Redes Neuronales

Tarea 4: Random Forest

Realizado por: David Cevallos

Fecha: 2023-07-27

Enlace Google Colab: https://colab.research.google.com/drive/1TjaF2EfA5GJzp_5tPnFU9qOMSTCS9lks#scrollTo=KQs9zA4husbB

En la presente tarea analizaremos mediante Random Forests los datasets Computer Hardware, carsmall y Tratamiento Regresion para compararlos con los modelos de regresión logrados a través de un único árbol de decisión.

Para correr el presente notebook, procure cargar en la carpeta home los siguientes ficheros:

- · machine.data
- · carsmall.txt
- · TratamientoRegresion.xlsx

```
1 # Importación de librerías
2 import pandas as pd
3 import numpy as np
4 import sklearn.metrics as mt
5 from sklearn import tree
6 from sklearn.model_selection import KFold
7 import matplotlib.pyplot as plt
8 from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
9 from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
1 # Función para cálculo de MSE medio a través de árbol de regresión y Random Forest
2 # y estrategia K-folding
3 # Parámetros:
4 # X
                       Valores para predicción
5 #
                     Valores de regresión
6 #
     k
                      Número de folds
     min_samples_leaf Número mínimo de observaciones para una hoja
7 #
      graph
                       Bandera que determina si mostrar diagrama de árbol de
9 #
                       decisión o no
10 def calcularMSE(X, Y, k=10, min_samples_leaf=10, graph=False):
11 kfold = KFold(n_splits=k, shuffle=True, random_state=0)
    total_mse = 0;
12
    total mse rf = 0;
13
14
    for i, (train_index, test_index) in enumerate(kfold.split(X)):
15
      print("----")
16
17
      print("Resultados para Fold Nro.",str(i+1))
18
      print("-----")
19
      # Definición y entrenamiento de árbol de regresión
20
      modelo = tree.DecisionTreeRegressor(criterion="squared_error",
21
                                         random_state=0,
22
                                        min_samples_leaf=min_samples_leaf
23
24
      modelo.fit(X[train_index,:], Y[train_index])
      # Obtención de valores predecidos para el fold (iteración)
25
26
      Ypred = modelo.predict(X[test_index,:])
27
      # Obtenemos el valor de MSE para el fold
28
      fold_mse = mt.mean_squared_error(Y[test_index], Ypred)
29
      print("Valor MSE (Decision Tree) = ", fold_mse)
30
      total_mse = total_mse + fold_mse;
31
32
      # Definición y entrenamiento de Random Forest
      modelo_rf = RandomForestRegressor(n_estimators=200, criterion="squared_error", random_state=0)
33
34
      modelo_rf.fit(X[train_index,:], Y[train_index])
35
      Ypred rf = modelo rf.predict(X[test index,:])
      fold_mse_rf = mt.mean_squared_error(Y[test_index], Ypred_rf)
36
37
      print("Valor MSE (Random Forest) = ", fold_mse_rf)
38
      total_mse_rf = total_mse_rf + fold_mse_rf;
39
      # Presentar diagrama de valores reales vs predecidos
40
      plt.figure(figsize=(8,4))
```

```
plt.scatter(np.arange(1,len(Y[test\_index])+1), Y[test\_index], c="blue", marker="o", label="Reales")
43
     plt.scatter(np.arange(1,len(Ypred_rf)+1), Ypred_rf, c="green", marker="*", label="Predecidos (Random Forest)")
44
     plt.title("Valores reales vs Valores predecidos (Test)")
45
     plt.legend(loc="best")
46
47
     plt.xticks(np.arange(1,len(Ypred)+1))
48
     plt.grid()
49
     plt.show()
50
51
     # Presentar diagrama de árbol de decisión
52
     if (graph):
53
      plt.figure(figsize=(15,8))
54
       tree.plot_tree(modelo, fontsize=7)
55
       plt.show()
56
57
   # Error Cuadrático Medio final
   mean_mse = total_mse/k;
58
59
   mean_mse_rf = total_mse_rf/k;
60 print("-----")
61 print("Error Cuadrático Medio final (Decision Tree): ", mean_mse);
62 print("Error Cuadrático Medio final (Random Forest): ", mean_mse_rf);
```

Dataset Computer Hardware

```
1 # Ejercicio 1: Dataset Computer Hardware
2 print("-----")
3 print("Ejercicio 1: Dataset Computer Hardware")
4 print("-----")
5
6 data = pd.read_csv("/home/machine.data", header=None)
7
8 data[0] = LabelEncoder().fit_transform(data[0])
9 data[1] = LabelEncoder().fit_transform(data[1])
10
11 X = data.drop(columns=[9]).to_numpy()
12 Y = data[9].to_numpy()
13
14 calcularMSE(X, Y, 10, 15, True)
```

