Санкт-Петербургский Национальный Исследовательский Университет Информационных Технологий, Механики и Оптики

Кафедра Систем Управления и Информатики

Лабораторная работа №2 Вариант №1

Выполнили:

Волгин Л.А.

Шляхов Д.О.

Проверил:

Мусаев А.А.

https://github.com/Puroblast/Programming_hoomework/tree/main/Dz_2 *Задание 1*

Описание задания:

Используя результаты из задания 6 лабораторной работы №1 создать модуль, позволяющий производить возведение в квадрат, транспонирование и нахождение определителя матрицы. Подключить данный модуль к новой программе. Проверить быстродействие реализованных функций. Реализовать аналогичные функции с помощью модуля NumPy. Сравнить быстродействие. Постараться улучшить результат. Исходная и улучшенная версия алгоритмов должна быть отражена на GitHub.

Листинг (Решение):

Для решения поставленной задачи был использован функционал библиотеки numpy, а так же модуль, представленный в виде программы для работы с матрицами, написанной нами. Были проведены сравнения скорости работ программ (Рисунок 1) и построены графики (Рисунок 2), по результатам которых мы пришли к выводу, что наша функция возведения в квадрат работает немного медленнее аналогичной функции из numpy. Нами было принято решение реализовать алгоритм Штрассена(Рисунки 3,4) — вычисление произведения двух матрицс помощью рекурсивной функции, в которой используются математические формулы для вычисления этого произведения. Сложность выполнения данного алгоритма — O(n^log2(7)). Этот алгоритм фактически должен работать быстрее.

```
from Task_6 import *
from Shtrassen import *
dimport time_ numpy as np, matplotlib.pyplot as plt, random as rnd

matrix_size = []
our_time_square = []
our_time_square = []
our_time_trans = []
np_time_trans = []
np_time_det = []

def our_code(func, array):
    start_time = time.perf_counter()
    func(array, i, i)
    end_time = time.perf_counter()
    return end_time - start_time

def our_new_code(func, array):
    start_time = time.perf_counter()
    return end_time - start_time

def np_code(func, array, array))
    end_time = time.perf_counter()
    return end_time - start_time

def np_code(func, array, degree=None):
    new_array = []
    for _ in array:
        line = []
        for _ in array:
        line append(l)
        new_array.append(line)
    if degree is not None:
        start_time = time.perf_counter()
        func(new_array, degree)
        end_time = time.perf_counter()
        else:
        start_time = time.perf_counter()
        func(new_array)
        end_time = time.perf_counter()
        func(new_array)
    end_time = time.perf_counter()
        return end_time - start_time
```

Рисунок 1. Основной код программы, сравнение скорости.

```
matrix = []
    matrix_size.append(i)
        for k in range(i):
            line.append(rnd.randint(1, 5))
        matrix.append(line)
    our_time_square.append(our_code(square, matrix))
    our_time_det.append(our_code(det, matrix))
    our_time_trans.append(our_code(transpon, matrix))
    our_new_time_sq.append(our_new_code(strassen, matrix))
   np_time_square.append(np_code(np.linalg.matrix_power, matrix, 2))
   np_time_trans.append(np_code(np.transpose, matrix))
fig, axs = plt.subplots(1, 3)
axs[0].set_ylabel("Время выполнения")
axs[0].plot(matrix_size, np_time_square, label="Функция из NumPy")
axs[0].plot(matrix_size, our_time_square, label="Функция из Task_6")
axs[0].plot(matrix_size, our_new_time_sq, label="Штрассен")
axs[1].set_title("Нахождение определителя")
axs[1].set_xlabel("Размер матрицы")
axs[1].set_ylabel("Время выполнения")
axs[1].plot(matrix_size, np_time_det)
axs[1].plot(matrix_size, our_time_det)
axs[2].set_xlabel("Размер матрицы")
axs[2].set_ylabel("Время выполнения")
axs[2].plot(matrix_size, np_time_trans)
axs[2].plot(matrix_size, our_time_trans)
fig.legend(fontsize=20,
plt.show()
```

Рисунок 2. Построение графиков.

