

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ

УЧРЕЖДЕНИЕ ОБРАЗОВАНИЯ
«БРЕСТСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»

ФАКУЛЬТЕТ ЭЛЕКТРОННО-ИНФОРМАЦИОННЫХ СИСТЕМ

Кафедра интеллектуальных информационных технологий

Отчет по лабораторной работе №1

Специальность ИИ-23

Выполнил

Д.Н. Скварнюк,
студент группы ИИ-23

Проверил
К.В. Андренко,
преподаватель стажёр
кафедры ИИТ,
«___» _____ 2025 г.

Цель работы: научиться применять метод PCA для осуществления визуализации данных.

Задание:

1. Используя выборку по варианту, осуществить проецирование данных на плоскость первых двух и трех главных компонент (двумя способами: 1. вручную через использование `numpy.linalg.eig` для вычисления собственных значений и собственных векторов и 2. с помощью `sklearn.decomposition.PCA` для непосредственного применения метода PCA – два независимых варианта решения);
2. Выполнить визуализацию полученных главных компонент с использованием средств библиотеки `matplotlib`, обозначая экземпляры разных классов с использованием разных цветовых маркеров;
3. Используя собственные значения, рассчитанные на этапе 1, вычислить потери, связанные с преобразованием по методу PCA. Сделать выводы;
4. Оформить отчет по выполненной работе, загрузить исходный код и отчет в соответствующий репозиторий на github.

Задание по вариантам

№ варианта	Выборка	Класс
10	wholesale+customers.zip	Region

Код программы

```
[4]: import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
```

```
[6]: df = pd.read_csv('Wholesale customers data.csv')
df.head()
```

```
[6]:
```

	Channel	Region	Fresh	Milk	Grocery	Frozen	Detergents_Paper	Delicassen
0	2	3	12669	9656	7561	214	2674	1338
1	2	3	7057	9810	9568	1762	3293	1776
2	2	3	6353	8808	7684	2405	3516	7844
3	1	3	13265	1196	4221	6404	507	1788
4	2	3	22615	5410	7198	3915	1777	5185

```
[7]: labels = df['Region']
data = df.drop(columns=['Region'])
data
```

```
[7]:
```

	Channel	Fresh	Milk	Grocery	Frozen	Detergents_Paper	Delicassen
0	2	12669	9656	7561	214	2674	1338
1	2	7057	9810	9568	1762	3293	1776
2	2	6353	8808	7684	2405	3516	7844
3	1	13265	1196	4221	6404	507	1788
4	2	22615	5410	7198	3915	1777	5185
..
435	1	29703	12051	16027	13135	182	2204
436	1	39228	1431	764	4510	93	2346
437	2	14531	15488	30243	437	14841	1867
438	1	10290	1981	2232	1038	168	2125
439	1	2787	1698	2510	65	477	52

[440 rows x 7 columns]

