## МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯРОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

## Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Северо-Кавказский федеральный университет»

Кафедра инфокоммуникаций

# Отчет по практическому занятию №3.3 «Исследование методов работы с матрицами и векторами спомощью библиотеки NumPy»

по дисциплине «Теории распознавания образов»

Выполнил студент группы ИВТ-б-о-21-1 Хашиев Адам М. Проверил Воронкин Р.А. 1. Создал общедоступный репозиторий на GitHub, в котором использована лицензия МІТ и язык программирования Python.

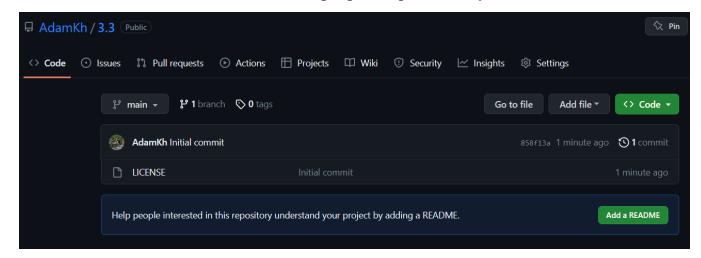


Рисунок 1 - Создание репозитория

2. Выполните клонирование созданного репозитория.

```
C:\Users\adam_kh\Desktop\4sem\Анализ данных (Python)>git clone https://github.com/AdamKh/3.3.git Cloning into '3.3'...
remote: Enumerating objects: 3, done.
remote: Counting objects: 100% (3/3), done.
remote: Compressing objects: 100% (2/2), done.
remote: Total 3 (delta 0), reused 0 (delta 0), pack-reused 0
Receiving objects: 100% (3/3), done.
```

Рисунок 2 - Клонирование репозитория

3. Организуйте свой репозиторий в соответствие с моделью ветвления git-flow.

```
C:\Users\adam_kh\Desktop\4sem\Aнализ данных (Python)\3.3>git flow init

Which branch should be used for bringing forth production releases?

— main

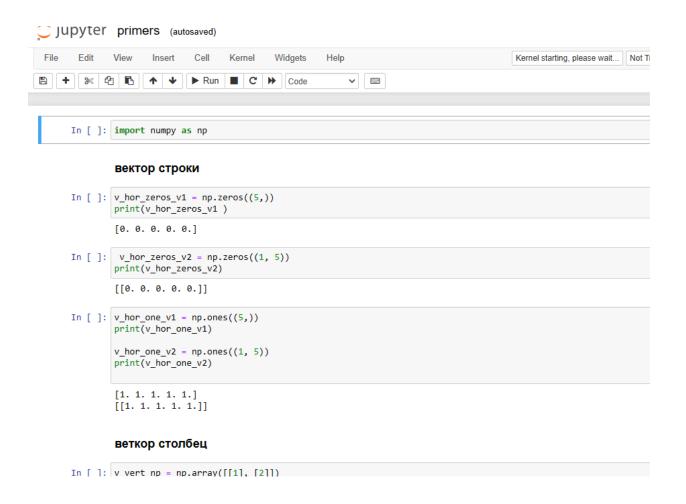
Branch name for production releases: [main] \

Branch name for "next release" development: [develop]

How to name your supporting branch prefixes?
Feature branches? [feature/]
Bugfix branches? [bugfix/]
Release branches? [release/]
Hotfix branches? [release/]
Hotfix branches? [support/]
Support branches? [support/]
Version tag prefix? []
Hooks and filters directory? [C:/Users/adam_kh/Desktop/4sem/Анализ данных (Python)/3.3/.git/hook
```

Рисунок 3 - Ветвление по модели git-flow

4. Проработать примеры лабораторной работы.



5. Создать ноутбук, в котором будут приведены собственные примеры на языке Python для каждого из представленных свойств матричных вычислений.

```
import numpy as np
                      Вектор-строка
                           v_hor_zeros_v1 = np.zeros((5,))
print(v_hor_zeros_v1 )
озда
                           v_hor_zeros_v2 = np.zeros((1, 5))
print(v_hor_zeros_v2)
ТЬ
ноут
                           v_hor_one_v1 = np.ones((5,))
print(v_hor_one_v1)
бук,
                           v_hor_one_v2 = np.ones((1, 5))
print(v_hor_one_v2)
В
                       [1. 1. 1. 1. 1.]
[[1. 1. 1. 1. 1.]]
кото
                      Веткор-столбец
ром
                           v_vert_np = np.array([[1], [2]])
print(v_vert_np)
буду
```