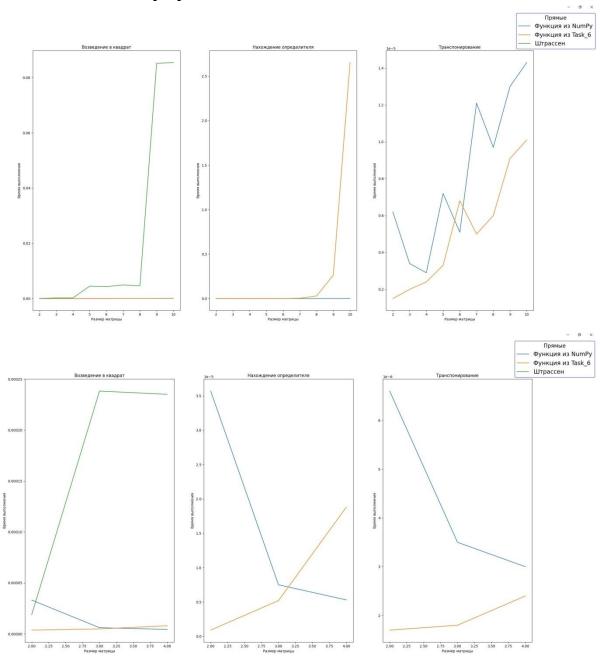
```
def strassen(arrayl, array2):
    if len(arrayl) == 1:
        return [[array1]ol[0] * array2[0][0]]]
    dar1 = divide(array1)
    dar2 = divide(array2)

p1 = concot([strassen(dar1[0], dar2[1]), strassen(dar1[0], dar2[3])], [1, -1])
    p2 = concot([strassen(dar1[0], dar2[3]), strassen(dar1[1], dar2[3])], [1, 1])
    p3 = concot([strassen(dar1[3], dar2[0]), strassen(dar1[3], dar2[0])], [1, -1])
    p4 = concot([strassen(dar1[3], dar2[2]), strassen(dar1[3], dar2[3]), strassen(dar1[3], dar2[3]), strassen(dar1[3], dar2[3]), strassen(dar1[1], dar2[3]), strassen(dar1[3], dar2[3]), s
```

```
def fuse(c1, c2, c3, c4):
    fusear1 = []
    fusear2 = []
    for i in range(len(c1)):
        fusear1.append(c1[i] + c2[i])
        fusear2.append(c3[i] + c4[i])
    return fusear1 + fusear2
def concot(args, kwargs):
    size = len(args[0])
    sum = []
    for i in range(size):
        line = []
            for k in range(len(args)):
                s += args[k][i][j] * kwargs[k]
            line.append(s)
        sum.append(line)
```

Рисунки 3,4. Реализация алгоритма Штрассена.

Результат выполнения программы:



Рисунки 5,6. Результат выполнения программы, график зависимости времени работы функций в зависимости от размеров квадратичных матриц.

Вывод:

Как видно из графиков, наша реализация алгоритма Штрассена работает медленнее даже чем произведение матриц сложностью $O(n^3)$. Нам кажется, что это связано с константой, которая проявляется из-за различных сложных операций по типу if-ов. Однако на матрицах с очень большими размерами (больше 100x100) константа станет пренебрежимо мала, и алгоритм Штрассена будет работать быстрее по сравнению с произведением матриц сложностью $O(n^3)$.

Выполняя данное задание мы освоили алгоритм Штрассена и улучшили свои навыки использования библиотеки numpy.

Задание 2

Описание задания:

Создать таблицу nxn, заполненную случайными величинами в диапазоне от 1 до 30. Удалить значения из 10 случайных ячеек. Реализовать алгоритм, восстанавливающий данные путем линейной аппроксимации. Реализовать алгоритм, восстанавливающий значения путем корреляционного восстановления. Коррелируемые между собой ряды измерений выбирает пользователь при запуске программы. Проанализировать достоинства и недостатки методов восстановления данных.

