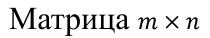
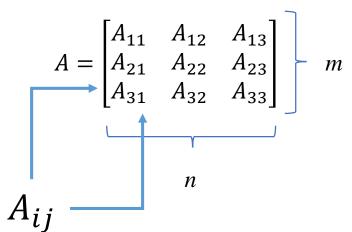


Лекция 1. Основы линейной алгебры

Программа курса

- Основы линейной алгебры в языке Python
- Задачи машинного обучения (регрессия, классификация, кластеризация), предсказательная модель
- Методы машинного обучения, машина опорных векторов, нейронные сети и другие
- Методика решения задач машинного обучения и анализа данных, диагностика, метрики, регуляризация
- > Обнаружение аномалий
- Обработка больших данных





 $\mathbb{R}^{m \times n}$

Элемент матрицы

$$A = \begin{bmatrix} 1402 & 191 \\ 1371 & 821 \\ 147 & 1437 \end{bmatrix}$$

$$A_{11} = 1402$$

 $A_{12} = 191$
 $A_{21} = 1371$
 $A_{32} = 1437$
 $A_{23} = undefined$

Вектор – матрица размерами $n \times 1$

$$y = \begin{bmatrix} 460 \\ 232 \\ 315 \\ 178 \end{bmatrix}$$

$$\mathbb{R}^n$$

Индексация на базе

нуля единицы

$$y = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} \qquad y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 5 \\ 3 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 4 & 0.5 \\ 2 & 5 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1+4 & 0+0.5 \\ 2+2 & 5+5 \\ 3+0 & 1+1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 0.5 \\ 4 & 10 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 5 \\ 3 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 5 & 9 \\ 1 & 0.7 \end{bmatrix} = error$$

Операция сложения матриц является коммутативной:

$$A + B = B + A$$

Умножения матрицы на число

$$3 \times \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 5 \\ 3 & 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \times 1 & 3 \times 0 \\ 3 \times 2 & 3 \times 5 \\ 3 \times 3 & 3 \times 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 6 & 15 \\ 9 & 27 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 5 \\ 3 & 9 \end{bmatrix} \times 3$$

$$\begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 6 & 3 \end{bmatrix} / 4 = \frac{1}{4} \times \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 6 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1.5 & 3/4 \end{bmatrix}$$

$$3 \times \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \end{bmatrix} / 2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 12 \\ 6 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 11 \\ 7 \end{bmatrix}$$

Умножение матрицы на вектор

$$\begin{bmatrix}
1 & 3 \\
4 & 0 \\
2 & 1
\end{bmatrix} \times \begin{bmatrix}
1 \\
5
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
16 \\
4 \\
7
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1 & 3 \\
4 & 0 \\
2 & 1
\end{bmatrix} \times \begin{bmatrix}
1 \\
5
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
16 \\
4 \\
7
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1 & 3 \\
4 & 0
\end{bmatrix} \times \begin{bmatrix}
1 \\
5
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
16 \\
4 \\
7
\end{bmatrix}$$

$$A^{m \times n} \times x^n = y^m$$

$$y_i = \sum_{j=1}^n A_{ij} \cdot x_j, \qquad i = 1, ..., m$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + 3 \cdot 5 \\ 4 \cdot 1 + 0 \cdot 5 \\ 2 \cdot 1 + 1 \cdot 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 \\ 4 \\ 7 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 3 & 0 & 4 \\ -3 & -2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + 2 \cdot 3 + 1 \cdot 2 + 5 \cdot 1 \\ 0 \cdot 1 + 3 \cdot 3 + 0 \cdot 2 + 4 \cdot 1 \\ -1 \cdot 1 + (-2) \cdot 3 + 0 \cdot 2 + 0 \cdot 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 \\ 13 \\ -7 \end{bmatrix}$$

