# МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МО ЭВМ

# ОТЧЕТ

# по практическому заданию №2 по дисциплине «Машинное обучение»

Студент гр. 6304	Доброхвалов М. О.
Преподаватель	Жангиров Т. Р.

Санкт-Петербург

### Задание 1

### Запись исходных данных

```
X = np.array([[4, 2.9], [2.5, 1], [3.5, 4], [2, 2.1]])
```

# Вычисление ядерной матрицы по формуле $K(x_i, x_j) = ||x_i - x_j||^2$

```
Kernel_matrix = np.array([[np.sum(np.power(X[i] - X[j],2)) for j in
range(X.shape[0])] for i in range(X.shape[0])])
```

# Результирующая матрица

-2.32	2.2	-2.2	2.32
2.2	-5.	5.	-2.2
-2.2	5.	-5.	2.2
2.32	-2.2	2.2	-2.32

## Задание 2

1. Среднее значение - [ 6. -12.]

# Матрица ковариации

22.	-47.5
-47.5	110.5

- 2. Собственные числа: [1.332 131.168]
- 3. "Внутренний" размер набора данных
- 4. Первая главная компонента

```
max_eigenval_idx = np.argmax(eigenvals)
projection_mat = -eigenvecs[:,max_eigenval_idx]
first_pc = data_centered@projection_mat
```

First principle component: [-8.134 12.48 -8.015 -8.932 12.599]

5. Пусть **μ** и **Σ** характеризуют нормальное распределение. Построен график 2-мерной функции нормальной плотности (рис. 1)

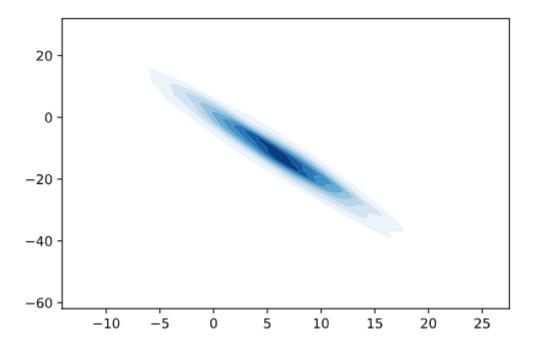


Рисунок 1 — 2-мерная функция нормальной плотности.

# Задание 3

```
centeroid = np.identity(X.shape[0]) - np.ones((X.shape[0],
X.shape[0]))/X.shape[0]
Kernel_matrix = centeroid@Kernel_matrix@centeroid
precomputed_transformed_data = KernelPCA(1,
'precomputed').fit_transform(Kernel_matrix)
precomputed_data.reshape(-1).round(3)
```

Результат: [0., 0., 0., 0.]