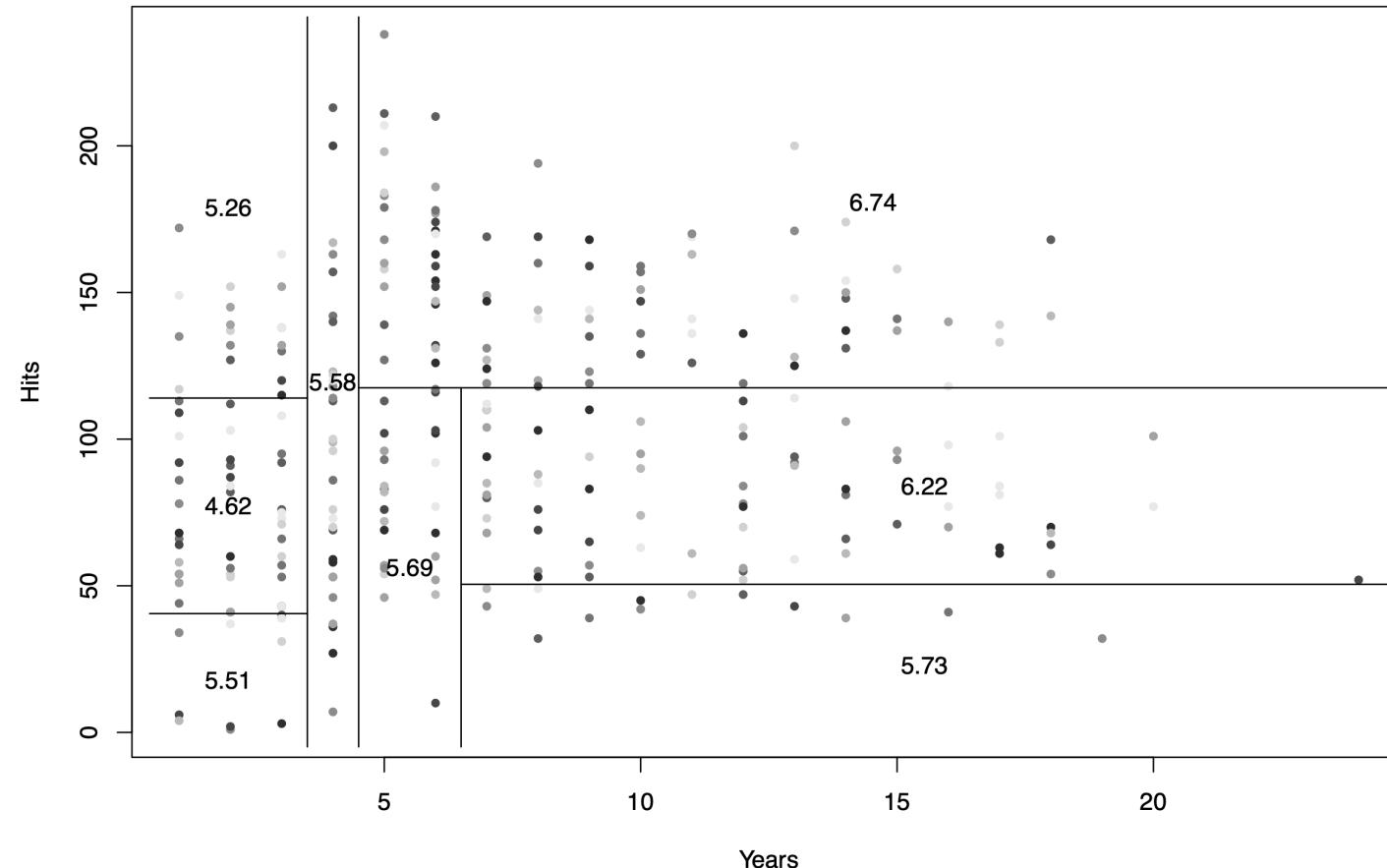
- Ejemplo: predecir el salario de un jugador de béisbol



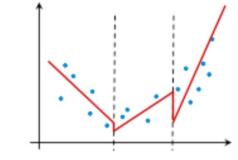
# 3. Árboles de Regresión



- Ejemplo: predecir el salario de un jugador de béisbol



# 3. Ejercicio de árboles de regresión



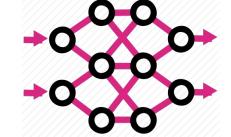
Práctica con Orange

- **Datasets de estudio**
  - Consumo eléctrico
  - Hitters
    - “regression-tree-hitters-estudio.ows”*
- **Algoritmo**
  - Árbol de regresión (Tree)
- **Visualización**
  - Tree Viewer
  - Pythagorean Tree

