Ex 2: Skin Color

2 -0.852381 -0.825933 -0.030004

```
In [1]: # from google.colab import drive
# drive.mount("/content/gdrive", force_remount=True)
# %cd '/content/gdrive/My Drive/LDS6_MachineLearning/practice_2023/Chapter14_PCA/'
```

Cho dữ liệu skin nằm trong tập tin Skin_NonSkin.txt.

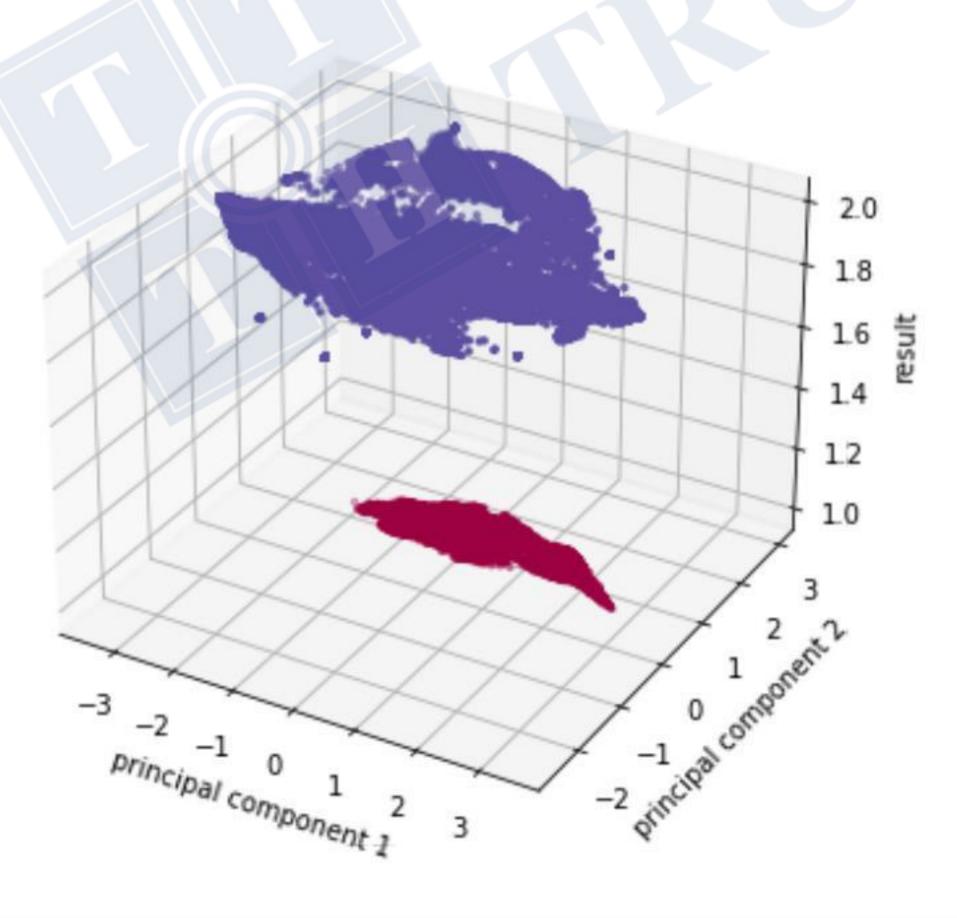
• Bộ dữ liệu phân loại da (Skin Segmentation) được tạo thành từ 3 không gian màu B, G, R. Dữ liệu Skin và Nonskin được tạo ra bằng cách sử dụng kết cấu da từ hình ảnh khuôn mặt với sự đa dạng về độ tuổi, giới tính,...

Có (245057 * 4) sample với 3 cột đầu là B,G,R (x1,x2, và x3 features), cột thứ tư là class labels (y).

