



# Inteligencia Artificial LFIS419

Clase 9: Regresión

Profesor: Jorge Arevalo (jorge.arevalo@uv.cl jab@meteo.uv.cl)

Miércoles 7 de junio de 2023

# Objetivos de la sesión



# Regresión

- El objetivo es estimar un valor "real" a partir de las variables de entrada.
- Muchas técnicas de clasificación tienen su contraparte para regresión
  - Random forest, en vez de usar mayoría, usa promedio
  - kNN usa el promedio de los vecinos
- Regresión lineal simple y múltiple son muy usadas
- Algunos métodos proveen una medida de la incertidumbre

# Regresión lineal

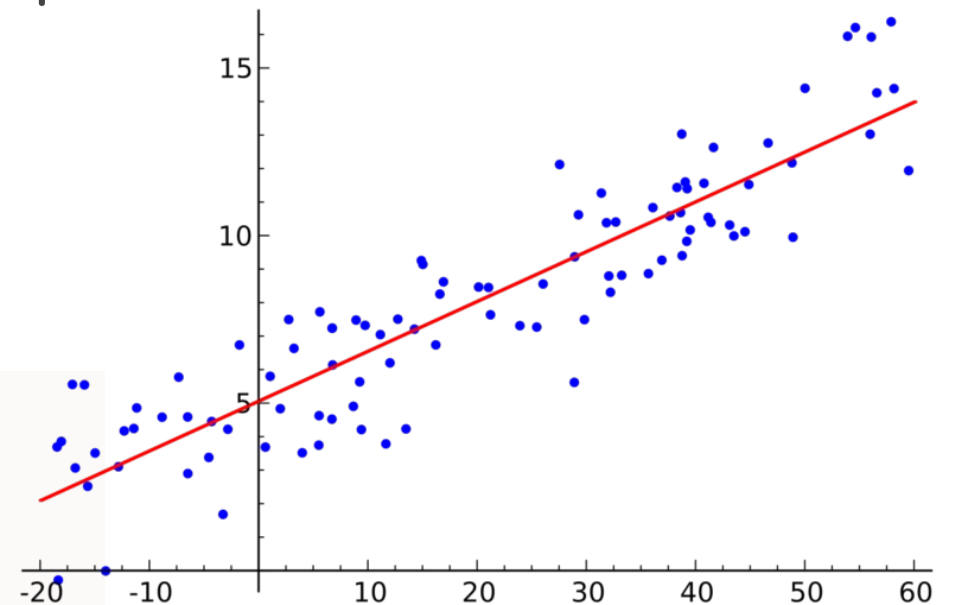
- Tiene como objetivo aproximar el valor de una función real de  $n$  variables, de la que sólo se conocen algunos valores, a través de una función lineal (hiperplano).
- Asume que los datos se pueden aproximar linealmente
- Correlación y coeficiente de determinación son medidas importantes
- Con la aproximación obtenida se puede estimar el valor en puntos que no son parte de los datos de entrenamiento.
- Existe método determinístico para encontrar la mejor aproximación al conjunto de entrenamiento.

# Regresión lineal

1.  $Y$  es la variable dependiente.
2.  $X$  es la variable independiente
3.  $\beta_0$  y  $\beta_1$  son dos constantes desconocidas que representan el punto de intersección y la pendiente respectivamente.
4.  $\varepsilon$  (epsilon) es la función de pérdida.

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \varepsilon,$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_a X_a + \varepsilon$$