- **Métricas de evaluación**
  - MAE
  - RMSE
  - R2
- **Validación**
  - Validación cruzada con 10 bolsas

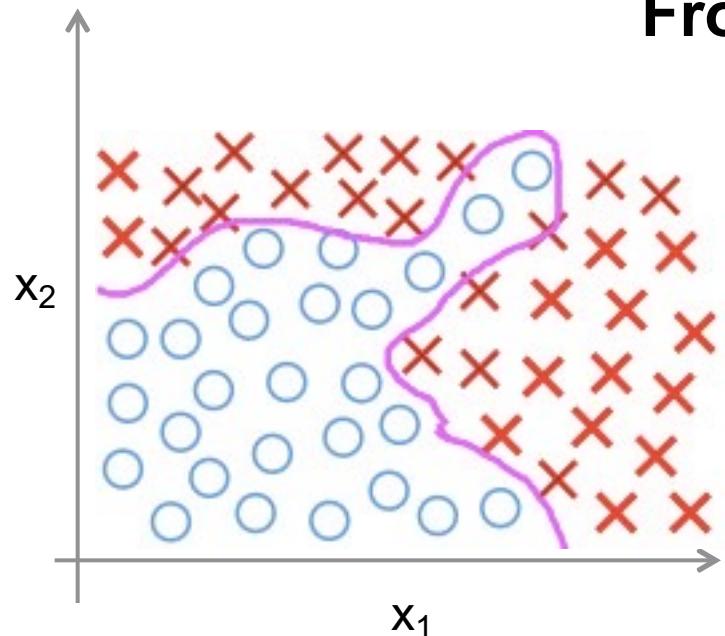


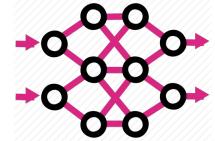
# 4. Redes neuronales



**Válidas para clasificación y regresión**

**Fronteras de decisión no lineales**





# 4. Redes neuronales

## Ej. Visión por computador: Detección de coches



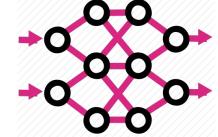
Testing:



Qué es esto?