т приведены собственные примеры решения систем линейных уравнений матричным методом и методом Крамера.

```
Транспонирование

Транспонирования матрица равна исходной матрице

>>> A - пр. галбов. галбіл (-29, 78, (2, 2))

>>> ргілс(A)

>>> R - (A.1). Т

>>> ргілс(A)

| [29 33]
| [12 7]|
| [29 33]
| [12 7]|
| [29 33]
| [12 7]|
| Транспоринование суммы матриц равно сумме транспонированных матриц

А - пр. павтліх (*8 7 5; 5 4 3*)

В - пр. павтліх (*8 7 5; 5 4 3*)

В - пр. павтліх (*1 2 3; 7 7 7*)

L - (A + B). П

R - A.T + B. П

ргілс (Транспонирования катриц \n", R)

- Транспонирование сумен: \n", L)

ргілс (Транспонирования катриц: \n", R)

| [ 9 11]
| [ 8 18]
| Сума транспонированных катриц:
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [ 9 11]
| [
```

Вопросы для защиты работы

Вопросы для защиты работы

1. Приведите основные виды матриц и векторов. Опишите способы их создания в языке Python.

```
вектор строки
In [ ]: v_hor_zeros_v1 = np.zeros((5,))
        print(v_hor_zeros_v1 )
        [0. 0. 0. 0. 0.]
In [ ]: v_hor_zeros_v2 = np.zeros((1, 5))
        print(v_hor_zeros_v2)
        [[0. 0. 0. 0. 0.]]
In [ ]: v_hor_one_v1 = np.ones((5,))
        print(v_hor_one_v1)
        v_{\text{hor_one_v2}} = np.ones((1, 5))
        print(v_hor_one_v2)
        [1. 1. 1. 1. 1.]
        [[1. 1. 1. 1. 1.]]
        веткор столбец
In [ ]: v_vert_np = np.array([[1], [2]])
        print(v_vert_np)
        [[1]
         [2]]
In [ ]: v vert zeros = np.zeros((5,1))
        print(v_vert_zeros)
        [[0.]
         [0.]
         [0.]
         [0.]
         [0.]]
In [ ]: v_vert_ones = np.ones((5, 1))
        print(v_vert_ones)
        [[1.]
         [1.]
         [1.]
         [1.]
         [1.]]
```

### квадратная матрица

```
m_sqr_arr = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
print(m_sqr_arr)
[[1 2 3]
[4 5 6]
[7 8 9]]
m_sqr = [[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]
m_sqr_arr = np.array(m_sqr)
print(m_sqr_arr)
[[1 2 3]
[4 5 6]
[7 8 9]]
m_sqr_mx = np.matrix('1 2 3; 4 5 6; 7 8 9')
print(m_sqr_mx)
[[1 2 3]
[4 5 6]
[7 8 9]]
диагональные матрицы
m_diag = [[1, 0, 0], [0, 5, 0], [0, 0, 9]]
m_diag_np = np.matrix(m_diag)
print(m_diag_np)
```

```
m_diag = [[1, 0, 0], [0, 5, 0], [0, 0, 9]]
m_diag_np = np.matrix(m_diag)
print(m_diag_np)

[[1 0 0]
      [0 5 0]
      [0 0 9]]

m_sqr_mx = np.matrix('1 2 3; 4 5 6; 7 8 9')
diag = np.diag(m_sqr_mx)
print(diag)
print('\n\n')
m_diag_np = np.diag(np.diag(m_sqr_mx))
print(m_diag_np)

[1 5 9]

[[1 0 0]
      [0 5 0]
      [0 0 9]]
```

#### единичная матрица

```
In [ ]: m_e = [[1, 0, 0], [0, 1, 0], [0, 0, 1]]
        m_e_np = np.matrix(m_e)
        print(m_e_np)
        [[1 0 0]
         [0 1 0]
         [0 0 1]]
In [ ]: m_eye = np.eye(3)
        print(m_eye)
        [[1. 0. 0.]
         [0. 1. 0.]
         [0. 0. 1.]]
In [ ]: m_idnt = np.identity(3)
        print(m_idnt)
        [[1. 0. 0.]
         [0. 1. 0.]
         [0. 0. 1.]]
        нулевая матрица
In [ ]: m_zeros = np.zeros((3, 3))
        print(m_zeros)
        [[0. 0. 0.]
         [0. 0. 0.]
```

## 2. Как выполняется транспонирование

[0. 0. 0.]]

матриц?С помощью transpose()

A = np.matrix('1 2 3; 4 5 6')

 $A_t = A.transpose()$ 

## 3. Приведите свойства операции транспонирования матриц.

Свойство 1. Дважды транспонированная матрица равна исходной матрице.