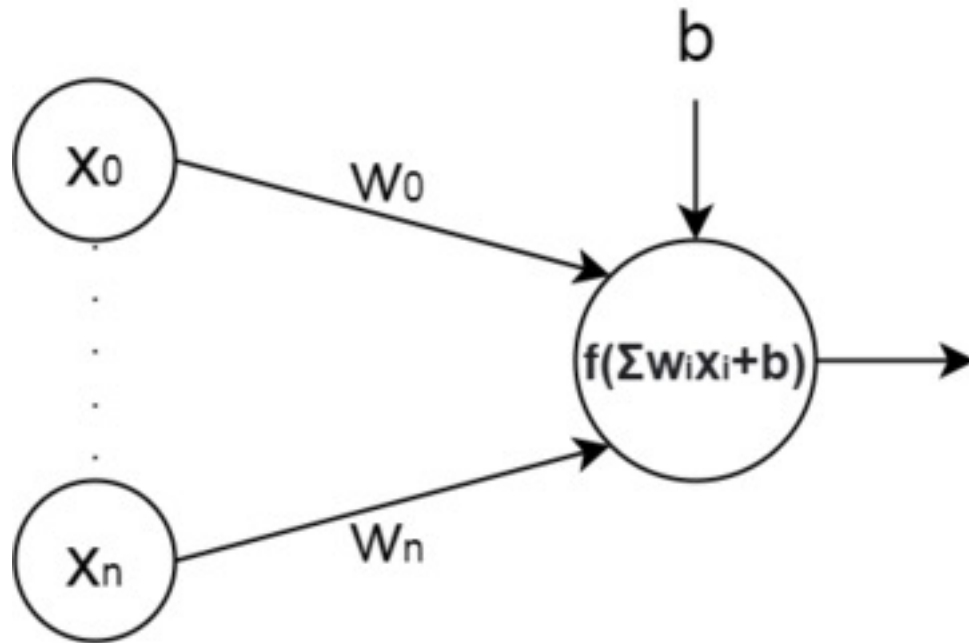
# Regresión lineal

```
>>> import numpy as np
>>> from sklearn.linear_model import LinearRegression
>>> X = np.array([[1, 1], [1, 2], [2, 2], [2, 3]])
>>> #  $y = 1 * x_0 + 2 * x_1 + 3$ 
>>> y = np.dot(X, np.array([1, 2])) + 3
>>> reg = LinearRegression().fit(X, y)
>>> reg.score(X, y)
1.0
>>> reg.coef_
array([1., 2.])
>>> reg.intercept_
3.0...
>>> reg.predict(np.array([[3, 5]]))
array([16.]
```

# Características deseables/requeridas

- Relación lineal
  - Los datos deben exhibir una relación lineal
  - Coeficiente de Correlación, scatter plot
- Independencia residual
  - No debe existir un patrón en los residuos (errores)
  - Test de Durbin-Watson
- Normalidad de los residuos
  - Los residuos (errores) deberían tener una distribución gaussiana
  - Q-Q plot, test de Kolmogorov-Smirnov
- Homocedasticidad
  - La varianza de los residuos se mantiene “constante”