# 4. Redes neuronales

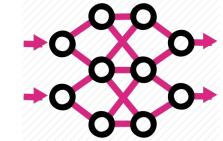
---



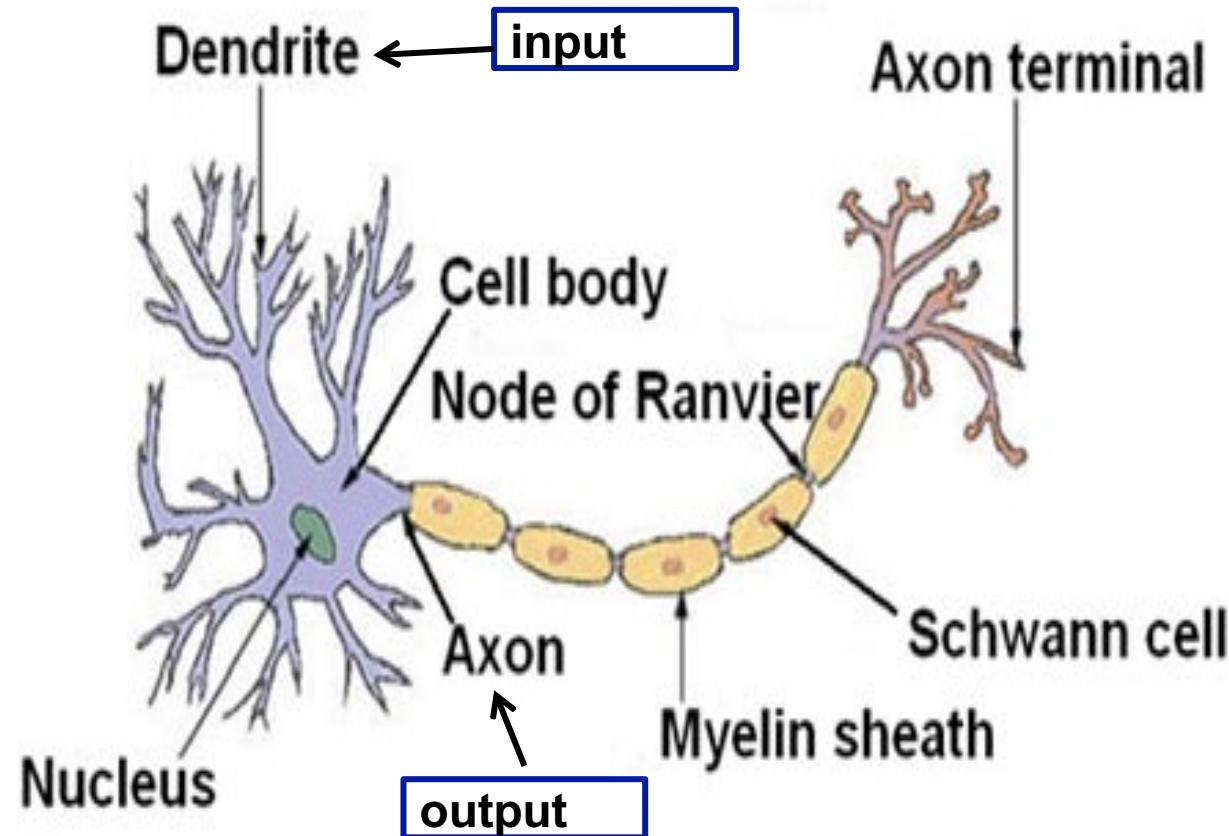
## Neuronas y el cerebro

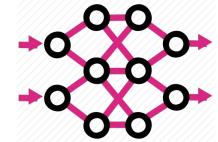
- Orígenes: Algoritmos que intentan imitar el cerebro.
- Se usó mucho en los 80 y principios de los 90 pero su popularidad disminuyó a final de los 90.
- Reciente resurgir: Deep Learning.

