Махмадзиёев Али 181-331

Лабораторная работа №6

Задание 6.1 [до 5 баллов]. Построить наивный классификатор Байеса для присвоения пикселям изображения меток «кожа» и «не кожа» 4. За признаки пикселей следует принять характеристики цвета в цветовой модели RGB.

Задание 6.2 [до 3 баллов]. Построить наивный классификатор Байеса для присвоения пикселям изображения меток «кожа» и «не кожа». За признаки пикселей следует принять характеристики цвета в цветовой модели HSV.

Задание 6.3 [до 2 баллов]. Провести кросс-валидацию наивного классификатора Байеса на данных из заданий 6.1 и 6.2 (независимо). Сравнить и объяснить результаты.

При обучении классификатора были использованы:

образцы кожи:



Образцы без кожи:



Открываем и считываем пиксели, создаем из них массив:

```
B [1]: from PIL import Image, ImageDraw
       import numpy as np
       import pandas as pd
       from sklearn import preprocessing
B [2]:
       im1 = Image.open('leather/1.png')
       im2 = Image.open('leather/2.png')
       im3 = Image.open('leather/3.png')
       im4 = Image.open('leather/4.png')
       im5 = Image.open('leather/5.png')
       im6 = Image.open('leather/6.png')
       im7 = Image.open('leather/7.png')
       im8 = Image.open('leather/8.png')
       im9 = Image.open('leather/9.png')
       im10 = Image.open('leather/10.png')
       pixKozhi_1 = list(im1.getdata())
       pixKozhi_2 = list(im2.getdata())
       pixKozhi 3 = list(im3.getdata())
       pixKozhi_4 = list(im4.getdata())
       pixKozhi_5 = list(im5.getdata())
       pixKozhi_6 = list(im6.getdata())
       pixKozhi 7 = list(im7.getdata())
       pixKozhi 8 = list(im8.getdata())
       pixKozhi 9 = list(im9.getdata())
       pixKozhi 10 = list(im10.getdata())
       pixels ALL_Kozha = []
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 1)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 2)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 3)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 4)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 5)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 6)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 7)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 8)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 9)
       pixels ALL Kozha.extend(pixKozhi 10)
       # print(pixels ALL Kozha)
```

Создаем датафрейм из данного массива, присваиваем label=1 данным значениям:

Открываем изображения, не относящиеся к коже:

```
B [4]:
    im11 = Image.open('samples/1.png')
    im12 = Image.open('samples/2.png')
    im13 = Image.open('samples/3.png')
    im14 = Image.open('samples/4.png')
    im15 = Image.open('samples/5.png')
    im16 = Image.open('samples/6.png')
    im17 = Image.open('samples/7.png')
    # im18 = Image.open('samples/8.png')
# im19 = Image.open('samples/9.png')
# im20 = Image.open('samples/10.png')
```

Считываем пиксели на данных изображениях, создаем из них массив:

```
B [5]:
       pixelsSample_1 = list(im11.getdata())
       pixelsSample 2 = list(im12.getdata())
       pixelsSample 3 = list(im13.getdata())
       pixelsSample 4 = list(im14.getdata())
       pixelsSample 5 = list(im15.getdata())
       pixelsSample 6 = list(im16.getdata())
       pixelsSample 7 = list(im17.getdata())
       # pixelsSample 8 = list(im18.getdata())
       # pixelsSample 9 = list(im19.getdata())
       # pixelsSample 10 = list(im20.getdata())
       pixels NOT Kozha = []
       pixels NOT Kozha.extend(pixelsSample 1)
       pixels NOT Kozha.extend(pixelsSample 2)
       pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_3)
       pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_4)
       pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_5)
       pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_6)
       pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_7)
       # pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_8)
       # pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_9)
       # pixels_NOT_Kozha.extend(pixelsSample_10)
```

Создаем датафрейм из данного массива, присваиваем label=0 данным значениям:

```
B [6]:
        np.reshape(pixels_NOT_Kozha,(len(pixels_NOT_Kozha), 4))
        df_Samples = pd.DataFrame(data=pixels_NOT_Kozha, columns = ['R','G','B','H'])
        del df_Samples['H']
        df_Samples['label'] = 0
        df_Samples = df_Samples.drop_duplicates()
        print(df_Samples)
                 R G B label
                  0 36 94
                 0 35 93
       101
                 0 34 92
        216
        224
                 0 35 95
                 0 36 96
       7880004 145 37 52 0
7880006 148 0 6 0
7880010 143 7 9 0
7880012 145 0 8 0
7880076 112 2 5 0
                                 0
```

Объединяем датасеты:

```
B [7]: df_Base = pd.concat([df_Kozha, df_Samples])
         print(df Base)
         # columns = df Base.columns
         # print(columns)
         # for column in columns:
              print(column)
               print(df Base[column].value counts(dropna=False))
                     R G B label
                  192 130 113
192 132 109
192 132 109
193 131 109
193 131 109
         3
         4
                   ... ... ...
         . . .
        7880004 145 37 52 0
7880006 148 0 6 0
7880010 143 7 9 0
7880012 145 0 8 0
         7880004 145 37
         7880076 112 2 5
         [683868 rows x 4 columns]
```

Разбиваем данные на тренировочные и тестовые:

Строим наивный классификатор Байеса:

```
B [9]: # κπαccuφuκαmop δαŭeca
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.model_selection import cross_val_score

gnb_RGB = GaussianNB()
gnb_RGB.fit(points_train_RGB, labels_train_RGB)
prediction_RGB = gnb_RGB.predict(points_test_RGB)
# print(points_test.assign(predict=prediction))
print(format(gnb_RGB.score(points_test_RGB, labels_test_RGB)))
# print(labels_train_RGB)

0.8180818520533202
```

