

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

**ОТЧЕТ**  
**по лабораторной работе №1**  
**по дисциплине «Информатика»**  
**Тема: Основные управляющие конструкции языка Python**

Студентка гр. 2381

\_\_\_\_\_

Слабнова Д.А.

Преподаватель

\_\_\_\_\_

Шевская Н.В.

Санкт-Петербург

2022

## Цель работы.

Написать три функции, каждая из которых решает одну из следующих задач:

1. Определить, находится ли точка внутри прямоугольника, получая на вход координаты данной точки и вершин прямоугольника.
2. Определить список столкнувшихся дакиботов, получая на вход коэффициенты уравнений их движения.
3. Определить пройденный дакиботом путь, получая на вход координаты пройденных точек и считая, что между точками дакибот движется прямолинейно.

## Основные теоретические положения.

### Элементы линейной алгебры

Матрица — набор элементов(таблица)  $n \times m$ , элемент матрицы при этом обозначается  $a_{ij}$ , где  $0 \leq i \leq n$   $0 \leq j \leq m$  — номера строки и столбца соответственно. Ранг матрицы — количество линейно независимых строк. Строка линейно независима от некоего множества других строк, если не может быть представлена в виде их линейной комбинации. Пусть есть система из  $n$  линейных уравнений с  $m$  неизвестных (так  $i$ -ое уравнение будет выглядеть как  $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + a_{i3}x_3 + \dots + a_{im}x_m = b_i$ ). Тогда матрицей коэффициентов будет называться матрица  $(a_{ij}) n \times m$ , где  $a_{ij}$  —  $j$ ый коэффициент  $i$ ого уравнения, столбец правых частей —  $(b_{j1})$ , где  $0 \leq j \leq n$ , столбец решений уравнения( если они есть ) —  $(x_{j1})$ , где  $0 \leq j \leq n$ . Если ранг матрицы коэффициентов равен  $n$  то система имеет единственное решение, если меньше — бесконечное множество решений, если 0 — не имеет решений.

Библиотека NumPy. Используемые функции.

`numpy.linalg.matrix_rank(A)` — данная функция принимает в качестве аргумента `ndarray` — матрицу  $A$  и возвращает её ранг.

`numpy.vstack(tup)` — данная функция принимает в качестве аргумента кортеж `ndarray` — матриц с одинаковым количеством столбцов. Возвращает

новой матрицу, полученную «склеивкой» ( `stack` ) вышеупомянутых матриц (каждая последующая матрица дописывается «внизу» результата).

`numpy.linalg.norm(a)` — данная функция принимает на вход `ndarray` — строку — вектор и возвращает его длину.

### **Ход работы.**

`check_crossroad()`.

Первая функция получает на вход координаты дакибота, а также вершины «перекрёстка» - прямоугольника. Переменные `y1`, `y2`, `x1`, `x2` соответствуют «стенкам» прямоугольника, то есть функциям вида  $y = \text{const}$  и  $x = \text{const}$ , которые представляют собой прямые содержащие стороны прямоугольника. Далее функция с помощью операций сравнения определяет, находится ли координата робота в прямоугольнике ограниченном данными прямыми. Можно заметить, что при поиске значения «стенки» не используется координата четвёртой точки. Дело в том, что у соседних вершин прямоугольника всегда совпадает либо координата по оси  $Ox$ , либо по оси  $Oy$ . Таким образом легко заметить, что каждое значение в списке из координат `x` или `y` будет повторяться дважды, и следовательно, если мы уберём один элемент, то в списке всё равно останется его дубликат, и так как нам важны только минимальное и максимальное значения `x` и `y`, то на результат это не повлияет. Или, короче говоря, из геометрии известно что, чтобы задать прямоугольник, достаточно знать координаты трёх его вершин.

