Задание 1

```
Входные данные:
```

```
X = [[4, 2.9], [2.5, 1], [3.5, 4], [2, 2.1]]
Для ядерной функции: K(x_i, x_i) = ||x_i - x_i||^2 рассчитать ядерную матрицу:
import numpy as np
x = np.array([[4, 2.9], [2.5, 1], [3.5, 4], [2, 2.1]])
kernel_func = lambda x_i, x_j: np.sum((x_i - x_j) ** 2)
kernel_matrix = np.empty([4, 4])
for j in range(x.shape[0]):
    for i in range(x.shape[0]):
        kernel_matrix[i][j] = kernel_func(x[i], x[j])
print(kernel_matrix)
Ответ:
[[ 0. 5.86 1.46 4.64]
 [ 5.86 0. 10.
                      1.46]
 [ 1.46 10. 0.
                      5.86]
 [ 4.64 1.46 5.86 0. ]]
Задание 2
Входные данные:
D = [[8, -20], [0, -1], [10, -19], [10, -20], [2, 0]]
1. Рассчитать среднее µ и ковариационную матрицу ∑ для набора данных D:
D = np.array([[8, -20], [0, -1], [10, -19], [10, -20], [2, 0]])
print(f"Mean value: {np.mean(D)}\n", f"Covariance matrix:
{np.cov(D, rowvar=False)}")
Ответ:
Mean value: -3.0
Covariance matrix: [[ 22. -47.5]
                     [-47.5 \ 110.5]]
```

2. Рассчитать собственные числа для матрицы Σ:

```
cov_matrix = np.cov(D, rowvar=False)
print(f"Eigenvalues: {np.linalg.eigvals(cov_matrix)}")
Ormer:
Eigenvalues: [ 1.33226359 131.16773641]
```

- 3. Внутренний размер набора данных (5, 2).
- 4. Рассчитать первый галвный компонент:

```
D_mod = D - D.mean(axis=0)
eigvals, eigvecs = np.linalg.eig(np.cov(D, rowvar=False))
projection = -eigvecs[:, np.argmax(eigvals)]
print(f"First primary component: {np.dot(D_mod, projection)}")
OTBET:
First primary component: [-8.13363886 12.4804344 -8.01463621 -8.93159638 12.59943705]
```

5. Если $\mathbf{\mu}$ и $\mathbf{\Sigma}$ сверху характеризуют нормальное распределение, из которого были сгенерированы точки, то нормальная ориентация 2-мерной функции нормальной плотности представлена на рис. 1.

```
import matplotlib.pyplot as plt

values = np.random.multivariate_normal(
    D.mean(axis=0),
    np.cov(D, rowvar=False),
    1000)

plt.scatter(values[:, 0], values[:, 1]);
```

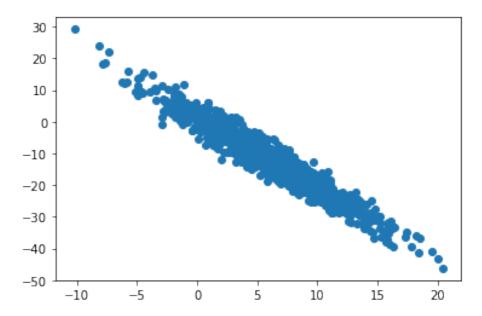


Рис. 1. Нормальная ориентация 2-мерной функции нормальной плотности.

Задание 3

Первая главная компонента при нелинейном преобразовании для заданного ядра и данных из задания 1:

```
from sklearn.decomposition import KernelPCA
```

```
transformed = kernel_matrix * 0.1 + np.ones((len(x), len(x))) * 10
print(KernelPCA(1,
kernel='precomputed').fit_transform(transformed@kernel_matrix@tran
sformed))
```

Ответ:

```
[[ 0.51271419]
[-0.51271419]
[-0.51271419]
[ 0.51271419]]
```