Actividad 3 - Regresión Lineal Gradiente Descendente con SL

Héctor Hibran Tapia Fernández - A01661114



REGRESIÓN LINEAL

RETO

- † It has happened. Aliens have arrived. They hail from a planet called Valhalla-23, where the temperature is measured in Valks. These visitors tell you that they have come to solve Earth's global warming crisis*. They offer you a machine that will solve the problem, but they warn you:
 - 1. The machine must be set up in Valks.
 - 2. If you input a wrong temperature value, you may end up freezing or scorching the Earth.
 - 3. No one knows how to transform between Celsius and Valks.
- † You are tasked with finding a model for solving this problem, so you ask Humans and Valkians to collect temperature readings from several objects. The data are given in the *Valhalla23.csv* file.

*Valkians are not to be held responsible from any annihilation that derive from poor usage of their devices.

APRENDIZAJE DE MÁQUINA

IVÁN MAURICIO AMAYA CONTRERAS

7



SCIKIT-LEARN

ACTIVIDAD

- † Teniendo en cuenta lo mostrado durante esta presentación, desarrolle un código de Python que implemente una regresión lineal para el dataset de Valhalla, usando Scikit-learn. Consulte el template disponible en Canvas para tener una guía paso a paso de lo que debe implementar.
- † Grafique los datos suministrados y las predicciones obtenidas por su modelo. En su criterio, ¿Qué tan bueno es el modelo encontrado por Scikit-learn?

Template para uso de framework (scikit-learn)

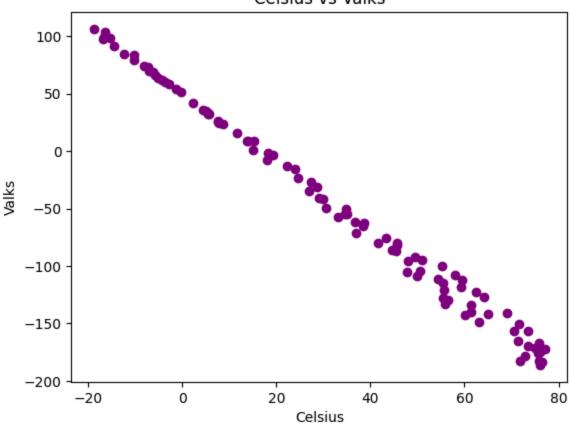
En términos generales, debemos seguir los siguientes pasos:

- 1. Importar módulos
- 2. Cargar datos
- 3. Separar datos en subconjuntos
- 4. Entrenar el modelo

- 5. Analizar su desempeño
- 6. Usar el modelo para nuevas estimaciones (datos no vistos)

```
import numpy as np
In [156...
          import pandas as pd
          import matplotlib.pyplot as plt
          from sklearn.linear_model import SGDRegressor
          from sklearn.preprocessing import StandardScaler
          from sklearn.model_selection import train_test_split
          from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
          df = pd.read_csv('./Valhalla23.csv')
In [157...
          df.head(10)
Out[157]:
               Celsius
                         Valks
              61.4720 -139.740
              70.5790 -156.600
               -7.3013
                        73.269
              71.3380 -165.420
              43.2360
                       -75.835
           5 -10.2460
                        83.437
               7.8498
                        24.680
              34.6880
                       -55.108
              75.7510 -182.820
              76.4890 -183.460
          plt.scatter(df['Celsius'], df['Valks'], c = 'purple')
In [158...
          plt.title('Celsius vs Valks')
          plt.xlabel('Celsius')
          plt.ylabel('Valks')
          plt.show()
```

Celsius vs Valks



```
In [159... df.shape
Out[159]: (100, 2)

In [160... X = df[['Celsius']] # Característica
    y = df['Valks'] # Variable objetivo

    X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size = 0.2, rand scaler = StandardScaler()
    X_train_scaled = scaler.fit_transform(X_train)
    X_test_scaled = scaler.transform(X_test)

In [161... model = SGDRegressor(loss = 'squared_error', penalty = '12', alpha = 0.0001, magestatic processing to the scale of the sc
```