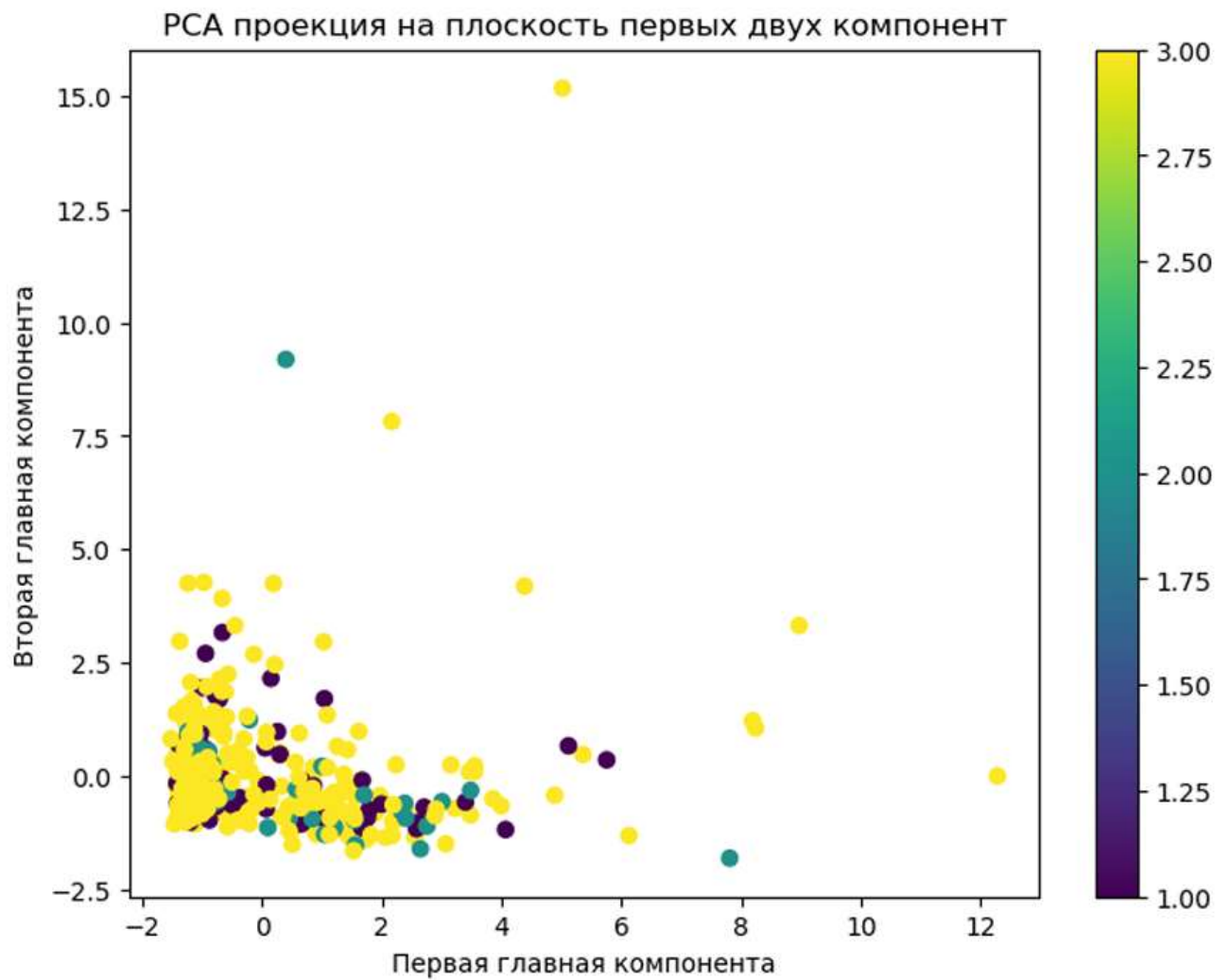
```
[8]: scaler = StandardScaler()
data = scaler.fit_transform(data)
data
```

```
[8]: array([[ 1.44865163,  0.05293319,  0.52356777, ..., -0.58936716,
            -0.04356873, -0.06633906],
            [ 1.44865163, -0.39130197,  0.54445767, ..., -0.27013618,
              0.08640684,  0.08915105],
            [ 1.44865163, -0.44702926,  0.40853771, ..., -0.13753572,
              0.13323164,  2.24329255],
            ...,
            [ 1.44865163,  0.20032554,  1.31467078, ..., -0.54337975,
              2.51121768,  0.12145607],
            [-0.69029709, -0.13538389, -0.51753572, ..., -0.41944059,
              -0.56977032,  0.21304614],
            [-0.69029709, -0.72930698, -0.5559243 , ..., -0.62009417,
              -0.50488752, -0.52286938]], shape=(440, 7))
```

```
[9]: data_centered = data - data.mean()
cov_matrix = np.cov(data_centered, rowvar=False)
eig_values, eig_vectors = np.linalg.eig(cov_matrix)
idx = np.argsort(eig_values)[::-1]
eig_vectors = eig_vectors[:, idx]

projected_data_2d = data_centered.dot(eig_vectors[:, :2])
projected_data_3d = data_centered.dot(eig_vectors[:, :3])
```

```
[10]: plt.figure(figsize=(8, 6))
scatter = plt.scatter(projected_data_2d[:, 0], projected_data_2d[:, 1],
                      c=labels, cmap='viridis')
plt.colorbar(scatter)
plt.xlabel('Первая главная компонента')
plt.ylabel('Вторая главная компонента')
plt.title('PCA проекция на плоскость первых двух компонент')
plt.show()
```

