

T.C. FIRAT ÜNİVERSİTESİ TEKNOLOJİ FAKÜLTESİ

YAZILIM MÜHENDISLIĞI YMH 418 GÜNCEL KONULAR DERSİ PROJE DOSYASI

08.06.2020 - 12.06.2020

BÖLÜMÜ : YAZILIM MÜHENDİSLİĞİ

NUMARASI : 15542525

ADI ve SOYADI: ÇAĞDAŞ KARACA

V. Aşama - Geleceğe Yönelik Veri Tahmini:

Veri seti üzerinde SimpleRNN mimarisi kullanılarak oluşturulan model sonucu elde edilen işlemler aşağıda belirtilmiştir. Modelin kodları şu şekildedir;

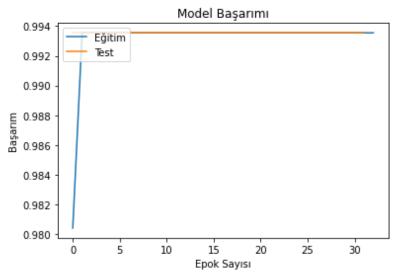
```
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
veri = pd.read csv('D:/4. sınıf dersler/YMH418 Güncel Konular/Çağdaş Karaca Hava
Kirliliği/yapaysiniragi/data/i Detaylar19617703.04.2020 18 19 52.csv')
label_encoder=LabelEncoder().fit(veri.Date)
labels=label_encoder.transform(veri.Date)
classes=list(label_encoder.classes_)
x=veri.drop(["Date","state"],axis=1)
y=labels
nb_classes=len(classes)
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
sc= StandardScaler()
x=sc.fit\_transform(x)
from sklearn.model selection import train test split
x_train,x_test,y_train,y_test=train_test_split(x,y,test_size=0.2)
from tensorflow.keras.utils import to_categorical
y_train=to_categorical(y_train)
y_test=to_categorical(y_test)
x_train=np.array(x_train).reshape(20703, 4,1)
x_test=np.array(x_test).reshape(5176, 4,1)
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Dense, Activation, Dropout
from tensorflow.keras.layers import Flatten,SimpleRNN,BatchNormalization
model=Sequential()
model.add(SimpleRNN(512,input_shape=(4,1)))
model.add(Activation("relu"))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(BatchNormalization())
model.add(Flatten())
model.add(Dense(2048,activation="relu"))
model.add(Dense(1024,activation="relu"))
model.add(Dense(nb_classes,activation="sigmoid"))
model.summary()
from tensorflow.keras.optimizers import SGD
opt=SGD(lr=1e-3,decay=1e-5,momentum=0.9,nesterov=True)
model.compile(loss="binary_crossentropy",optimizer=opt,metrics=["accuracy"])
score=model.fit(x_train,y_train,epochs=50,validation_data=(x_test,y_test))
```

```
print("ortalama doğrulama başarısı",np.mean(model.history.history["val_accuracy"]))
print("ortalama doğrulama kaybı",np.mean(model.history.history["val_loss"]))
print("ortalama eğitim başarısı",np.mean(model.history.history["accuracy"]))
print("ortalama eğitim kaybı",np.mean(model.history.history["loss"]))
import matplotlib.pyplot as plt
```

plt.plot(model.history.history["accuracy"])
plt.plot(model.history.history["val_accuracy"])
plt.title("Model Başarımı")
plt.ylabel("Başarım")
plt.xlabel("Epok Sayısı")
plt.legend(["Eğitim","Test"], loc="upper left")

plt.show()

plt.plot(model.history.history["loss"])
plt.plot(model.history.history["val_loss"])
plt.title("Model Kayıpları")
plt.ylabel("Kayıp")
plt.xlabel("Epok Sayısı")
plt.legend(["Eğitim","Test"], loc="upper left")
plt.show()



Görsel 1. SimpleRNN ile sınıflandırma işlemi ortalama başarım grafiği

Ortalama doğrulama başarısı 0.9935469

Ortalama eğitim başarısı 0.9929753

Proje veri seti üzerinde CNN, simpleRNN, Lstm sinir ağları mimarileri oluşturulmuş ve bu mimarilere uygun olacak şekilde veri setinin özelliklerine bağlı olarak modeller oluşturulmuştur.

Projede yapay zeka dersinde edinilen lstm ile sınıflandırma işlemi proje üzerinde uygulanmıştır. Veri seti üzerinde okunan değerlerden state Date ve State değişkenlerinin veri setinden kaldırılıp okunması sağlanmıştır. Model üzerinde f1 skor başarım ve doğruluk değerleri hesaplanmıştır. Bu işlemin kodu şu şekildedir.