Проводим кросс-валидацию для значений RGB:

Переводим значения из RGB в HSV:

Присваиваем метки датасетам, объединяем их:

```
B [12]: df_HSV_Kozha = pd.DataFrame(data=HSV_Kozha, columns=['H', 'S', 'V'])
        df HSV Kozha['label'] = 1
        df_HSV_Kozha = df_HSV_Kozha.drop_duplicates()
        df_HSV_Samples = pd.DataFrame(data=HSV_Samples, columns=['H', 'S', 'V'])
        df_HSV_Samples['label'] = 0
        df HSV Samples = df_HSV_Samples.drop_duplicates()
        df_BaseHSV = pd.concat([df_HSV_Kozha, df_HSV_Samples])
        df_Samples = df_Samples.drop_duplicates()
        # print(df_BaseHSV)
        columns = df_BaseHSV.columns
        print(columns)
        for column in columns:
            print(column)
            print(df_BaseHSV[column].value_counts(dropna=False))
        Index(['H', 'S', 'V', 'label'], dtype='object')
        0.166667
                    2784
        0.833333
                    2668
        0.000000
                    2648
        0.666667
                   1784
        0.583333
                  1496
        0.317511
        0.143777
                     1
        0.554784
        0.058494
        0.142743
```

Разбиваем данные на тренировочные и тестовые строим наивный классификатор Байеса:

```
B [13]:

points_train_HSV, points_test_HSV, labels_train_HSV, labels_test_HSV = train_test_split(df_BaseHSV.iloc[:, :-1], df_BaseHSV['labels_train_HSV, points_test_HSV)

gnb_HSV = GaussianNB()

gnb_HSV.fit(points_train_HSV, labels_train_HSV)

prediction_HSV = gnb_HSV.predict(points_test_HSV)

# print(points_test.assign(predict=prediction))

print(format(gnb_HSV.score(points_test_HSV, labels_test_HSV)))

# print(labels_train_HSV)

0.9804461895413171
```

Проводим кросс-валидацию HSV:

```
B [14]:

scores_HSV = cross_val_score(gnb_HSV, df_BaseHSV[df_BaseHSV.columns[:3]], df_BaseHSV['label'], cv=10)

print(scores_HSV, "SCORES HSV")
print(scores_HSV.mean(), "SCORES MEAN HSV")
print(scores_HSV.std(), "SCORES STD HSV")

[0.98299125 0.98454399 0.98320543 0.93985365 0.97570944 0.98538283
0.98554346 0.97390684 0.98231273 0.98359778] SCORES HSV
0.97770474015797 SCORES MEAN HSV
0.013162258876160095 SCORES STD HSV
```

Загружаем изображение, определяем его высоту, ширину, считываем данные пикселей:

```
B [15]:
    imgTEST = Image.open('test.png')
    width = imgTEST.size[0]
    print(width)
    height = imgTEST.size[1]
    print(height)
    pixelsTEST = list(imgTEST.getdata())

1000
1374
```

Создаем из значений пикселей массив RGB:

```
B [16]:
    RGB_TEST = []
    for i in pixelsTEST:
        RGB_TEST.append((i[0], i[1], i[2]))

import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.image as mpimg
array = np.array(RGB_TEST).reshape(height, width, 3)
# plt.imshow(array.astype(np.uint8))
```

Заполняем датафрейм RGB, применяем наивный классификатор Байеса, выводим значения получившегося датафрейма:

```
B [17]:
    points_new_RGB = pd.DataFrame(data=RGB_TEST, columns=['R', 'G', 'B'])
    predict_TEST_RGB = gnb_RGB.predict(points_new_RGB)
    points_new_RGB = points_new_RGB.assign(label=predict_TEST_RGB)
    df_TEST_NEW_RGB = pd.DataFrame(data=points_new_RGB)
    # print(points_new_RGB[column].value_counts())

columns = df_TEST_NEW_RGB.columns
    print(columns)
    for column in columns:
        print(column)
        print(df_TEST_NEW_RGB[column].value_counts(dropna=False))
```

Заполняем новый массив RGB, красим значения label=1 в красный цвет, выводим полученную картинку:

```
B [19]: RGB = []
         for it, i in enumerate(RGB_TEST):
             i = list(i)
             i.append(predict_TEST_RGB[it])
             RGB.append(i)
         RGB_2 = []
         for it, i in enumerate(RGB):
             if (predict_TEST_RGB[it]==1):
                 i[0] = 255
                 i[1] = 0
                 i[2] = 0
             RGB_2.append((i[0], i[1], i[2]))
 B [20]: array = np.array(RGB_2).reshape(height, width, 3)
         plt.imshow(array.astype(np.uint8))
Out[20]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x1a9d611a460>
           200
           400
           600
           800
          1000
          1200
```

200 400

600 800

Проведем тест на HSV. Преобразуем пиксели первоначального изображения в HSV массив, Заполняем датафрейм HSV, применяем наивный классификатор Байеса, выводим значения получившегося датафрейма:

```
B [23]: HSV_2 =[]
          for it, i in enumerate(HSV_TEST):
    i = list(i)
              i.append(predidict_TEST[it])
              HSV_2.append(i)
          RGB_3 = []
for it, i in enumerate(HSV_2):
              if (predidict_TEST[it]==1):
                   i[0] = 0
                   i[1] = 1
                   i[2] = 100
              RGB_3.append(colorsys.hsv_to_rgb(i[0], i[1], i[2]))
 B [24]: array = np.array(RGB_3).reshape(height, width, 3)
          plt.imshow(array.astype(np.uint8))
Out[24]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x1bdf82b3970>
            200
            400
            600
            800
           1000
           1200
                   200 400 600 800
               ó
```

В HSV наивный классификатор Байеса работает лучше.