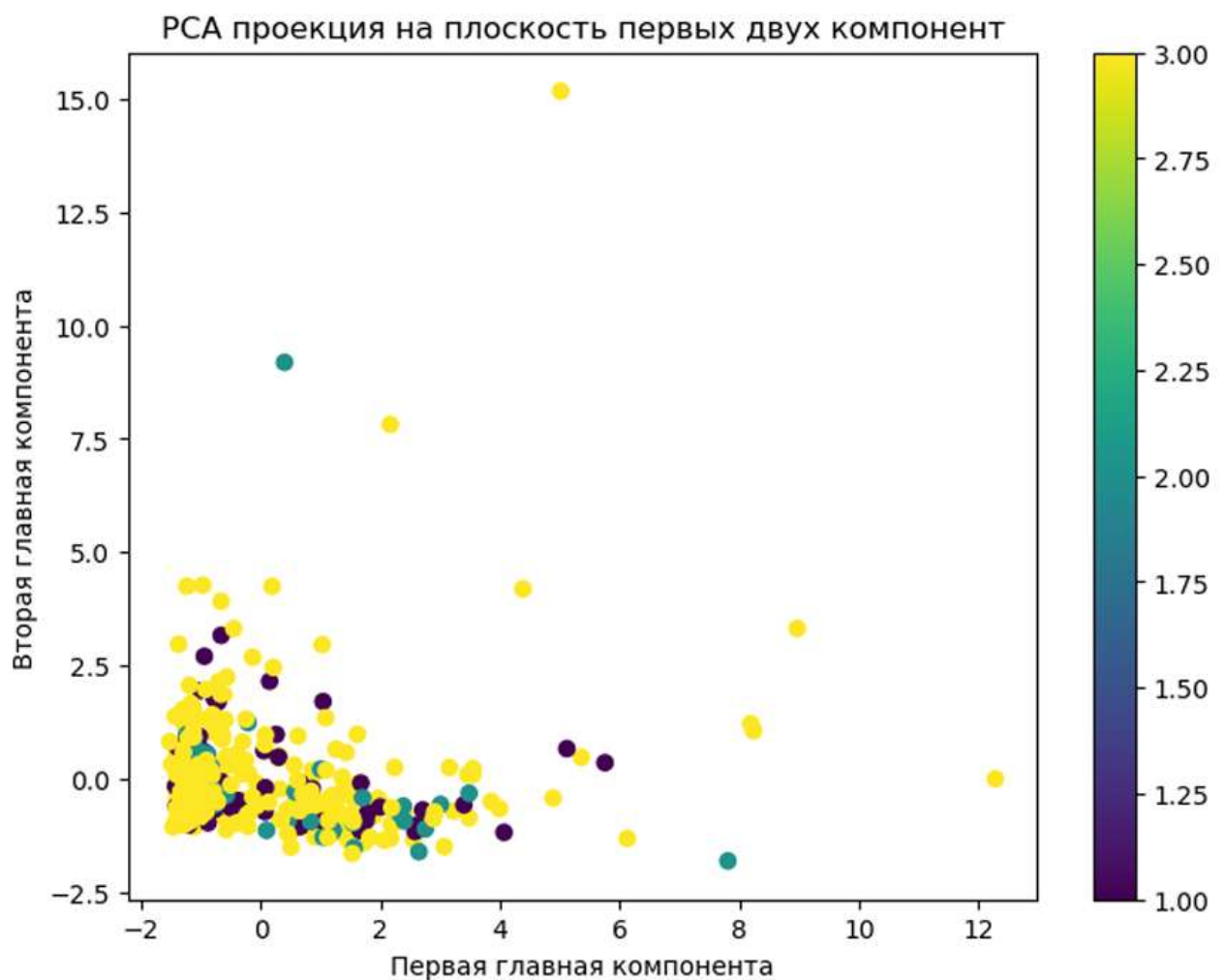


```
from sklearn.decomposition import PCA
```

```
pca_2d = PCA(n_components=2)  
data_2d = pca_2d.fit_transform(data)
```