`check_collision()`, `numpy.linalg.matrix_rank()`, `numpy.vstack()`

Была написана вспомогательная функция `check()`, проверяющая траектории двух дакиботов на возможность столкновения и соответственно возвращающая `True` если столкновение произошло и `False` — если нет. В данной функции используется метод модуля `numpy` вычисляющий ранг матрицы `A` полученной на вход `numpy.linalg.matrix_rank(A)`. Ранг матрицы — это количество линейно независимых строк(столбцов) квадратной матрицы. Ранг матрицы коэффициентов при неизвестных, если равен количеству строк(столбцов), говорит о том, что система имеет решение, а в противном

случае, что система не имеет решения или имеет бесконечное количество решений (в нашем случае бесконечное количество решений означало бы то, что дакиботы двигались по одной и той же траектории, но предполагается, что такая ситуация невозможна). `check()` получает `ndarray` содержащий квадратную матрицу  $2 \times 2$ , где первая строка коэффициенты при  $x$  и  $y$  для траектории первого дакибота, вторая — для траектории второго. `check()` возвращает `True`, если ранг матрицы равен двум, и `False`, если ранг меньше двух.

Функция `check_collision()` получает на вход `ndarray` с коэффициентами уравнений движения дакиботов. Далее с помощью двух циклов `for` функция перебирает все возможные пары, «склеивая» - два вектора коэффициентов при  $x$  и  $y$  (здесь можно заметить что коэффициент с неважен) с помощью модуля `numpy` `numpy.vstack()`. `numpy.vstack()` получает на вход кортеж с несколькими матрицами с одинаковым количеством столбцов и возвращает матрицу состоящую «дописанных вертикально» (`vstack` — `vertically stack`) строк всех введенных матриц. Далее полученная пара — матрица  $2 \times 2$  содержащая коэффициенты при  $x$  и  $y$  проверяется ранее описанной функцией `check()`, и в зависимости от этого добавляется или не добавляется в массив результатов `clsins`. Также я считаю излишним писать повторяющиеся пары (например  $(2, 0)$  и  $(0, 2)$ ).

`check_path(), numpy.linalg.norm()`

Функция получает на вход массив кортежей — пройденных дакиботом точек. Хотя в задании и не сказано, но предполагается, что от точки до точки дакибот двигается прямолинейно. Для удобства массив кортежей сразу преобразуется в `ndarray`. Далее с помощью цикла `for` функция рассчитывает расстояния между двумя соседними точками и прибавляет его к всему расстоянию `a`. `points_list[i] — points_list[i+1]` это вектор, модуль которого равен расстоянию между  $i$ ой и  $i+1$ ой точкой. `numpy.linalg.norm()` - модуль `numpy`, который получает на вход вектор (некое множество значений  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ), а возвращает его модуль  $(x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2)^{0.5}$ .

**Выводы.**

Установленные цели работы были достигнуты. Были освоены простейшие методы модуля numpy, в частности пакета numpy.linalg.

## ПРИЛОЖЕНИЕ А

### КОД ПРОГРАММЫ

```
import numpy as np
def check_crossroad(robot, point1, point2, point3, point4):
    xfirst = max(point1[0], point2[0], point3[0])
    xsecond = min(point1[0], point2[0], point3[0])
    yfirst = max(point1[1], point2[1], point3[1])
    ysecond = min(point1[1], point2[1], point3[1])
    x, y = robot
    return xfirst >= x >= xsecond and yfirst >= y >= ysecond
def check(a):
    return np.linalg.matrix_rank(a) == 2
def check_collision(coefficients):
    clsins = []
    for i in range(len(coefficients)):
        tmp = coefficients[i][:2]
        for j in range(i, len(coefficients)):
            if check(np.vstack((tmp, coefficients[j][:2]))):
                clsins.append((i, j))
    return clsins
def check_path(points_list):
    points_list = np.array(points_list)
    length = 0
    for i in range(len(points_list) - 1):
        length += np.linalg.norm((points_list[i] - points_list[i+1]))
    return round(length, 2)
```