BLM442 Keşif aktivitesi-5: Makine Öğrenmesi

İsim/Soyisim: Murat Altınay

Öğrenci Numarası:170202109

E-mail:170202109@kocaeli.edu.tr

Kullanılan dataset adı:Metal Bands by Nation, Students Academics Performance

Dataset url: https://www.kaggle.com/mrpantherson/metal-by-nation, https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Student+Academics+Performance

İntihal:

Netten alınacak kısmi kod parçaları önceden kod içinde/raporda belirtilmek ve soru sorulduğunda cevaplanması durumunda sıkıntı çıkarmayacaktır. (i) Internet kaynağını belirtmeyen/açıklayamayan/üzerinde geliştirme yapmayan veya (ii) birbirleriyle benzer/aynı çalışma teslim edenlerin aktiviteleri sıfır üzerinden değerlendirilecektir.

KA-5 Gönderim şekli

1-pdf olarak "ogrenciNo.pdf" dokumanını gonderme -calisma dosyasında (File -> Print Preview) sonrası olusan html dosyasını yazdır deyip pdf olarak kaydetme veya -(File -> Download as -> HTML) seklinde indirip pdf'e cevirme http://html2pdf.com/

2-(File -> Download as -> Notebook) indirip "ogrenciNo.ipynb" dokumanını gonderme

suleyman.eken@kocaeli.edu.tr

Kısım 1 (Regresyon Analizi): Daha once kullanmıs oldugunuz (kesif aktivitesi 1 spreadsheet) veriseti üzerindeki kolonlar (Nümerik predictors ve nümerik cikti) arasındaki pozitif ve negatif korelasyonu bulunuz. r veya R^2 değerlerini belirleyiniz.

```
In [1]:
```

```
import pandas as pd
df = pd.read_csv("C:/Users/immur/Desktop/big_data/datasetler/metal_bands_2017.csv")
df.corr() #korelasyon analizi(R^2)
```

Out[1]:

	fans	formed	split	sahne_suresi
fans	1.000000	-0.287060	-0.107912	0.117575
formed	-0.287060	1.000000	0.419936	-0.364421
split	-0.107912	0.419936	1.000000	0.692112
sahne_suresi	0.117575	-0.364421	0.692112	1.000000

Kısım 2 (Ekteki verisetlerinden biri üzerinde herhangi bir sınıflandırma algoritması gerçekleme) Sectiginiz verisetini Google Drive'da belirtiniz. Her kişi farklı veriseti seçmelidir. Veriseti üzerinde gerekiyorsa birtakım önişlemler yapılmalı, bir sınıflandırma modeli olusturularak modelin performansı çeşitli metriklerle sunulmalıdır.

https://docs.google.com/spreadsheets/d/19g8vDmC20FQGo2t-NQNb1MD6jwcJvflJXwxl7vQCllA/edit?usp=sharing

In [2]:

```
from sklearn.feature_selection import RFE
from sklearn.svm import SVR
import pandas as pd

dff2 = pd.read_csv("C:/Users/immur/Desktop/big_data/datasetler/studentinfo.csv")
```

```
X = dff2.iloc[:,:-1]
y = dff2.iloc[:,-1:]
X_change= pd.get_dummies(X)
In [13]:
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
y_encode = LabelEncoder().fit_transform(y)
In [4]:
from sklearn.model_selection import train test split
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_change, y_encode, test_size=0.2, random_state
=42.
X_{train}
Out[4]:
     ge_F ge_M cst_G cst_MOBC cst_OBC cst_SC cst_ST tnp_Best tnp_Good tnp_Pass ... sh_Poor ss_Govt ss_Private me
  78
                                                            0
  47
        0
                             0
                                      0
                                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     0
                                                                                                          0
             1
                    1
                                                                              0 ...
                                                                                         0
                                                                                                 1
             0
                             0
                                                    0
                                                            0
                                                                                                          0
                    0
                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     1
                                                                                                 0
                                                                                                          1
  12
        0
             1
                                      1
                                             0
                                                                              0 ...
                                                                                         1
  42
        0
                             0
                                                    0
                                                            0
                                                                     0
                                                                              0 ...
                                                                                                 0
  ...
                   ...
                                                                     ...
                                                   ...
                                                                                                ...
                                                                                                          ...
 71
        0
             1
                             0
                                      0
                                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     0
                                                                                                 1
                                                                                                          0
                                                                              1 ...
 106
        0
              1
                    0
                             1
                                      0
                                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     0
                                                                              1 ...
                                                                                         0
                                                                                                 0
                                                                                                          1
             0
                             0
                                      0
                                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     0
                                                                                                          0
  14
                                                                              0 ...
                                                                                                 1
        1
                                                                                         1
                                                                              0 ...
  92
             0
                    0
                             0
                                      0
                                             0
                                                    1
                                                            0
                                                                     1
                                                                                         1
                                                                                                 1
                                                                                                          0
 102
        0
                             0
                                      0
                                             0
                                                   0
                                                            0
                                                                     0
                                                                              1 ...
                                                                                         0
                                                                                                          0
104 rows × 75 columns
4
                                                                                                             F
In [5]:
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
model = KNeighborsClassifier(n neighbors=3)
ass= model.fit(X_train, y_train)
pred= ass.predict(X_test)
In [6]:
from sklearn.metrics import confusion_matrix
confusion_matrix(y_test,pred)
Out[6]:
array([[ 5, 4, 1],
       [ 0, 10, 0],
        [ 6, 0, 1]], dtype=int64)
In [7]:
from sklearn.metrics import accuracy score
accuracy_score(pred,y_test)
Out[7]:
0.5925925925925926
```

Kısım 3 (Dünya kupası verini kumeleme) Herhangi bir kümeleme yontemi ile kumelenmeli ve modelin performansı

sunuimaiiair.

https://www.kaggle.com/oliversinn/fifa-18-visualisation-clustering-ml/data

```
In [12]:

from sklearn.cluster import KMeans
from sklearn.metrics import davies_bouldin_score
kmeans = KMeans(n_clusters=3, random_state=1).fit(dfff)
labels = kmeans.labels_
davies_bouldin_score(dfff, labels)

Out[12]:
0.501253466076213

In []:
```