```
# -*- coding: utf-8 -*-
3
   Çok sınıflı sınıflandırma (Multiclass classification)
    * Haber metinleri 46 farklı kategoriye ayrılmıştır
    * imdb örneğine benzer şekilde kelimeler 10000 ile sınırlandırılmıştır
    * vectorize sequences fonksiyonuna alternatif olarak Tokenizer kutuphanesinden
7
       sequences to matrix fonksiyonu kullanılmıştır
   * Ağ 46 çıkışlı olarak tanımlanmış ve softmax fonksiyonu kullanılmıştır.
   * train label veya test label 0-45 arası tamsayı değerler sakladığı için
       keras.utils.to categorical fonksiyonu ile herbir etiket 46 elemanlı
       çıkış vektörüne dönüştürülmüştür. Yani haber 10 numaralı kategorideyse
11
       vektörde bu konum 1 diğerleri 0 olarak tanımlanır.
13
14
15
    import keras
16
    from keras.datasets import reuters
17
    from keras.models import Sequential
18
    from keras.layers import Dense, Activation
    from keras.preprocessing.text import Tokenizer
19
20
21
    \#(x_{train}, y_{train}), (x_{test}, y_{test}) = \
22
    # reuters.load_data(num_words=None, test_split=0.2)
23
    max\_words = 10000
24
    (train_data, train_labels), (test_data, test_labels) =\
25
    reuters.load data(num words=max words)
26
27
28
    word index = reuters.get word index()
29
30
    print('# of Training Samples: {}'.format(len(train data)))
    print('# of Test Samples: {}'.format(len(test data)))
31
32
33
    word index = reuters.get word index()
34
35
36
    num classes = max(train labels) + 1
37
38
    print('# of Classes: {}'.format(num classes))
39
40
    index to word = {}
41
    for key, value in word index.items():
42
         index to word[value] = key
43
44
    print(' '.join([index to word[x] for x in train data[0]]))
45
    print(train labels[0])
46
47
48
     #10000 kelime için 10000 elemanlı binary vektör oluştur
     #ilgili yorum içerisinde kullanılan kelimeler 1 diğerleri 0 olarak işaretlenir
49
50
    tokenizer = Tokenizer(num words=max words)
51
    x train = tokenizer.sequences to matrix(train data, mode='binary')
52
    x test = tokenizer.sequences to matrix(test data, mode='binary')
53
54
    #one-hot coding
55
    #46 elemanlı (her sınıf için) binary vektör
    y train = keras.utils.to categorical(train labels, num classes)
57
    y test= keras.utils.to categorical(test labels, num classes)
58
59
    #model
60
    model = Sequential()
    model.add(Dense(32,activation='relu', input shape=(10000,)))
62
    model.add(Dense(32))
63
    model.add(Activation('relu'))
64
    model.add(Dense(46,activation='softmax'))
65
66
    model.compile(loss='categorical crossentropy',
67
                   optimizer='rmsprop',
68
                   metrics=['accuracy'])
69
70
    print(model.metrics names)
71
    batch size =32
72
    epochs = 10
```

```
73
 74
      history = model.fit(x train,
 75
                           y train,
 76
                           batch size=batch size,
 77
                           epochs=epochs, #verbose=1,
 78
                           validation split=0.1)#!! #veya validation data=(x val, y val)),
 79
 80
 81
      #Eğitilen modelin test verleri için başarımını belirle
 82
      score = model.evaluate(x test,
 83
                               y test,
 84
                               batch size=batch size)
 85
 86
 87
      print('Test loss:', score[0])
      print('Test accuracy:', score[1])
 88
 89
 90
      # Grafik çizim işlemleri
      import matplotlib.pyplot as plt
 91
 92
 93
      loss = history.history['loss']
 94
      val_loss = history.history['val_loss']
 95
 96
      epochs = range(1, len(loss) + 1)
 97
 98
      plt.figure(1)
 99
      plt.plot(epochs, loss, 'bo', label='Training loss')
      plt.plot(epochs, val loss, 'b', label='Validation loss')
100
      plt.title('Training and validation loss')
101
102
      plt.xlabel('Epochs')
      plt.ylabel('Loss')
103
104
      plt.legend()
105
      plt.show()
106
107
      plt.figure(2)
108
      acc = history.history['acc']
109
      val acc = history.history['val acc']
110
      acc = history.history['acc']
111
      val_acc = history.history['val_acc']
      plt.plot(epochs, acc, 'ro', label='Training acc')
plt.plot(epochs, val_acc, 'r', label='Validation acc')
112
113
114
      plt.title('Training and validation accuracy')
115
      plt.xlabel('Epochs')
116
      plt.ylabel('acc')
117
      plt.legend()
118
119
      plt.show()
120
```