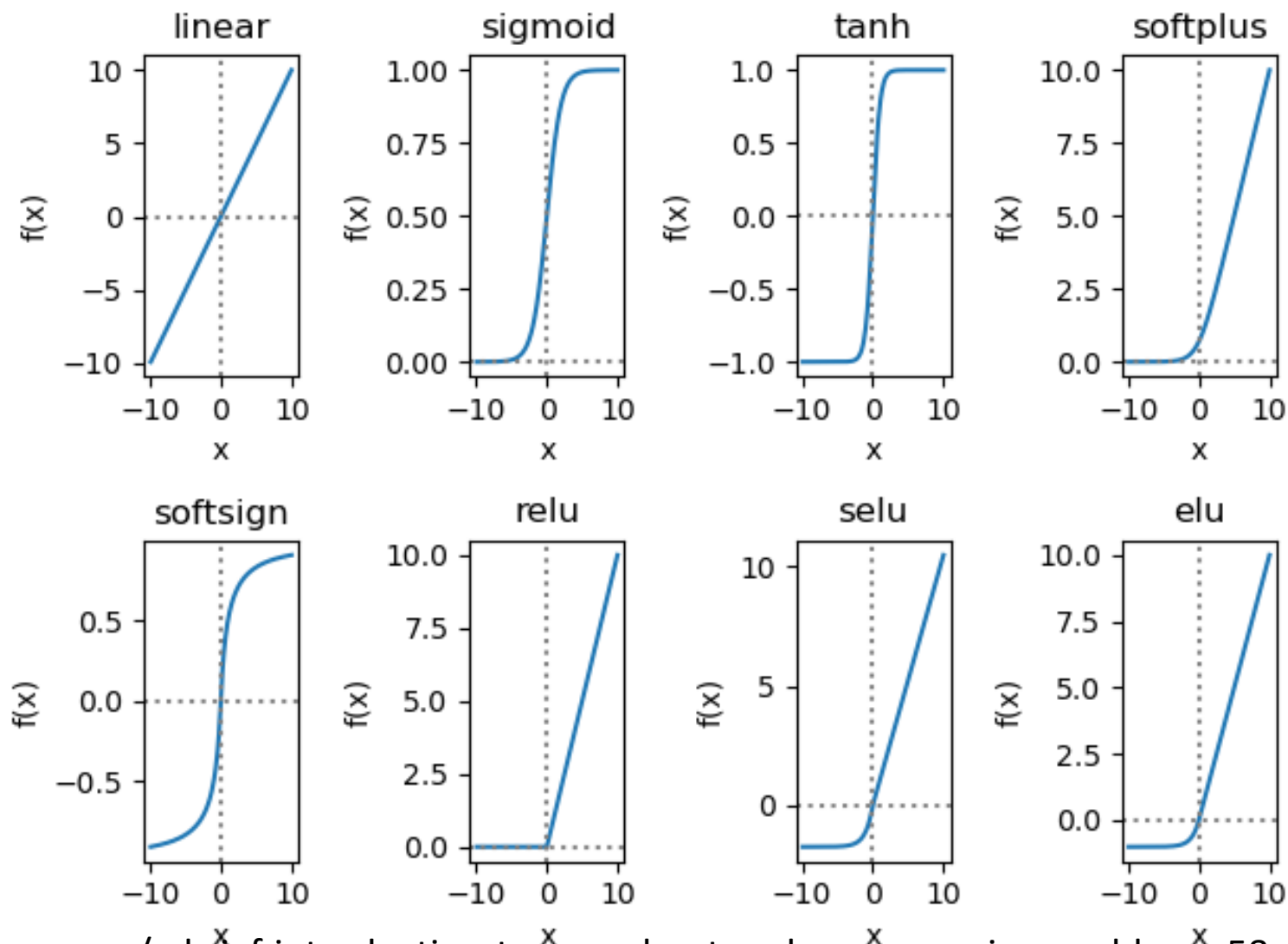
# Redes Neuronales (neurona, nodo, unidad)



- **Pesos ( $w_i$ ):** define el impacto de cada input en la salida de la neurona. Se inicializan antes del entrenamiento y se actualizan durante este.
- **Sesgo ( $b$ ):** Intercepto, independiente de los inputs. Usado para desplazar la salida de la neurona. Se inicializan antes del entrenamiento y se actualizan durante este.
- **Función de Activación ( $f$ ):** Define la salida de la neurona en función de la suma ponderada de los inputs y del sesgo. Varias elecciones posibles. Importante conocer el dominio y co-dominio de cada una.



