Documentatie Project IA

Date de intrare

Datele sunt imagini cu dimensiunea de 32x32, alb negru, pe care le putem citi ca un vector bidimensional cu numere cuprinse între 0 și 255, care arată cat de mult alb se afla într-un pixel.

Prelucrare

Preluam imaginile și le transformăm dintr-un array bidimensional în unul unidimensional folosind functia **reshape()**, astfel fiecare imagine este un vector de 1024 de element, fiecare fiind un numar intre 0 si 255 și îl putem folosi pentru antrenarea modelelor din sklearn.

De asemenea folosim standardizarea standard pentru setul de antrenare și de validare

```
from sklearn import preprocessing

scaler = preprocessing.StandardScaler()

scaler.fit(X_train)

X_train,X_test=scaler.fit_transform(X_train),scaler.fit_transform(X_test)
```

Practic scădem imaginea medie din fiecare imagine din setul nostru de date și împărțim la deviația standard

Modele incercate

Prima data am folosit un clasificator Naive Bayes

```
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB

clfGaussian = GaussianNB()

clfGaussian.fit(X_train, y_train)

clfGaussian.score(X_test,y_test)
```

Am obtinut un scor de **0.3992** pe setul de validare

Următoarea încercare a fost un clasificator care folosește metoda KNN

```
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier

clfKNN = KNeighborsClassifier(n_neighbors=20)

clfKNN.fit(X_train, y_train)

clfKNN.score(X_test,y_test)
```

Horjea Cosmin-Marian

Grupa: 243

Am obtinut scorul de **0.4864** și după aceea am decis sa încerc sa modific parametrul de **n_neighbours**.

```
for k in [1,5,10,20,50]:
    clfKNN = KNeighborsClassifier(n_neighbors=k)
    clfKNN.fit(X_train, y_train)
    print('k=',k,' score=', clfKNN.score(X_test,y_test))

Cu care am obtinut
k= 1 score= 0.4416
k= 5 score= 0.4772
k= 10 score= 0.4906
k= 20 score= 0.4864
k= 50 score= 0.4716
```

Urmatorul model a fost un RandomForestClassifier:

```
clfRandomForest = RandomForestClassifier(max_depth=50, random_state=1)
clfRandomForest.fit(X_train, y_train)
clfRandomForest.score(X_test,y_test)
```

Care a obținut un scor de 0.6226 și am încercat sa variez parametrul de max_depth

```
for depth in [10,25,50,100]:
    clfForest = RandomForestClassifier(max_depth=depth, random_state=1)
    clfForest.fit(X_train, y_train)

    print('d= ',depth,' score= ',clfForest.score(X_test,y_test))

lar rezultatele au fost
d= 10 score= 0.5916
d= 25 score= 0.6278
d= 50 score= 0.6266
d= 100 score= 0.6262
```

Urmatorul a fost un SGDClassifier:

```
from sklearn.linear_model import SGDClassifier
sgd_clf = SGDClassifier(random_state=1,verbose=10)
sgd_clf.fit(X_train, y_train)
sgd_clf.score(X_test,y_test)
```

Cu care am obtinut scorul 0.5294

După aceea m-am gandit sa schimb parametrul de loss:

Horjea Cosmin-Marian

Grupa: 243

```
for lossFun in
['hinge','log','modified_huber','squared_hinge','perceptron']:
    sgd_clf = SGDClassifier(loss=lossFun,random_state=1)
    sgd_clf.fit(X_train, y_train)
    print('loss= ', lossFun, 'score= ', sgd_clf.score(X_test, y_test)
```

lar rezultatele au fost

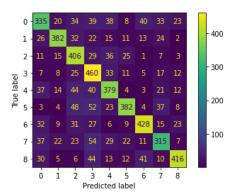
loss= hinge score= 0.5294 loss= log score = 0.4924 loss= modified_huber score= 0.4164 loss= squared_hinge score= 0.3978 loss= perceptron score= 0.527

După aceea am folosit un MLPClassifier:

lar aici am obtinut un score de 0.7276

Am folosit acest model pentru a face submit pe kaggle unde am obtinut **0.74080**

Matricea de confuzie arată așa:



Următorul model a fost un SVM:

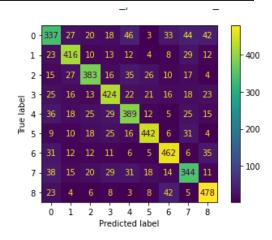
```
from sklearn.svm import SVC

clfSVM=SVC(C=1.0, verbose=True, kernel='rbf')

clfSVM.fit(X_train, y_train)

clfSVM.score(X_test, y_test)
```

Unde am primit un scor de **0.7378** pe setul de validare iar pe cel de testare de pe Kaggle **0.75040** iar matricea de confuzie arată astfel:



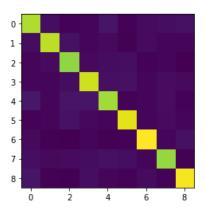
Tensorflow

Am decis sa folosesc Tensorflow cu Keras pentru a construi un model nou O schimbare a fost aceea ca datele aveau acum dimensiunea de (32x32x1) pentru ca sunt imagini de 32x32 cu o singura culoare

Avem un model secvențial cu doua straturi convolutionare cu 32,respectiv 64 de filtre, mărimea kernel-ului de 3x3 și metoda de activare 'relu'. Stratul "Flatten" care ne transforma datele în unu dimensionale. Acestea le pasam într-un layer cu 100 de unități iar în final într-un layer cu 9 unități deoarece încercăm sa prezicem clase de la 0 la 8.

Atunci cand compilam modelul, folosim ca funcție de loss 'categorical_crossentropy' care calculeaza cate de diferite sunt clasele prezise de model fata de clasele adevărate. În final antrenam modelul timp de 20 de epoci cu un batch size de 512

Pe setul de validare, modelul avea o acuratețe de **0.8288** și după ce am dat submit am obtinut **0.84560** pe clasamentul inițial iar după aceea un scor de **0.82613** pentru clasamentul final Matricea de confuzie pentru acest model arată astfel:



```
19,
                                         23],
array([[444, 19, 5,
                        29,
                     8,
                             4, 14,
       17, 454, 22,
                    9, 12,
                             2, 15,
                                          61.
        6, 14, 421,
                   13, 17, 18,
                                         12],
           7, 17, 467, 21, 22,
       7,
                                6,
                                    16,
           9, 26, 28, 435, 4,
       32,
                                6, 17,
            6, 25, 11,
                         9, 484,
                                6, 15,
                        2,
           2,
      [ 13,
               1,
                    6,
                            5, 504,
                                     7,
                                         23],
       18, 13, 15, 17, 22, 18, 9, 424,
                1, 19,
                            4, 15,
      [ 28,
                        7,
```

Horjea Cosmin-Marian

Grupa: 243

Bibliografie

- https://scikit-learn.org/stable/modules/classes.html
- https://keras.io/api/
- https://www.tensorflow.org/api docs/python/tf/keras/
- https://www.youtube.com/playlist?list=PLUI4u3cNGP63gFHB6xb-kVBiQHYe_4hSi