Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «СЕВЕРО-КАВКАЗСКИЙ ФЕДЕРАЛЬНЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»

Институт перспективной инженерии Департамент цифровых, робототехнических систем и электроники

ОТЧЕТ ПО ПРАКТИЧЕСКОЙ РАБОТЕ №2

дисциплины «Искусственный интеллект и машинное обучение» Вариант 12

Выполнил:

Рябинин Егор Алексеевич 2 курс, группа ИВТ-б-о-23-2, 09.03.01 «Информатика и вычислительная техника», направленность (профиль) «Программное обеспечение средств вычислительной техники и автоматизированных систем», очная форма обучения (подпись) Проверил: Доцент департамента цифровых, робототехнических систем и электроники института перспективной инженерии Воронкин Роман Александрович (подпись)

Отчет защищен с оценкой	Дата защиты	

Тема: Основы работы с библиотекой NumPy

Цель: исследовать базовые возможности библиотеки NumPy языка программирования Python.

Порядок выполнения работы:

Ссылка на репозиторий GitHib:

https://github.com/EgorGorilla/Lab2_Artificial-Intelligence-and-Machine-

Learning

Задание 1. Создание и изменение массивов

Создайте массив NumPy размером 3×3, содержащий числа от 1 до 9. Умножьте все элементы массива на 2, а затем замените все элементы больше 10 на 0. Выведите итоговый массив.

Рисунок 1 – Задание 1. Создание и изменение массивов

Рисунок 2 – Результат работы программы к заданию 1

Задание 2. Работа с булевыми масками

Создайте массив NumPy из 20 случайных целых чисел от 1 до 100. Найдите и выведите все элементы, которые делятся на 5 без остатка. Затем замените их на -1 и выведите обновленный массив.

```
In [190...

A = np.random.randint(1, 101, size=(20))
print("Исходный массив: ",A)
print("Числа, которые делятся на 5 без остатка:")
for i in range(20):
    if (A[i]%5==0):
        print(A[i])
        A[i]=-1
print("Массив, в котором элементы, которые делятся на 5 без остатка, заменены на -1: ",A)
```

Рисунок 3 – Задание 2. Работа с булевыми масками

```
Исходный массив: [18 6 22 88 3 50 42 15 94 47 67 75 19 40 72 78 59 91 32 80]
Числа, которые делятся на 5 без остатка:
50
15
75
40
80
Массив, в котором элементы, которые делятся на 5 без остатка, заменены на -1: [18 6 22 88 3 -1 42 -1 94 47 67 -1 19 -1 72 78 59 91 32 -1]
```

Рисунок 4 – Результат работы программы к заданию 2

Задание 3. Объединение и разбиение массивов.

Создайте два массива NumPy размером 1×5, заполненные случайными числамиот 0 до 50.

- Объедините эти массивы в один двумерный массив (по строкам).
- Разделите полученный массив на два массива, каждый из которых содержит 5 элементов.

Выведите все промежуточные и итоговые результаты

```
In [234...

A = np.random.randint(0,51, size=(1,5))
B = np.random.randint(0,51, size=(1,5))
print("Maccuba 1x5, заполненные случайными числами от 0 до 50:")
print("A = ",A);print("B = ", B)
matrix = np.vstack((A,B))
print("Maccuba A и B, объединенные в один двумерный массив: ")
print(matrix)
A_new, B_new = np.vsplit(matrix, 2)
print("Двумерный массив, который был разделен обратно на два массива: ")
print("A = ",A_new);print("B = ", B_new)
```

Рисунок 5 – Задание 3. Объединение и разбиение массивов

```
Массивы 1x5, заполненные случайными числами от 0 до 50:

A = [[25 19 42 35 15]]

B = [[ 8 7 14 32 35]]

Массивы А и В, объединенные в один двумерный массив:
[[25 19 42 35 15]
  [ 8 7 14 32 35]]

Двумерный массив, который был разделен обратно на два массива:

A = [[25 19 42 35 15]]

B = [[ 8 7 14 32 35]]
```

Рисунок 6 – Результат работы программы к заданию 3

Задание 4. Генерация и работа с линейными последовательностями

Создайте массив из 50 чисел, равномерно распределенных от -10 до 10. Вычислите сумму всех элементов, сумму положительных элементов и сумму отрицательных элементов. Выведите результаты.

```
In [286...

A = np.linspace(-10, 10, 50)

C = np.sum(A)
print("Массив из 50 чисел, равномерно распределенных от -10 до 10:\n", A)
print("Сумма всех элементов массива: ", C)

B = np.sum(A[A>0])
print("Сумма всех положительных элементов массива: ", B)

D = np.sum(A[A<0])
print("Сумма всех отрицательных элементов массива: ", D)
```