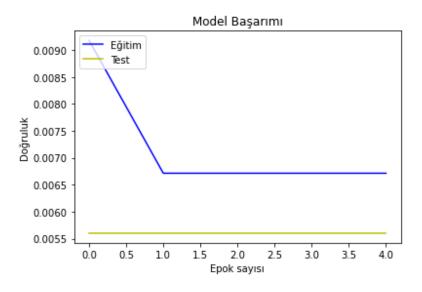
```
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.model_selection import train_test_split
from tensorflow.keras.utils import to_categorical
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Dense, Activation, LSTM, BatchNormalization, Dropout, Flatten
from keras import backend as K
veri = pd.read csv('C:/Users/cagda/OneDrive/Masaüstü/Çağdaş Karaca Hava
Kirliliği/yapaysiniragi/data/i Detaylar19617703.04.2020 18 19 52.csv')
label_encoder=LabelEncoder().fit(veri.Date)
labels=label_encoder.transform(veri.Date)
classes=list(label_encoder.classes_)
veri=veri.drop(["Date","state"],axis=1)
nb classes=len(classes)
scaler= StandardScaler().fit(veri.values)
veri=scaler.transform(veri.values)
X_train,X_valid,y_train,y_valid=train_test_split(veri,labels,test_size=0.2)
y_train=to_categorical(y_train)
y valid=to categorical(y valid)
X train=np.array(X train).reshape(20703, 4,1)
X valid=np.array(X valid).reshape(5176, 4,1)
model=Sequential();
model.add(LSTM(512,input_shape=(4,1)))
model.add(Activation("relu"))
model.add(BatchNormalization())
model.add(Flatten())
model.add(Dropout(0.25))
model.add(Dense(2048,activation="relu"))
model.add(Dense(1024,activation="relu"))
model.add(Dense(nb_classes,activation="softmax"))
model.summary()
def recall_m(y_true,y_pred):
  true_positives=K.sum(K.round(K.clip(y_true*y_pred,0,1)))
  possible_positive=K.sum(K.round(K.clip(y_true,0,1)))
  recall=true_positives/(possible_positive+K.epsilon())
  return recall
def precision_m(y_true,y_pred):
  true positives=K.sum(K.round(K.clip(y_true*y_pred,0,1)))
  predicted positives=K.sum(K.round(K.clip(y pred,0,1)))
  precision=true_positives/(predicted_positives+K.epsilon())
  return precision
def f1_m(y_true,y_pred):
  precision=precision_m(y_true, y_pred)
  recall=recall_m(y_true, y_pred)
  return 2*((precision*recall)/(precision+recall+K.epsilon()))
```

```
model.compile(loss="categorical_crossentropy",optimizer="adam",metrics=["accuracy",f1_m,precision_m, recall_m])
```

```
score = model.fit(X\_train, y\_train, epochs = 15, validation\_data = (X\_valid, y\_valid))
```

```
print(("Ortalama Eğitim Başarısı",np.mean(model.history.history["accuracy"])))
print(("Ortalama Doğrulama Başarısı",np.mean(model.history.history["val_accuracy"])))
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(model.history.history['accuracy'],color="b")
plt.plot(model.history.history['val_accuracy'],color="y")
plt.title("Model Başarımı")
plt.ylabel("Doğruluk")
plt.xlabel("Epok sayısı")
plt.legend(["Eğitim","Test"],loc="upper left")
plt.show()
```

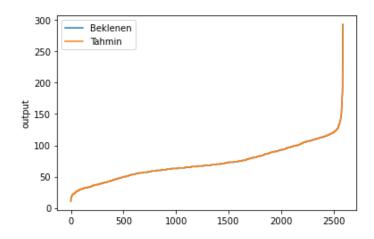


Görsel 2. LSTM mimarisi

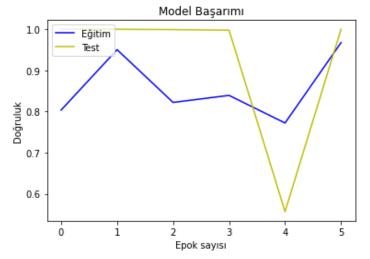
Pythonda oluşturulan yapay sinir ağı ile oluşturularak k means kümeleme algoritması ile veri seti üzerinde yapılan kümeleme işlemi sonuçları şu şekildedir;

```
('Ortalama Eğitim Başarısı', 0.007206685)
('Ortalama Doğrulama Başarısı', 0.005602782)
```

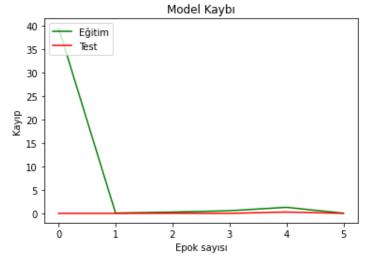
Ortalama eğitim başarımız yapay sinir ağı ile oluşturulan model ile ortalama %0.007 ile başarılı sonuçlandırılmıştır.