Áp dụng thuật toán PCA để trực quan hóa dữ liệu với 2 thành phần thay vì 3 thành phần.

```
import matplotlib.pyplot as plt
        from sklearn import datasets
        from sklearn import svm
        from sklearn.model_selection import train_test_split
        import numpy as np
        import pandas as pd
        from sklearn.decomposition import PCA
        from sklearn.preprocessing import StandardScaler
In [ ]: data = pd.read_csv("Skin_NonSkin.txt", sep='\t', header= None)
        data.info()
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 245057 entries, 0 to 245056
        Data columns (total 4 columns):
             245057 non-null int64
             245057 non-null int64
             245057 non-null int64
             245057 non-null int64
        dtypes: int64(4)
        memory usage: 7.5 MB
        data.head(3)
In [ ]:
Out[4]:
         0 74 85 123 1
         1 73 84 122 1
         2 72 83 121 1
        X = data.iloc[:, :-1]
        y = data.iloc[:, -1]
        Trực quan hóa dữ liệu
        X.head(3)
Out[6]:
         0 74 85 123
         1 73 84 122
         2 72 83 121
In [ ]: X = X.astype('float')
In [ ]: X = StandardScaler().fit_transform(X)
In [ ]: X = pd.DataFrame(data = X, columns = [0, 1, 2])
        X.head(3)
Out[9]:
         0 -0.820256 -0.792567 -0.002441
         1 -0.836318 -0.809250 -0.016223
```

```
In []: y = np.array(data[3])
         y = pd.DataFrame(data = y, columns = ['result'])
         y.head(3)
Out[10]:
             result
 In [ ]: y.groupby(['result']).size()
Out[11]: result
                50859
              194198
         dtype: int64
         pca = PCA(n_components=2)
         principalComponents = pca.fit_transform(X)
 In [ ]: principalDf = pd.DataFrame(data = principalComponents,
                                     columns = ['principal component 1',
                                                 'principal component 2'])
 In [ ]: # principalDf.head(3)
 In [ ]: finalDf = pd.concat([principalDf, y], axis = 1)
         finalDf.head(3)
Out[16]:
             principal component 1 principal component 2 result
                       -0.975032
                                          0.583094
                       -1.001979
                                          0.583404
                                          0.583714
                       -1.028925
 In [ ]: from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
         fig = plt.figure(figsize=(6,6))
         ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
         ax.scatter(finalDf['principal component 1'],
                    finalDf['principal component 2'],
                    finalDf['result'],
                     c=finalDf['result'],
                     marker = '.', cmap=plt.cm.Spectral)
         ax.set_xlabel('principal component 1')
         ax.set_ylabel('principal component 2')
         ax.set_zlabel('result')
```



```
In [ ]: pca.explained_variance_ratio_
Out[18]: array([0.784023 , 0.17671028])
In [ ]: pca.explained_variance_ratio_.sum()
```

Explaining PCA

Out[19]: 0.9607332838554102

plt.show()

- The first 2 eigenvectors account for 96% of the variance and will be kept.
- Explaining dataset with 2 main components (PCA)

```
finalDf = finalDf.join(X)
          finalDf.head()
Out[20]:
             principal component 1 principal component 2 result
                        -0.975032
                                            0.583094
                                                        1 -0.820256 -0.792567
                                                                            -0.002441
           0
                        -1.001979
                                           0.583404
                                                        1 -0.836318 -0.809250 -0.016223
                        -1.028925
                                           0.583714
                                                        1 -0.852381 -0.825933 -0.030004
                        -1.082818
                                           0.584334
                                                        1 -0.884507 -0.859299 -0.057567
                                                        1 -0.884507 -0.859299 -0.057567
                        -1.082818
                                           0.584334
         pca.components_
Out[21]: array([[ 0.58484588,  0.62334385,  0.5190354 ],
                  [-0.53491085, -0.18464433, 0.82448581]])
 In [ ]: vects = pca.components_
 In [ ]: vects
Out[23]: array([[ 0.58484588,  0.62334385,  0.5190354 ],
                  [-0.53491085, -0.18464433, 0.82448581]])
 In []: # 2 thanh phan, moi thanh phan co 3 yeu to La 0, 1, 2
          Component one

    High: attribute 1

    Low: attribute 2

          one = pd.Series(vects[0], index=X.columns)
          one.sort_values(ascending=False)
Out[25]: 1
               0.623344
               0.584846
```

Component two

0.519035

dtype: float64

High: attribute 2Low: attribute 1

```
In [ ]: two = pd.Series(vects[1], index=X.columns)
two.sort_values(ascending=False)
```

Out[26]: 2 0.824486 1 -0.184644 0 -0.534911 dtype: float64