Рисунок 7 — Задание 4. Генерация и работа с линейными последовательностями

```
Массив из 50 чисел, равномерно распределенных от -10 до 10:

[-10. -9.59183673 -9.18367347 -8.7755102 -8.36734694 -7.95918367 -7.55102041 -7.14285714 -6.73469388 -6.32653061 -5.91836735 -5.51020408 -5.10204082 -4.69387755 -4.28571429 -3.87755102 -3.46938776 -3.06122449 -2.65306122 -2.24489796 -1.83673469 -1.42857143 -1.02040816 -0.6122449 -0.20408163 0.20408163 0.6122449 1.02040816 1.42857143 1.83673469 2.24489796 2.65306122 3.06122449 3.46938776 3.87755102 4.28571429 4.69387755 5.10204082 5.51020408 5.91836735 6.32653061 6.73469388 7.14285714 7.55102041 7.95918367 8.36734694 8.7755102 9.18367347 9.59183673 10. ]

Сумма всех элементов массива: 7.105427357601002e-15

Сумма всех отрицательных элементов массива: 127.55102040816328

Сумма всех отрицательных элементов массива: -127.55102040816327
```

Рисунок 8 – Результат работы программы к заданию 4

Задание 5. Работа с диагональными и единичными матрицами

Создайте:

- Единичную матрицу размером 4х4.
- Диагональную матрицу размером 4x4 с диагональными элементами (5,10,15,20), не используя циклы.

Найдите сумму всех элементов каждой из этих матриц и сравните результаты

```
In [314...

A = np.eye(4)
print("Единичная матрица размером 4 порядка:\n",A)
B = np.diag([5, 10, 15, 20])
print("Диагональная матрица 4 порядка с диагональными элементами (5,10,15,20):\n", B)
k = np.sum(A)
k1 = np.sum(B)
print("Сумма всех элементов единичной матрицы:",k)
print("Сумма всех элементов диагональной матрицы:",k1)
```

Рисунок 9 – Задание 5. Работа с диагональными и единичными матрицами

```
Единичная матрица размером 4 порядка:

[[1. 0. 0. 0.]

[0. 1. 0. 0.]

[0. 0. 1. 0.]

[0. 0. 0. 1.]]

Диагональная матрица 4 порядка с диагональными элементами (5,10,15,20):

[[ 5 0 0 0]

[ 0 10 0 0]

[ 0 0 15 0]

[ 0 0 0 20]]

Сумма всех элементов единичной матрицы: 4.0

Сумма всех элементов диагональной матрицы: 50
```

Рисунок 10 – Результат работы программы к заданию 5

Задание 6. Создание и базовые операции с матрицами

Создайте две квадратные матрицы NumPy размером 3x3, заполненые случайными целыми числами от 1 до 20. Вычислите и выведите:

- Их сумму
- Их разность
- Их поэлементное произведение

```
In [356...

A = np.random.randint(1,21, size=(3,3))

B = np.random.randint(1,21, size=(3,3))

print("A = \n",A)

print("B = \n",B)

C = A + B

print("A + B = \n",C)

D = A - B

print("A - B = \n",D)

E = A*B

print("A * В (поэлементное произведение) = \n",E)
```

Рисунок 11 – Задание 6. Создание и базовые операции с матрицами

```
A =
[[ 8 15 16]
[6129]
[16 17 14]]
B =
[[ 1 13 14]
[2 8 11]
[19 18 17]]
A + B =
[[ 9 28 30]
[ 8 20 20]
[35 35 31]]
A - B =
[[7 2 2]
[ 4 4 -2]
[-3 -1 -3]]
A * B (поэлементное произведение) =
[[ 8 195 224]
 [ 12 96 99]
[304 306 238]]
```

Рисунок 12 – Результат работы программы к заданию 6

Задание 7. Умножение матриц

Создайте две матрицы NumPy:

- Первую размером 2х3, заполненную случайными числами от 1 до 10.
- Вторую размеров 3х2, заполненную случайными числами от 1 до 10.