Умножение матрицы на матрицу

$$A^{m \times n} \times B^{n \times o} = C^{m \times o}$$

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^{n} A_{ik} \cdot B_{kj}, \qquad i = 1, ..., m, \qquad j = 1, ..., o.$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \\ 5 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + 3 \cdot 0 + 2 \cdot 5 & 1 \cdot 3 + 3 \cdot 1 + 2 \cdot 2 \\ 4 \cdot 1 + 0 \cdot 0 + 1 \cdot 5 & 4 \cdot 3 + 0 \cdot 1 + 1 \cdot 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 & 10 \\ 9 & 14 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1 & 3 & 2 \\
4 & 0 & 1
\end{bmatrix} \times \begin{bmatrix}
1 \\
0 \\
5
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
11 \\
9 \\
14
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
10 \\
4 & 0 \\
1
\end{bmatrix} \times \begin{bmatrix}
1 \\
0 \\
5
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
11 \\
9 \\
14
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 5 \end{bmatrix}^{3} = \begin{bmatrix} 11 & 10 \\ 9 & 14 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 & 10 \\ 9 & 14 \end{bmatrix}$$

Умножение матрицы на матрицу не является коммутативным!

$$A \times B \neq B \times A$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 5 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \\ 5 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 & 10 \\ 9 & 14 \\ 2 & 7 \\ 8 & 16 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \\ 5 & 2 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 5 & 1 \end{bmatrix} = error$$

Умножение матрицы на матрицу является ассоциативным

$$A \times (B \times C) = (A \times B) \times C$$
.

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = ?$$

Вариант 1:
$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$
; $\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

Вариант 2:
$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}; \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Единичная матрица является такой матрицей, умножение которой на любую другую матрицу дает в результате вторую матрицу без изменений:

$$I \times A = A \times I = A$$

Аналог среди действительных чисел

$$1 \cdot z = z \cdot 1 = z$$

$$I^{m imes m}$$

$$I^{2\times2} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$I^{3\times3} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$I^{1\times1} = \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}^{4 \times 4}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + 2 \cdot 0 & 1 \cdot 0 + 2 \cdot 1 \\ 3 \cdot 1 + 4 \cdot 0 & 3 \cdot 0 + 4 \cdot 1 \\ 5 \cdot 1 + 6 \cdot 0 & 5 \cdot 0 + 6 \cdot 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$$

Операция транспонирования матрицы A^T

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 5 & 9 \end{bmatrix}$$

$$A^{T} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 5 & 9 \end{bmatrix}^{T} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 5 \\ 0 & 9 \end{bmatrix}$$

Обратная матрица — это такая матрица, при умножении на которую в результате получается единичная матрица:

$$A \times A^{-1} = A^{-1} \times A = I$$

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 16 \end{bmatrix}$$

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 0.4 & -0.1 \\ -0.05 & 0.075 \end{bmatrix}$$

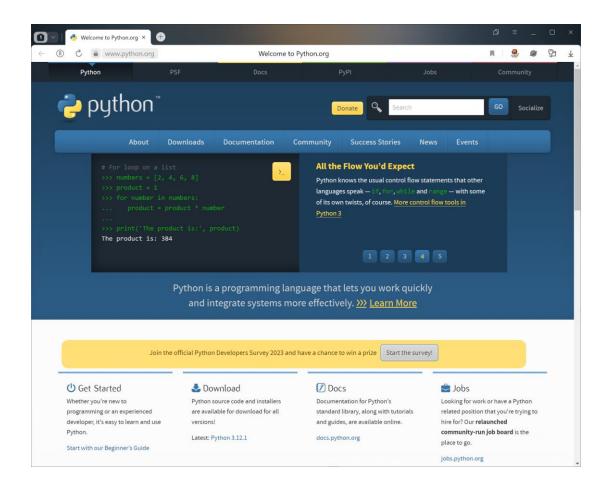
$$AA^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 16 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.4 & -0.1 \\ -0.05 & 0.075 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Вырожденные матрицы не имеют обратной! Пример:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Линейная алгебра в Python