# Redes neuronales (función de activación)

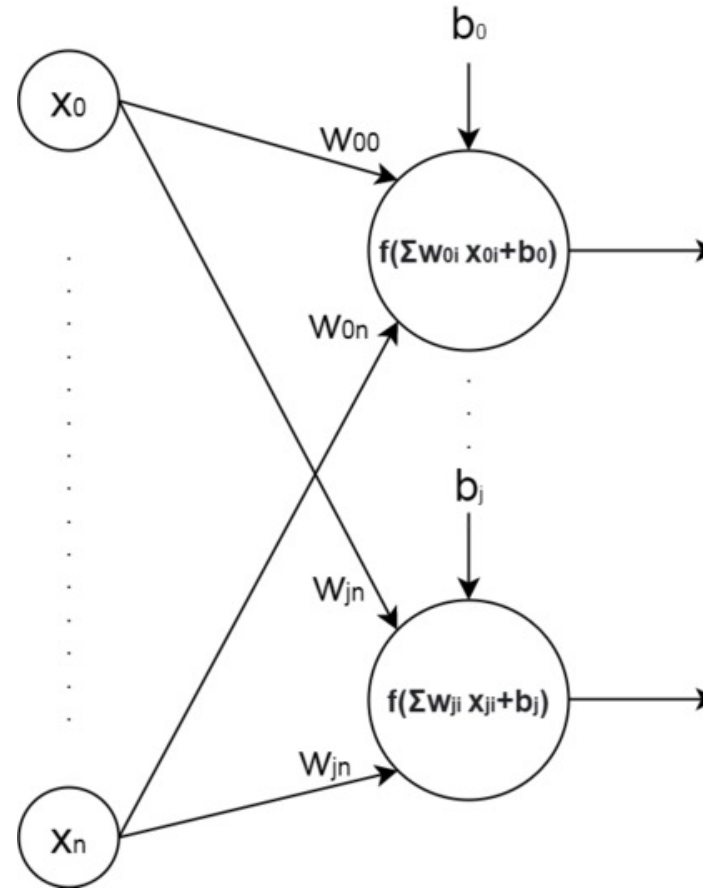


# Redes neuronales (capas)

Un conjunto de neuronas que tiene los mismos inputs, se llama capa.

Usualmente, todas las neuronas de una capa tienen la misma función de activación.

Hay distintos tipos de capas. En keras: convolución, pooling, normalización, regularización, input, dense y output.



# Redes neuronales (capas en keras)

- Input, usada para definir el número de features de entrada (shape).

```
keras.Input(  
    shape=None,  
    **kwargs  
)
```

- Dense, las capas internas del modelo.

- Units: número de neuronas en esta capa
- Activation: función de activación
- use\_bias: booleano para indicar si usará sesgo
- kernel\_initializer y bias\_initializer: definen cómo los pesos y el sesgo son inicializados.

```
keras.layers.Dense(  
    units,  
    activation=None,  
    use_bias=True,  
    kernel_initializer="glorot_uniform",  
    bias_initializer="zeros",  
    **kwargs  
)
```

# Redes neuronales (multicapa)

- Input: Recibe las entradas del modelo
- Output: Es la última capa del modelo. La función de activación tiene que ser elegida cuidadosamente, dependiendo del tipo de la salida.
- Capas ocultas: Capas entre el input y el output.

# Redes neuronales (keras, imports y reproductibilidad)

```
1 from tensorflow.python.keras import Input
2 from tensorflow.python.keras.models import Sequential
3 from tensorflow.python.keras.layers import Dense
4 import pandas as pd
5 import matplotlib.pyplot as plt
6 from sklearn.metrics import median_absolute_error, mean_absolute_percentage_error
7 from numpy import arange
```

import\_libraries.py hosted with ❤ by GitHub

[view raw](#)

```
1 from numpy.random import seed
2 seed(1)
3 from tensorflow import random, config
4 random.set_seed(1)
5 config.experimental.enable_op_determinism()
6 import random
7 random.seed(2)
```

results\_reproduction.py hosted with ❤ by GitHub

[view raw](#)

