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

ОТЧЕТ

по лабораторной работе №1 по дисциплине «Информатика»

Tema: Основные управляющие конструкции языка Python

Студентка гр. 2381	 Слабнова Д.А.
Преподаватель	Шевская Н.В.

Санкт-Петербург

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

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 новою матрицу, полученную «склейкой» (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 у1, у2, х1, х2 соответствуют «стенкам» прямоугольника, то есть функциям вида у = const и х = 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 ОХ, либо по оси ОУ. Таким образом легко заметить, что каждое значение в списке из координат х или у 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 х и у, 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(), поверяющая траектории двух дакиботов на возможность столкновения и соответственно возвращающая True если столкновение произошло и False — если нет. В данной функции используется метод модуля питру вычисляющий ранг матрицы А полученной на вход numpy.linalg.matrix rank(A). Ранг матрицы — это количество линейно независимых строк(столбцов) квадратной Ранг матрицы. 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*2, где первая строка коэффициенты при х и у 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 х и у (здесь можно заметить что коэффициент с неважен) с помощью модуля питру 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 введённых матриц. Далее полученная пара — матрица 2*2 содержащая коэффециенты при х и у 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. Хоть 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 іой и i+1ой точкой. numpy.linalg.norm() - модуль numpy, который получает на вход вектор(некое множество значений $x_1, x_2, ... x_n$), а возвращает его модуль(($x_1^2 + x_2^2 + ... + x_n^2$)0.5).

Выводы.

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

Приложение

```
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)
```