- loss = 'squared_error': comúnmente utilizada para problemas de regresión
- penalty = 'l2': ayuda a prevenir el sobreajuste (overfitting) al reducir la complejidad del modelo
- alpha = 0.0001: determina la importancia de la penalización de los coeficientes en el cálculo de la pérdida total, valores bajos permiten al modelo ajustarse más estrechamente a los datos de entrenamiento
- max_iter = 100: requerimiento minimo para la entrega
- tol = None: N tiene condición de tolerancia para detener el entrenamiento, lo que el modelo se entrenará hasta completar el número máximo de iteraciones
- random_state = 42: Valor arbitrario elegido comúnmente para la semilla

```
In [162... mse_train = []
    mse_test = []

n_iter = 100

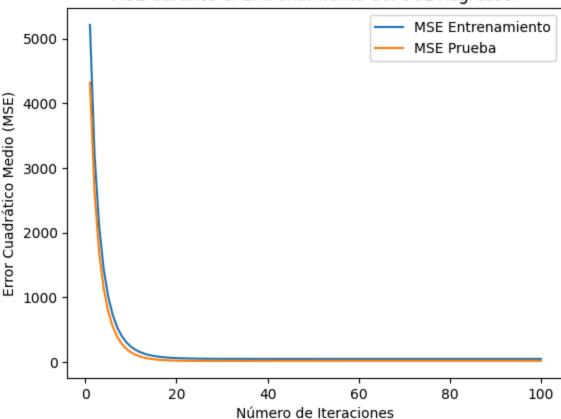
for _ in range(n_iter):
    model.partial_fit(X_train_scaled, y_train)

y_train_pred = model.predict(X_train_scaled)
    y_test_pred = model.predict(X_test_scaled)

mse_train.append(mean_squared_error(y_train, y_train_pred))
    mse_test.append(mean_squared_error(y_test, y_test_pred))
```

```
In [163...
plt.plot(range(1, n_iter + 1), mse_train, label = 'MSE Entrenamiento')
plt.plot(range(1, n_iter + 1), mse_test, label = 'MSE Prueba')
plt.xlabel('Número de Iteraciones')
plt.ylabel('Error Cuadrático Medio (MSE)')
plt.title('MSE durante el Entrenamiento del SGDRegressor')
plt.legend()
plt.show()
```

MSE durante el Entrenamiento del SGDRegressor

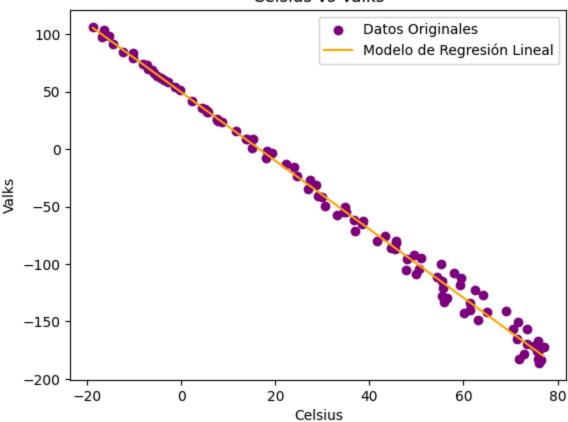


```
In [164... y_pred = model.predict(X_test_scaled)
         mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
         r2 = r2 score(y test, y pred)
         print(f'Error Cuadrático Medio (MSE): {mse:.2f}')
         print(f'Coeficiente de Determinación (R^2): {r2:.2f}')
         Error Cuadrático Medio (MSE): 20.22
         Coeficiente de Determinación (R^2): 1.00
         temperaturas_celsius = np.linspace(df['Celsius'].min(), df['Celsius'].max(), 10
In [165...
         temperaturas_celsius_scaled = scaler.transform(temperaturas_celsius)
         predicciones_valks = model.predict(temperaturas_celsius_scaled)
         plt.scatter(df['Celsius'], df['Valks'], color = 'purple', label = 'Datos Origin'
         plt.plot(temperaturas_celsius, predicciones_valks, color = 'orange', label = '!
         plt.title('Celsius vs Valks')
         plt.xlabel('Celsius')
         plt.ylabel('Valks')
          plt.legend()
         plt.show()
         /Library/Frameworks/Python.framework/Versions/3.9/lib/python3.9/site-packages/
         sklearn/base.py:493: UserWarning: X does not have valid feature names, but Sta
```

ndardScaler was fitted with feature names

warnings.warn(

Celsius vs Valks



In [166... resultados = pd.DataFrame({'Valor Real (Valks)': y_test, 'Predicción (Valks)':
 resultados = resultados.reset_index(drop = True)
 resultados.head(10)

-54.726047	-54.496	0
60.697071	60.614	1
-141.492860	-127.100	2

Out[166]:

3	-40.934	-36.847909
4	54.276	53.463224
5	99.744	98.910846
6	-142.020	-144.000451
7	8.774	4.329056
8	61.973	62 187612

-139.740

Valor Real (Valks) Predicción (Valks)

-133.740499