Свойство 2. Транспонирование суммы матриц равно сумме транспонированных матриц.

Свойство 3. Транспонирование произведения матриц равно произведению транспонированных матриц, расставленных в обратном порядке.

Свойство 4. Транспонирование произведения матрицы на число равно произведению этого числа на транспонированную матрицу.

Свойство 5. Определители исходной и транспонированной матрицы совпадают.

- 4. Какие имеются средства в библиотеке NumPy для выполнения транспонирования матриц?
  - В библиотеки NumPy для транспонирования двумерных матрициспользуется метод transpose().
  - 5. Какие существуют основные действия над матрицами?
  - Сложение матриц
  - Умножение матрицы на число
  - Умножение матриц
  - 6. Как осуществляется умножение матрицы на число?

## Умножение матрицы на число

```
In [ ]: A = np.matrix('1 2; 3 4')
    print(A * 3)

[[ 3 6]
      [ 9 12]]
```

7. Какие свойства операции умножения матрицы на число?

Свойство 1. Произведение единицы и любой заданной матрицы равно заданной матрице.

Свойство 2. Произведение нуля и любой матрицы равно нулевой матрице, размерность которой равна исходной матрицы.

Свойство 3. Произведение матрицы на сумму чисел равно сумме произведений матрицы на каждое из этих чисел.

Свойство 4. Произведение матрицы на произведение двух чисел равно произведению второго числа и заданной матрицы, умноженному на первое число.

Свойство 5. Произведение суммы матриц на число равно сумме произведений этих матриц на заданное число.

8. Как осуществляется операции сложения и вычитания матриц?

```
In [ ]: A = np.matrix('1 2; 3 4')
        B = np.matrix('5 6; 7 8')
        L = A + B
        R = B + A
        print(L)
        print(R)
         [[ 6 8]
         [10 12]]
         [[6 8]
         [10 12]]
In [ ]: A = np.matrix('1 2; 3 4')
        B = np.matrix('5 6; 7 8')
        C = np.matrix('1 7; 9 3')
        L = A + (B + C)

R = (A + B) + C
        print(L)
        print(R)
        [[ 7 15]
          [19 15]]
         [[ 7 15]
         [19 15]]
In [ ]: A = np.matrix('1 2; 3 4')
        Z = np.matrix('0 0; 0 0')
        L = A + (-1)*A
        print(L)
        print(Z)
         [[0 0]]
          [0 0]]
         [[0 0]]
          [0 0]]
```

Аналогично вычитание

9. Каковы свойства операций сложения и вычитания матриц?

Свойство 1. Коммутативность сложения. От перестановки матриц их сумма не изменяется.

Свойство 2. Ассоциативность сложения. Результат сложения трех и более матриц не зависит от порядка, в котором эта операция будет выполняться.

Свойство 3. Для любой матрицы существует противоположная ей, такая, что их сумма является нулевой матрицей

10. Какие имеются средства в библиотеке NumPy для выполнения операций сложения и вычитания матриц?

Для сложения и вычитания используется + и -.

11. Как осуществляется операция умножения матриц?

#### Умножение матриц

```
1: A = np.matrix('1 2 3; 4 5 6')
B = np.matrix('7 8; 9 1; 2 3')
C = A.dot(B)
print(C)
[[31 19]
[85 55]]
```

12. Каковы свойства операции умножения матриц?

Свойство 1. Ассоциативность умножения. Результат умножения матриц не зависит от порядка, в котором будет выполняться эта операция.

Свойство 2. Дистрибутивность умножения. Произведение матрицы на сумму матриц равно сумме произведений матриц.

Свойство 3. Умножение матриц в общем виде не коммутативно. Это означает, что для матриц не выполняется правило независимости произведения от перестановки множителей.

Свойство 4. Произведение заданной матрицы на единичную равно исходной матрице.

Свойство 5. Произведение заданной матрицы на нулевую матрицу равно нулевой матрице.

13. Какие имеются средства в библиотеке NumPy для выполнения операции умножения матриц?

В библиотеки NumPy для выполнения операции умножения матриц используется функция dot().

14. Что такое определитель матрицы? Каковы свойства определителя матрицы?

Определитель матрицы размера (n-го порядка) является одной из ее численных характеристик. Определитель матрицы A обозначается как |A| или det(A), его также называют детерминантом.

Свойство 1. Определитель матрицы остается неизменным при ее транспонировании.

Свойство 2. Если у матрицы есть строка или столбец, состоящие из нулей, то определитель такой матрицы равен нулю.

Свойство 3. При перестановке строк матрицы знак ее определителя меняется на противоположный.