Листинг (Решение):

Программа создаёт таблицу nxn в google sheets (подробное описание см. в задании номер 3) (рисунок 7)

```
import random_gspread_time_numpy as np

def returner(x1,x2,k,b):
    for x in range(x2_x1_-1):
        cell[x] = k*x + b

sa = gspread.service_account(filename="Token.json")
sheet = sa.open("random_values")
worksheet = sheet.worksheet("1")

n = int(input("BBequite n: "))
worksheet.clear()
if worksheet.col_count < n:
    worksheet.add_cols(n-worksheet.col_count)
if worksheet.row_count < n:
    worksheet.add_rows(n-worksheet.col_count)
minimum = 1
maximum = 30</pre>
```

Рисунок 7. Создание таблицы и функция returner.

После этого из таблицы удаляется 10 значений (они становятся пустыми) (рисунок 8).

```
while count != 10:
    a = random.randint(1,n)
    b = random.randint(1,n)
    if cells[a-1][b-1] != "":
        worksheet.update_cell(a,b,"")
        cells[a-1][b-1] = ""
        count += 1
        time.sleep(1.1)

for i in range(len(cells)):
    for j in cells[i]:
        cell.append(j)
```

Рисунок 8. Удаление элементов.

Далее таблица приводится к виду одномерного массива. Линейная аппроксимация берёт за значения по x — индексы ячеек, а значения в ячейках — за у. Между двумя соседними точками с существующими значениями "строится" прямая (вычисляются коэффициенты для её уравнения.) Таким образом пустые точки, лежащие между 2 данными заполняются (вычисляются их координаты по у с помощью значения их индекса) (рисунки

9, 10).

```
| The state of the
```

Рисунки 9,10. Нахождение коэффициентов.

Корреляционное восстановление: Пользователь вводит номер строки, которую хочет восстановить. Далее находится строчка из таблицы, у которой наибольшей коэффициент корреляции с восстанавливаемой строчкой. С помощью данных в этой строчке по методу наименьших квадратов и восстанавливаются значения (Рисунки 11, 12, 13, 14, 15).

```
def correlation():
    raw = int(input("Введите коррелируемую строку: ")) - 1
    corr_line = []
    coeffs = {}
    lines ={}
    for i in cells[raw]:
        corr_line.append(i)
    for i in range(len(cells)):
        if i != raw:
            corr_line_up = []
            line = []
            flag = True
            for j in range(len(cells[i])):
                if corr_line[j] == "" and cells[i][j] == "":
                    flag = False
                    break
               if corr_line[j] != "" and cells[i][j] != "":
                    corr_line_up.append(int(corr_line[j]))
                   line.append(int(cells[i][j]))
            if flag:
               if len(corr_line_up) > 2:
                    coeffs[i] = regcoef(corr_line_up_line)
                   lines[i] = [line_corr_line_up]
   max = 0
   maxindex = 0
   for key in coeffs:
       if abs(coeffs[key]) > max:
            max = coeffs[key]
            maxindex = key
```

```
if len(lines) > 0:
    a_, b_ = little_squares(lines[maxindex][0]_lines[maxindex][1])
    for i in range(len(corr_line)):
        if corr_line[i] == "":
            x = int(cells[maxindex][i])
            corr_line[i] = a * x + b

else:
    print("Hebosmoжно посчитать")
return corr_line_raw
```

```
def little_squares(array1,array2):
    sumxy = 0
    sumx = 0
    sumx2 = 0
    for i in range(len(array1)):
        sumxy += array1[i]*array2[i]
        sumx += array1[i]
        sumy += array2[i]
        sumx += array1[i]**2
    a = (len(array1) * sumxy - sumx*sumy)/(len(array1)*sumx2-(sumx)**2)
    b = (sumy - a*sumx)/len(array1)
    return a_b
```

```
def regcoef(array1,array2):
    middlex = 0
    middley = 0
    fluctsumxy = 0
    fluctsumx = 0
    fluctsumy = 0
    for i in array1:
        middlex += i
    for i in array2:
        middley += i
    middlex = middlex / len(array1)
    middley = middley / len(array2)
    for i in range(len(array1)):
        fluctsumxy += (array1[i] - middlex)*(array2[i] - middley)
        fluctsumx += (array1[i] - middlex)**2
        fluctsumy += (array2[i] - middley) ** 2
    rxy = fluctsumxy/((fluctsumx*fluctsumy)**(1/2))
    return rxy
```

Рисунки 11, 12, 13, 14, 15 – функции, нужные для корреляционного восстановления.