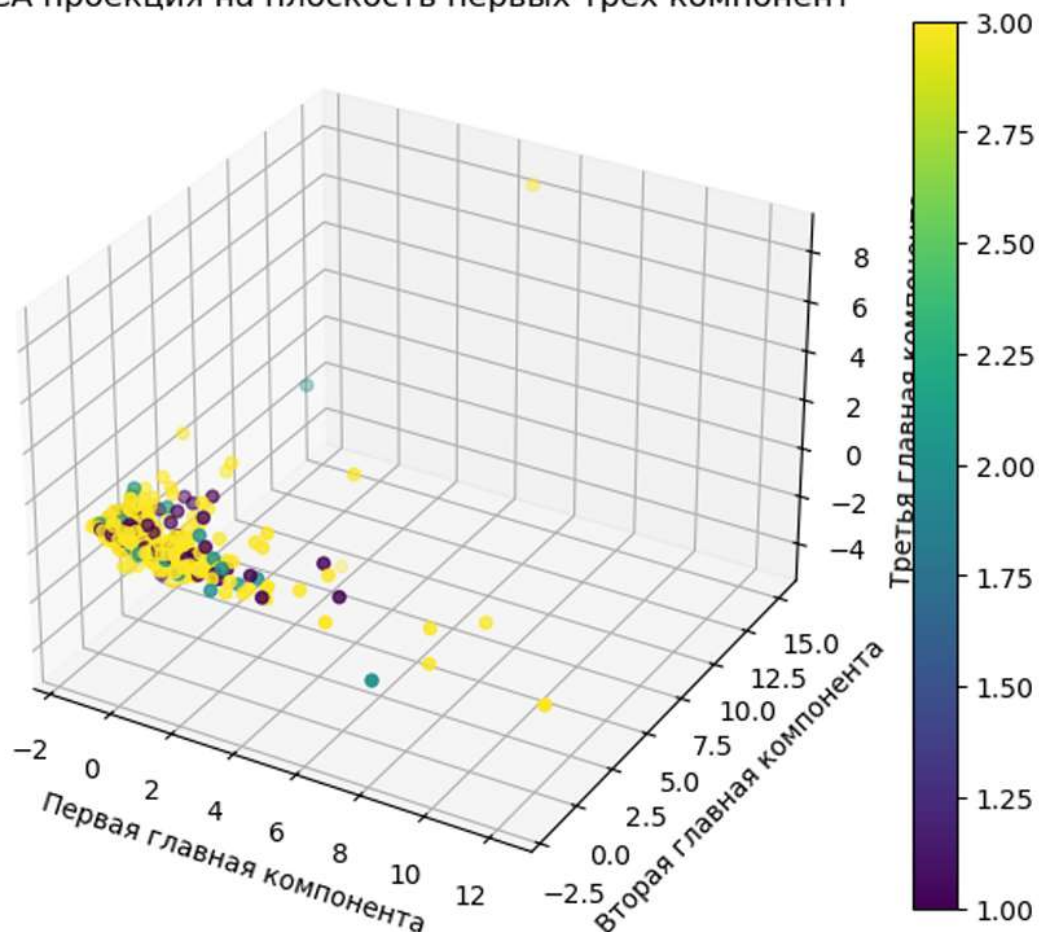
```
pca_3d = PCA(n_components=3)  
data_3d = pca_3d.fit_transform(data)
```

```
plt.figure(figsize=(8, 6))  
scatter = plt.scatter(data_2d[:, 0], data_2d[:, 1], c=labels, cmap='viridis')  
plt.colorbar(scatter)  
plt.xlabel('')  
plt.ylabel('')  
plt.title('PCA')  
plt.show()
```



```
[11]: fig = plt.figure(figsize=(8, 6))
ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
scatter = ax.scatter(projected_data_3d[:, 0], projected_data_3d[:, 1],
                     projected_data_3d[:, 2], c=labels, cmap='viridis')
fig.colorbar(scatter)
ax.set_xlabel('Первая главная компонента')
ax.set_ylabel('Вторая главная компонента')
ax.set_zlabel('Третья главная компонента')
ax.set_title('PCA проекция на плоскость первых трёх компонент')
plt.show()
```

PCA проекция на плоскость первых трёх компонент



```
[12]: total_var = np.sum(eig_values)

explained_var_ratio = np.cumsum(sorted(eig_values, reverse=True)) / total_var

loss_2d = 1 - explained_var_ratio[1]
loss_3d = 1 - explained_var_ratio[2]

print("2D : ", loss_2d)
print("3D : ", loss_3d)

2D : 0.3018245434576894
3D : 0.19608757587730807
```

Вывод: научился применять метод PCA для осуществления визуализации данных.