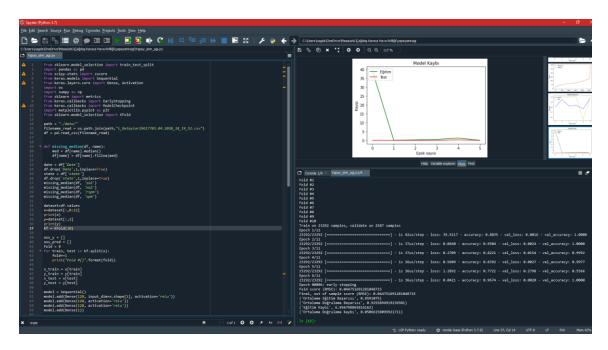
Görsel 3. Kümeleme işleminde tahmin ve beklenen değerlerin görselleştirilmesi



Görsel 4. Modelin eğitim ve test verilerine göre başarım değerlerinin görselleştirilmesi



Görsel 5. Modelin eğitim ve test verilerine göre kayıp değerlerinin görselleştirilmesi



Görsel 6. Sonuçların Ekran Görüntüsü

K means algoritmasının veri seti üzerinde CNN sinir ağları kullanılarak oluşturulan python kodu şu şekildedir:

```
import pandas as pd

from scipy.stats import zscore

from keras.models import Sequential

from keras.layers.core import Dense, Activation

import os

import numpy as np

from sklearn import metrics

from keras.callbacks import EarlyStopping

from keras.callbacks import ModelCheckpoint

import matplotlib.pyplot as plt

from sklearn.model_selection import KFold

path = "./data/"

filename_read = os.path.join(path,"i_Detaylar19617703.04.2020_18_19_52.csv")

df = pd.read_csv(filename_read)

def missing_median(df, name):
```

from sklearn.model_selection import train_test_split

med = df[name].median()

df[name] = df[name].fillna(med)

```
date = df['Date']
df.drop('Date',1,inplace=True)
state = df['state']
df.drop('state',1,inplace=True)
missing_median(df, 'so2')
missing_median(df, 'no2')
missing_median(df, 'rspm')
missing_median(df, 'spm')
dataset=df.values
x=dataset[:,0:12]
print(x)
y=dataset[:,2]
print(y)
kf = KFold(10)
oos_y = []
oos\_pred = []
fold = 0
for train, test in kf.split(x):
  fold+=1
  print("Fold #{}".format(fold))
x_{train} = x[train]
y_train = y[train]
x_{test} = x_{test}
y_test = y[test]
model = Sequential()
model.add(Dense(128, input\_dim=x.shape[1], activation='relu'))
model.add(Dense(128, activation='relu'))
model.add(Dense(128, activation='relu'))
model.add(Dense(1))
model.compile(loss='mean_squared_error', optimizer='adam', metrics=["accuracy"])
monitor = EarlyStopping(monitor='val_loss', min_delta=1e-3, patience=5, verbose=1, mode='auto')
model.fit(x\_train, y\_train, validation\_data = (x\_test, y\_test), callbacks = [monitor], verbose = 1, epochs = 11)
pred = model.predict(x_test)
oos_y.append(y_test)
oos_pred.append(pred)
score = np.sqrt(metrics.mean_squared_error(pred,y_test))
```

```
print("Fold score (RMSE): { }".format(score))
oos_y = np.concatenate(oos_y)
oos\_pred = np.concatenate(oos\_pred)
score = np.sqrt(metrics.mean_squared_error(oos_pred,oos_y))
print("Final, out of sample score (RMSE): { }".format(score))
def chart_regression(pred, y, sort=True):
  t = pd.DataFrame({'pred': pred, 'y': y.flatten()})
  if sort:
    t.sort_values(by=['y'], inplace=True)
  plt.plot(t['y'].tolist(), label='Beklenen')
  plt.plot(t['pred'].tolist(), label='Tahmin')
  plt.ylabel('output')
  plt.legend()
  plt.show()
chart_regression(pred.flatten(),y_test)
print(("Ortalama Eğitim Başarısı",np.mean(model.history.history["accuracy"])))
print(("Ortalama Doğrulama Başarısı",np.mean(model.history.history["val_accuracy"])))
print(("Eğitim Kaybı",np.mean(model.history.history["loss"])))
print(("Ortalama Doğrulama kaybı",np.mean(model.history.history["val_loss"])))
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(model.history.history['accuracy'],color="b")
plt.plot(model.history.history['val_accuracy'],color="y")
plt.title("Model Başarımı")
plt.ylabel("Doğruluk")
plt.xlabel("Epok sayısı")
plt.legend(["Eğitim","Test"],loc="upper left")
plt.show()
plt.plot(model.history.history['loss'],color="g")
plt.plot(model.history.history['val_loss'],color="r")
plt.title("Model Kaybı")
plt.ylabel("Kayıp")
plt.xlabel("Epok sayısı")
plt.legend(["Eğitim","Test"],loc="upper left")
plt.show()
```