# Redes neuronales (keras: creación del modelo)

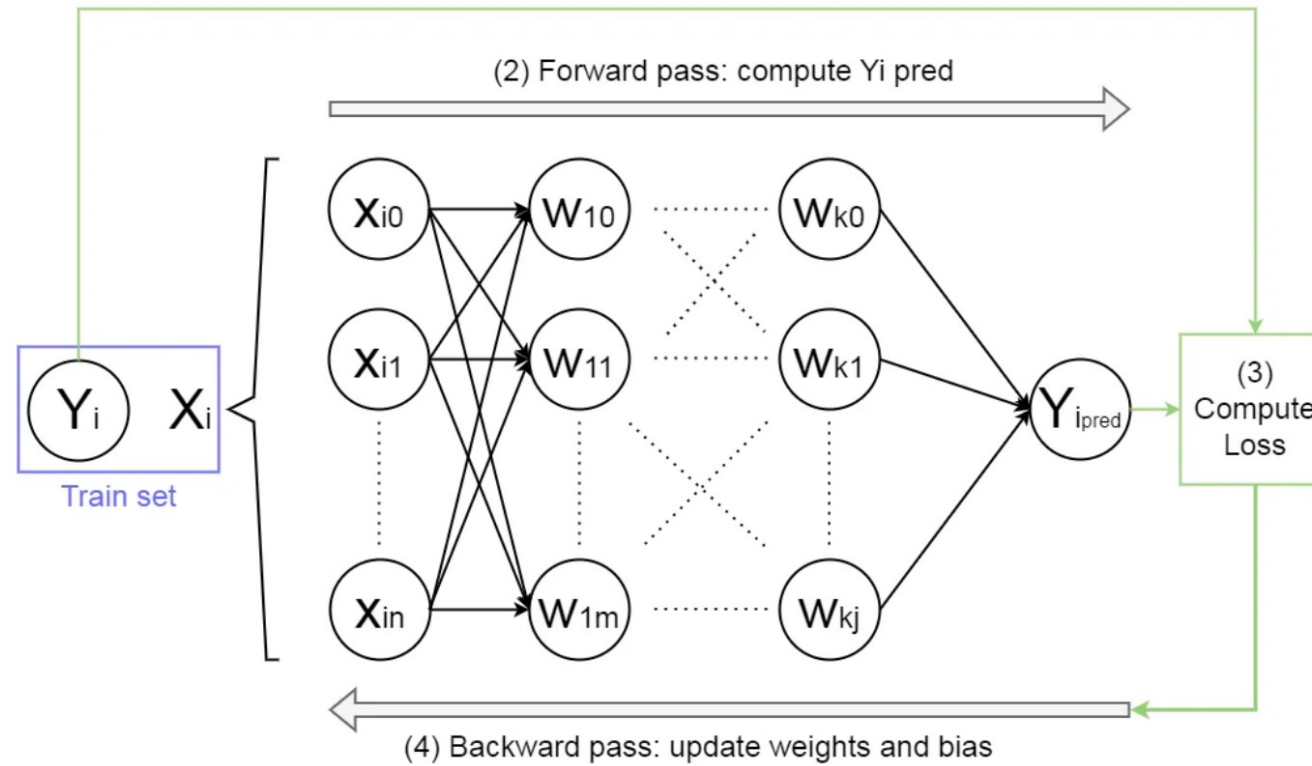
```
1 # Create model:
2 model = Sequential()
3 model.add(Input(shape=(1,)))
4 model.add(Dense(200, activation='sigmoid'))
5 model.add(Dense(200, activation='sigmoid'))
6 model.add(Dense(200, activation='sigmoid'))
7 model.add(Dense(1, activation='linear'))
8 print(model.summary())
```

regression\_model.py hosted with ❤ by GitHub

[view raw](#)

Layer (type)	Output Shape	Param #
dense (Dense)	(None, 200)	400
dense_1 (Dense)	(None, 200)	40200
dense_2 (Dense)	(None, 200)	40200
dense_3 (Dense)	(None, 1)	201

# Redes neuronales (entrenamiento)



Training algorithm for feed forward network

# Redes neuronales (entrenamiento)

- **Optimizador:** método para actualizar los pesos y sesgos.
- **Función de pérdida:** medida del “error” del modelo.
- **Batch:** número de muestras usadas para cada iteración de la actualización de pesos.
- **Epochs:** Cuántas repeticiones del entrenamiento se realizan con todos los datos de entrenamiento.
- **Tasa de aprendizaje:** Controla cuánto afecta la propagación de errores los pesos.