Выполните матричное умножение и выведите результат.

```
In [362...

A = np.random.randint(1,11, size=(2,3))

B = np.random.randint(1,11, size=(3,2))

print("A = \n",A)

print("B = \n",B)

C = np.dot(A,B)

print("Произведение матрицы A на матрицу B:\n",C)
```

Рисунок 13 – Задание 7. Умножение матриц

```
A =
  [[ 5 7 4]
  [ 8 3 10]]
B =
  [[ 9 8]
  [8 2]
  [5 2]]
Произведение матрицы А на матрицу В:
  [[ 121 62]
  [146 90]]
```

Рисунок 14 – Результат работы программы к заданию 7

Задание 8. Определитель и обратная матрица

Создайте случайную квадратную матрицу 3х3. Найдите и выведите:

- Определитель этой матрицы
- Обратную матрицу (если существует, иначе выведите сообщение, что матрица вырождена)

Используйте функции np.linalg.det и np.linalg.inv

```
In [469...
A = np.random.rand(3, 3)
print("Maтрица A = \n", A)
C = np.linalg.det(A)
print("det A = ", C)
D = np.linalg.inv(A)
if (C != 0):
    print("A-1 = \n", D)
else:
    print("det A = 0, обратной матрицы не существует!")
```

Рисунок 15 – Задание 8. Определитель и обратная матрица

```
Матрица A =
[[0.50650186 0.62886753 0.07887878]
[0.20213945 0.65439707 0.82874358]
[0.77868256 0.71258994 0.17992485]]
det A = 0.11464172628121103
A<sup>-1</sup> =
[[-4.12425788 -0.49668365 4.09582006]
[ 5.31183787 0.25916168 -3.52241429]
[-3.18841194 1.12315165 1.78237372]]
```

Рисунок 16 – Результат работы программы к заданию 8

Создайте матрицу NumPy размером 4х4, содержащую случайные целые числа от 1 до 50. Выведите:

Задание 9. Транспонирование и след матрицы

- Исходную матрицу
- Транспонированную матрицу
- След матрицы (сумму элементов на главной диагонали)

Используйте np.trace для нахождения следа.

```
In [486...

A = np.random.randint(1,51, size=(4,4))
print("Исходная матрица: \n",A)
print("Транспонированная матрица: \n", np.transpose(A))
print("След матрицы: ", np.trace(A))
```

Рисунок 17 – Задание 9. Транспонирование и след матрицы

```
Исходная матрица:
[[47 5 3 6]
[ 9 50 32 30]
[41 46 4 7]
[29 20 15 44]]
Транспонированная матрица:
[[47 9 41 29]
[ 5 50 46 20]
[ 3 32 4 15]
[ 6 30 7 44]]
След матрицы: 145
```

Рисунок 18 – Результат работы программы к заданию 9

Задание 10. Системы линейных уравнений

```
Решите систему линейных уравнений вида: egin{dcases} 2x+3y-z=5 \ 4x-y+2x=6 \ -3x+5y+4z=-2 \end{cases}
```

Используйте матричное представление AX = B, где A - матрица коэффициентов, x - вектор неизвестных, B - вектор правой части. Решите систему с помощью np.linalg.solve и выведите результат

Рисунок 19 – Задание 10. Системы линейных уравнений

```
Ответ:
[[1.63963964]
[0.57657658]
[0.00900901]]
```

Рисунок 20 – Результат выполнения программы к заданию 10

Контрольные вопросы:

1. Назначение библиотеки NumPy

NumPy — это библиотека для работы с многомерными массивами, матрицами и числами в Python. Она предоставляет высокопроизводительные структуры данных и операции для численных вычислений, включая функции для математических, логических, статистических и алгебраических операций.

2. Maccuвы ndarray

Массивы ndarray (N-dimensional array) — это основная структура данных библиотеки NumPy. Они представляют собой многомерные таблицы, где каждый элемент имеет одинаковый тип данных. Массивы могут быть одномерными, двумерными и многомерными.

3. Доступ к частям многомерного массива

Доступ к частям массива осуществляется с помощью индексации. Можно использовать:

- Индексацию с помощью числовых индексов для одномерных и многомерных массивов.
 - Срезы (например, arr[1:3, 2:4] для двумерных массивов).
 - Логическую индексацию или маски.