# 4. Redes neuronales



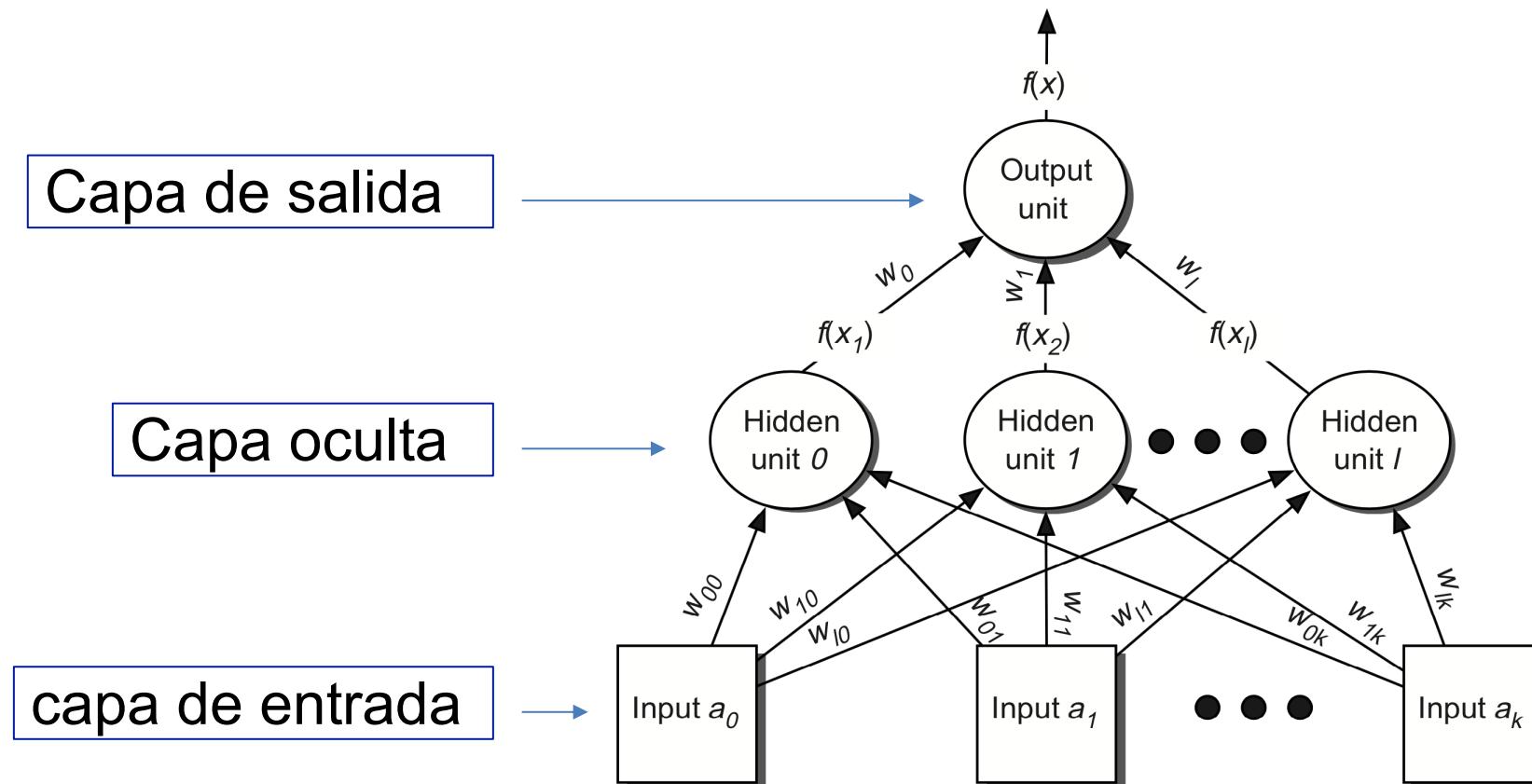
## Neurona en el cerebro





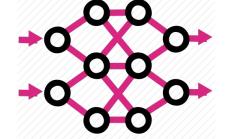
# 4. Redes neuronales

- Arquitectura de una red neuronal



# 4. Redes neuronales

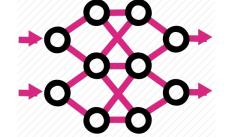
---



- Cada conexión entre neuronas es un peso que hay que determinar en el entrenamiento.
- El número de neuronas en la capa de entrada es el número de atributos del conjunto de datos.
- El número de neuronas de la capa oculta es un parámetro a determinar.

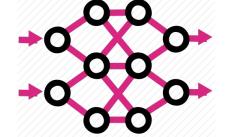
# 4. Redes neuronales

---



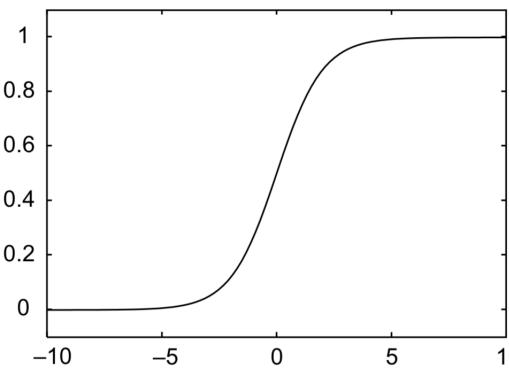
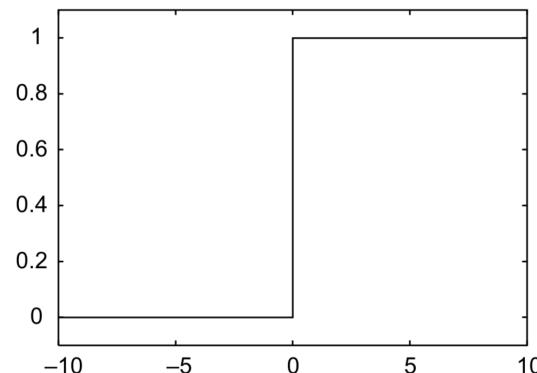
- Cada conexión entre neuronas es un peso que hay que determinar en el entrenamiento.
- Pesos:
  - Aquellos entre la capa de entrada y la capa oculta.
  - Aquellos entre la capa oculta y la de salida.

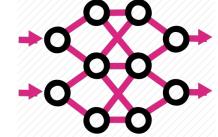
# 4. Redes neuronales



- Función de activación:  
Sísmoide

$$h_{\theta}(x) = \frac{1}{1 + e^{-\theta^T x}}$$





# 4. Ejercicio de redes neuronales



Práctica con Orange

- **Datasets de estudio**

- Consumo eléctrico
- Forest Fires  
([https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/  
Forest+Fires](https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Forest+Fires))  
“regression-neuralnetwork-forestfires-  
estudio.ows”

- **Algoritmo**

- Neural Network

- **Métricas de evaluación**

- MAE
- RMSE
- R2

- **Validación**

- Validación cruzada con 10  
bolsas



# 5. Ejercicio de regresión



- **Problema**
  - Determinar la **calidad de vinos** a partir de sus características físico-químicas.
  - Se tienen dos conjuntos de datos, uno de vino tinto y otro de vino blanco, ambos obtenidos a partir de la variedad llamada “Vinho Verde” con origen en el norte de Portugal.
- **Referencias**
  - <https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Wine+Quality>
  - P. Cortez, A. Cerdeira, F. Almeida, T. Matos and J. Reis. **Modeling wine preferences by data mining from physicochemical properties.** *Decision Support Systems*, 47(4):547-553, 2009.
- **Características del conjunto de datos**

<b>Data Set Characteristics:</b>	Multivariate	<b>Number of Instances:</b>	4898	<b>Area:</b>	Business
<b>Attribute Characteristics:</b>	Real	<b>Number of Attributes:</b>	12	<b>Date Donated</b>	2009-10-07
<b>Associated Tasks:</b>	Classification, Regression	<b>Missing Values?</b>	N/A	<b>Number of Web Hits:</b>	478686