# Redes neuronales (keras, compilación)

```
1 # Train:
2 epochs = 1750
3 x_train, y_train = train['x'], train['y']
4 model.compile(loss='mse', optimizer='adam', metrics=['mae'])
5 history = model.fit(x_train, y_train, epochs=epochs, batch_size=64, verbose=1, validation
```

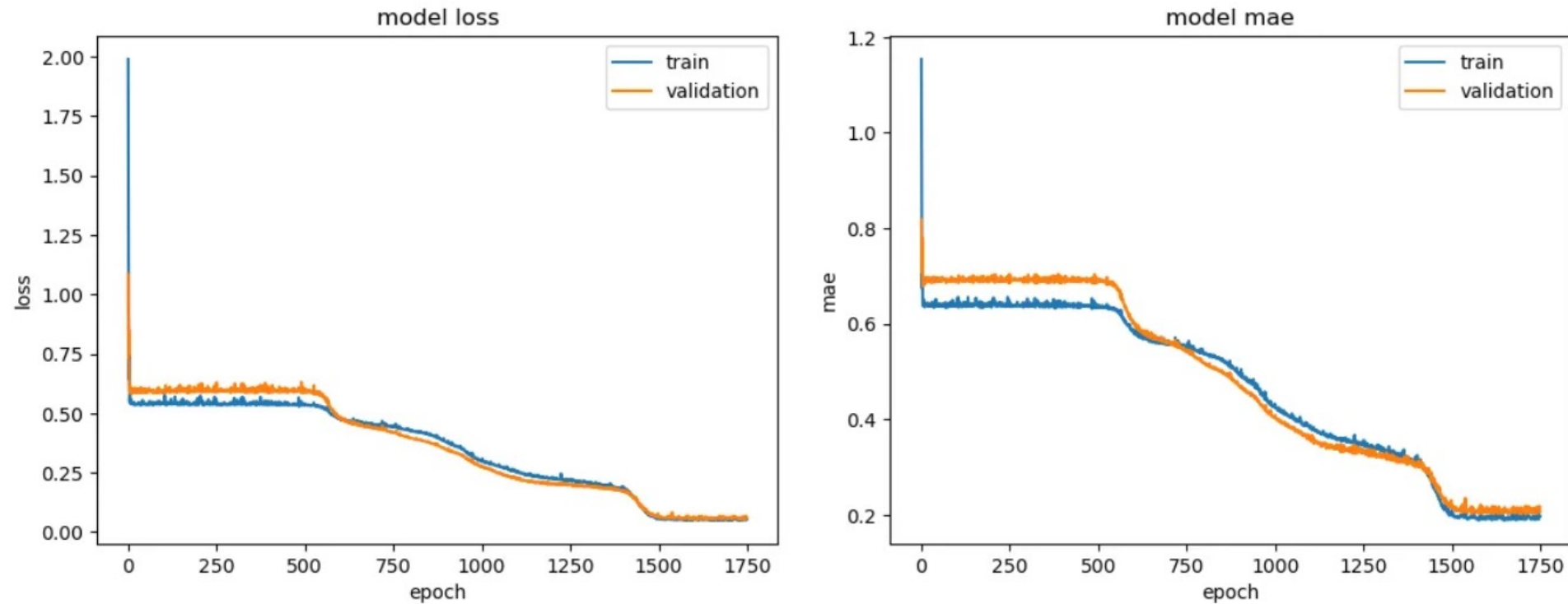
training\_regression.py hosted with ❤ by GitHub

[view raw](#)

# Redes neuronales (curvas de aprendizaje)

```
1  # Display loss:
2  plt.plot(history.history['loss'])
3  plt.plot(history.history['val_loss'])
4  plt.title('model loss')
5  plt.ylabel('loss')
6  plt.xlabel('epoch')
7  plt.legend(['train', 'test'])
8  plt.show()
9
10 # Display metric:
11 plt.plot(history.history['mae'])
12 plt.plot(history.history['val_mae'])
13 plt.title('model mean absolute error (mae)')
14 plt.ylabel('mae')
15 plt.xlabel('epoch')
16 plt.legend(['train', 'test'])
17 plt.show()
```

# Redes neuronales (curvas de aprendizaje)



Learning curves