4. Расчет статистик по данным

NumPy предоставляет функции для расчета различных статистик, таких как:

- Среднее значение: np.mean()
- Mедиана: np.median()
- Стандартное отклонение: np.std()
- Минимум и максимум: np.min(), np.max()
- Квантиль: np.percentile()
- Корреляция: np.corrcoef()

5. Выборка данных из массивов ndarray

Выборка данных из массива осуществляется через индексацию, срезы или логическую маску. Например, чтобы выбрать все элементы, которые больше 5:

6. Основные виды матриц и векторов

- Вектор: одномерный массив. Создается с помощью np.array([1, 2, 3]) или np.arange().
- Матрица: двумерный массив. Создается с помощью np.array([[1, 2], [3, 4]]) или np.zeros((2, 2)).
 - Единичная матрица: np.eye(n)
 - Нулевая матрица: np.zeros((n, m))
 - Матрица с произвольными числами: np.random.rand(n, m)

7. Транспонирование матриц

Транспонирование матрицы меняет строки на столбцы. В NumPy это делается через метод . Т:

A.T

8. Свойства операции транспонирования матриц

- Транспонирование единичной матрицы дает единичную матрицу.
- Транспонирование транспонированной матрицы возвращает исходную матрицу: (А.Т).Т = А.
- Транспонирование произведения матриц: (A * B). T = B.T * A.T.

9. Средства NumPy для транспонирования матриц

Для транспонирования в NumPy можно использовать:

- . T
- np.transpose(A)

10. Основные действия над матрицами

Основные действия:

- Сложение и вычитание: А + В, А В
- Умножение: A * B, или np.dot(A, B) для матричного умножения
 - Транспонирование: А. Т
 - Определитель: np.linalg.det (A)
 - Обратная матрица: np.linalq.inv(A)

11. Умножение матрицы на число

Для умножения матрицы на число используется стандартная операция умножения:

$$A * c$$

12. Свойства операции умножения матрицы на число

- Это дистрибутивная операция: (с * A) + (с * B) = с *
 (A + B).
 - Умножение на 1 оставляет матрицу неизменной: 1 * А = А.
 - Умножение на 0 дает нулевую матрицу: 0 * A = 0.

13. Сложение и вычитание матриц

Сложение и вычитание матриц выполняется через стандартные операторы:

$$A + B$$

14. Свойства операций сложения и вычитания матриц

- Операции ассоциативны и коммутативны: A + B = B + A, (A + B) + C = A + (B + C).
- Вычитание матриц не является коммутативным: $A B \neq B A$.

15. Средства в NumPy для сложения и вычитания матриц

Для выполнения этих операций в NumPy можно использовать обычные операторы:

$$A + B$$

$$A - B$$

16. Операция умножения матриц

Для матричного умножения в NumPy используется функция np.dot() или оператор @:

17. Свойства операции умножения матриц

- Умножение не является коммутативным: $A * B \neq B * A$.
- Aссоциативность: (A * B) * C = A * (B * C).
- Дистрибутивность: A * (B + C) = A * B + A * C.

18. Средства NumPy для умножения матриц

Для умножения матриц можно использовать:

- np.dot(A, B)
- A @ B
- np.matmul(A, B)

19. Определитель матрицы

Определитель матрицы — это скаляр, связанный с матрицей, который даёт информацию о ее обратимости. Если определитель равен нулю, матрица необратима.

20. Средства NumPy для нахождения определителя

Для нахождения определителя матрицы используется функция np.linalg.det():

np.linalg.det(A)

21. Обратная матрица

Обратная матрица — это матрица, которая при умножении на исходную дает единичную матрицу. Для нахождения обратной матрицы используется метод np.linalg.inv().

22. Свойства обратной матрицы

- Обратная матрица для произведения: (A * B) $^{^{\wedge}}$ (-1) = B $^{^{\wedge}}$ (-1) * A $^{^{\wedge}}$ (-1).
- Обратная матрица для транспонированной матрицы: $(A^T)^(-1) = (A^(-1))^T$.

23. Средства NumPy для нахождения обратной матрицы

Для нахождения обратной матрицы в NumPy используется:

np.linalg.inv(A)

24. Метод Крамера для решения систем линейных уравнений

Алгоритм метода Крамера заключается в вычислении определителей матрицы коэффициентов и матриц, полученных заменой столбцов на столбец свободных членов. В NumPy можно вычислить определители и решить систему с помощью этого метода.

import numpy as np

A = np.array([[2, 1], [1, 3]])

b = np.array([1, 2])

 $det_A = np.linalg.det(A)$

 $x1 = np.linalg.det(np.column_stack((b, A[:, 1]))) / det_A$

 $x2 = np.linalg.det(np.column_stack((A[:, 0], b))) / det_A$

25. Матричный метод для решения систем линейных уравнений

Матричный метод решения системы уравнений Ax=b заключается в нахождении вектора x как $x=A^{-1}b$.

import numpy as np

A = np.array([[2, 1], [1, 3]])

b = np.array([1, 2])

x = np.linalg.inv(A).dot(b)

Вывод: в ходе практической работы мы исследовали базовые возможности библиотеки NumPy языка программирования Python.