Свойство 4. Если у матрицы есть две одинаковые строки, то ее определитель равен нулю.

Свойство 5. Если все элементы строки или столбца матрицы умножить на какое-то число, то и определитель будет умножен на это число.

Свойство 6. Если все элементы строки или столбца можно представить как сумму двух слагаемых, то определитель такой матрицы равен сумме определителей двух соответствующих матриц.

Свойство 7. Если к элементам одной строки прибавить элементы другой строки, умноженные на одно и тоже число, то определитель матрицы не изменится.

Свойство 8. Если строка или столбец матрицы является линейной комбинацией других строк (столбцов), то определитель такой матрицы равен нулю

15. Какие имеются средства в библиотеке NumPy для нахождения значения определителя матрицы?

В библиотеки NumPy для нахождения значения определителя матрицы используется функция linalg.det().

16. Что такое обратная матрица? Какой алгоритм нахождения обратной матрицы?

Обратной матрицей матрицы называют матрицу, удовлетворяющую следующему равенству:  $A * A^{-1} = E$ 

Обратную матрицу A - 1  $A^{-1}A - 1$  к матрице A AA можно найти по формуле:

$$A^{-1} = 1/\det A \cdot A^*,$$

где detA — определитель матрицы A,

A\* – транспонированная матрица алгебраических дополнений кматрице A.

17. Каковы свойства обратной матрицы?

Свойство 1. Обратная матрица обратной матрицы есть исходная матрица.

Свойство 2. Обратная матрица транспонированной матрицы равна транспонированной матрице от обратной матрицы.

Свойство 3. Обратная матрица произведения матриц равнапроизведению обратных матриц.

18. Какие имеются средства в библиотеке NumPy для нахождения обратной матрицы?

В библиотеки NumPy для нахождения обратной матрицы используется функция linalg.inv().

19. Самостоятельно изучите метод Крамера для решения систем линейных уравнений. Приведите алгоритм решения системы линейных уравнений методом Крамера средствами библиотеки NumPy.

### Метод Крамера

Для решения системы линейных уравнений методом Крамера из коэффициентов при неизвестных составляется главный определитель системы

Создадим и заполним матрицу

```
]: A = np.random.randint(-5, 5,(3,3))
   B = np.random.randint(-5, 5,(3,1))
  print(A)
  print(B)
   [[-3 -2 1]
   [ 2 -5 -5]
    [-4 0 -2]]
   [[ 1]
    [ 1]
    [-2]]
]: #Найдем определитель
   A_det = np.linalg.det(A)
   if round(A_det) != 0:
       #Найдем дополнительные определители
      d_1 = A.copy()
      d_1[:, 0] = B[:, 0]
      x1 = round(np.linalg.det(d_1), 3) / round(A_det, 3)
      d_2 = A.copy()
      d_2[:, 1] = B[:, 0]
      x2 = round(np.linalg.det(d_2), 3) / round(A_det, 3)
      d_3 = A.copy()
      d_3[:, 2] = B[:, 0]
      x3 = round(np.linalg.det(d_3), 3) / round(A_det, 3)
      print("x1:", x1, "\nx2:", x2, "\nx3:", x3)
   else:
      print("Матрица вырожденная, нельзя продолжить")
   x1: 0.24489795918367346
   x2: -0.6122448979591837
   x3: 0.5102040816326531
```

20. Самостоятельно изучите матричный метод для решения систем линейных уравнений. Приведите алгоритм решения системы линейных уравнений матричным методом средствами библиотеки NumPy

## Матричный метод

```
]: import numpy as np
```

решение системы линейных алгебраических уравнений по матричному методу определяется равенством

$$X = A^{-1} * B$$

В случае, если det A не равен нулю, у системы имеется только один вариант решения: при помощи метода обратной матрицы. Если det A=0, то систему нельзя решить данным методом.

Создадим и заполним матрицу

X3 = [-1.92753623]

```
]: A = np.random.randint(-5, 5,(3,3))
   B = np.random.randint(-5, 5, (3, 1))
   print(A)
   print(B)
   [[ 4 -5 1]
    [-3 -1 0]
    [0 4 3]]
   [[-1]
    [-4]
    [-3]]
]: #Найдем определитель
   A_det = np.linalg.det(A)
   if round(A_det) != 0:
      #Найдем обратную и присоединенную матрицу
       A_inv = np.linalg.inv(A)
       R = A_inv.dot(B)
       i = 1
       for elem in R:
           print(f"x{i} = {elem}")
           i += 1
   else:
       print("определитель равен 0, систему решить нельзя")
   X1 = [1.10144928]
   X2 = [0.69565217]
```