Результат выполнения программы:

A	B	С	D
11	11	6	12
4	19	14	2
23	11	19	15
7	2	3	28
		9.	¥.
4	19		
23		19	15
		3	
A	В	С	D
-56	-41	-26	-11
4	19	20,33333333	21,66666667
23	21	19	15
11	7	3	-1

Рисунки 16,17,18. Изменение таблицы в процессе выполнения программы и конечный результат (аппроксимация).

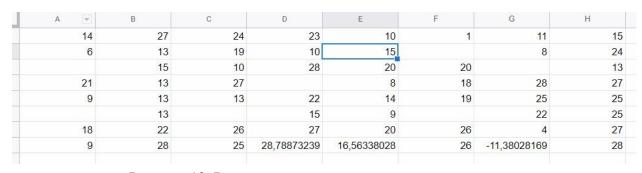


Рисунок 19. Результат корреляционного восстановления.

Вывод:

В результате выполнения задания познакомились с корреляционным восстановлением и линейной аппроксимацией. Получили новые знания о восстановлении данных.

Задание 3

Описание задания:

Создать таблицу nxn, заполненную случайными величинами в диапазоне от 1 до 30. Реализовать алгоритм поиска математического ожидания и дисперсии для каждого из рядов созданной таблицы.

Листинг (Решение):

Для решения поставленной задачи (Рисунок 20) был задействован google sheets api, с помощью модуля gspread. Сама программа заполняла случайными числами таблицу в google sheets, а затем выполняла алгоритм для вычисления математического ожидания и дисперсии для каждого ряда таблицы.

```
import random_gspread_time

sa = gspread.service_account(filename="Token.json")
sheet = sa.open("random_values")
worksheet = sheet.worksheet("1")

n = int(input("Bsegure n: "))
worksheet.clear()
if worksheet.col_count < n:
    worksheet.add_cols(n-worksheet.col_count)
if worksheet.add_rows(n-worksheet.col_count)
minimum = 1
maximum = 30

for i in range(n):
    worksheet.update_cell(i+1_j+1_random.randint(minimum_maximum))
    time.sleep(1.1)

normal_math_waiting = ((minimum + maximum) * (maximum / 2)) / maximum
normal_dispers = 0
cells = worksheet.get_all_values()
for i in range(minimum_maximum+1):
    normal_dispers = normal_dispers + (normal_math_waiting - i)**2
normal_dispers = normal_dispers / maximum

for i in range(n):
    dispers = 0
    summa = sum(map(int_cells[i])) / n
    for j in range(n):
        dispers = dispers + (int(cells[i][j]) - summa)**2
        dispers = dispers / n
        print(f"Matemathчeckoe ожидание (i+1) строки: {summa}")
        print(f"Ожидаемое математическое ожидание: {normal_math_waiting}")
    print(f"Ожидаемое математическое ожидание: {normal_math_waiting}")
    print(f"Ожидаемое математическое ожидание: {normal_math_waiting}")
    print(f"Ожидаемое математическое ожидание: {normal_math_waiting}")
    print(f"Ожидаемое математическое ожидание: {normal_math_waiting}")
```

Рисунок 20. Основной код программы.

Результат выполнения программы:

```
Введите n: 5
Математическое ожидание 1 строки: 12.0
Дисперсия для 1 строки: 88.4
Математическое ожидание 2 строки: 19.6
Дисперсия для 2 строки: 52.23999999999999
Математическое ожидание 3 строки: 17.6
Дисперсия для 3 строки: 42.240000000000001
Математическое ожидание 4 строки: 17.4
Дисперсия для 4 строки: 68.240000000000001
Математическое ожидание 5 строки: 11.0
Дисперсия для 5 строки: 17.2
Ожидаемое математическое ожидание: 15.5
Ожидаемая дисперсия: 6594564359.925

Process finished with exit code 0
```

A	В	С	D	Е
23	12	1	2	22
20	17	23	30	8
29	15	17	18	9
23	1	21	20	22
8	19	11	9	8

Рисунки 21,22. Результаты вычислений и заполненная таблица.

Вывод:

Работая над выполнением данного задания мы узнали, что такое математическое ожидание, дисперсия и как их вычислять.