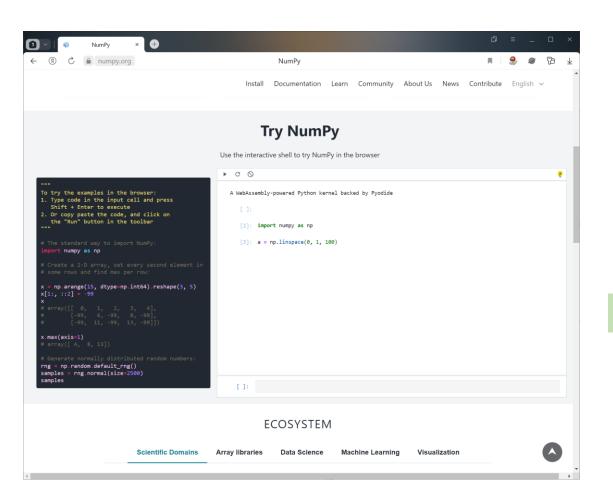
Python – интерпретируемый язык программирования с богатым набором библиотек для инженерных и научных расчётов



https://www.python.org/

Линейная алгебра в Python

NumPy — библиотека численных алгоритмов и матричных операций для языка Python



https://numpy.org/

pip install numpy

import numpy as np

Создание массива (вектора) из списка

```
list1d = [1, 0.5, 4, 2]
arr1d = np.array(list1d)
print(arr1d)
```

```
[1. 0.5 4. 2.]
```

Создание матрицы из списка

```
list2d = [[1, 2, 3], [4, 5, 6]]
arr2d = np.array(list2d)
print(arr2d)
```

```
[[1 2 3]
[4 5 6]]
```

```
arr1d = np.array([1, 0.5, 4, 2])
arr2d = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
```

Указание типа данных в массиве

```
arr1d = np.array([1, 0.5, 4, 2], dtype=float)
print(arr1d)
```

```
[1. 0.5 4. 2.]
```

```
arr1d = np.array([1, 0.5, 4, 2], int)
print(arr1d)
```

```
[1 0 4 2]
```

```
arr1d = np.array([2, 0.5, 0, -7], bool)
print(arr1d)
```

```
[ True True False True]
```

Нулевые массивы

```
z1 = np.zeros(5, float)
print(z1)
```

```
[0. 0. 0. 0. 0.]
```

```
z2 = np.zeros((2, 3), int)
```

```
[[0 0 0]
```

```
z3 = np.zeros((2, 3, 4), int)
```



```
[[[[0 0 0 0]]]

[0 0 0 0]]

[0 0 0 0]

[0 0 0 0]

[0 0 0 0]]]
```

Массивы единиц

```
e1 = np.ones(3, int)

e2 = np.ones((3, 2))

[1 1 1]

[1. 1.]

[1. 1.]]
```

Массивы с одним значением

```
f1 = np.full((2, 3), 5.1, float)

[[5.1 5.1 5.1]
[5.1 5.1 5.1]]
```

Единичные матрицы

```
np.eye(3)
                                np.eye(3, 4)
[[1. 0. 0.]
                                 [[1. 0. 0. 0.]
[0. 1. 0.]
                                  [0. 1. 0. 0.]
 [0. 0. 1.]]
                                  [0. 0. 1. 0.]]
                                np.eye(3, dtype=int)
np.eye(3, 4, -1)
    0. 0. 0.]
                                 [[1 0 0]
       0. 0.]
                                  [0 1 0]
                                  [0 0 1]]
```

Генерация диапазона

```
arange ([start,] stop, [step,] [dtype])startначальное значение диапазона (если не указано, то равно 0)stopконечное значение диапазона (обязательный параметр), не входит в результатstepшаг (если не задан, то равен 1)dtypeтип данных (если не задан, то определяется по типу первых параметров)
```

```
np.arange(1, 9, 2, float)
np.arange(start=1, stop=9, step=2, dtype=float)
```

```
[1. 3. 5. 7.]
[1. 3. 5. 7.]
```

```
np.arange(1, step=0.2)
```

```
[0. 0.2 0.4 0.6 0.8]
```

Генерация диапазона

```
linspace(start, stop, num=50, endpoint=True, dtype=None)

start начальное значение диапазона (обязательный параметр)

конечное значение диапазона (обязательный параметр)

num число элементов (если не указано, 50)

endpoint признак включения значения stop в последовательность (по умолчанию, True)

dtype тип данных
```

```
np.linspace(1, 2, 5)
```

```
[1. 1.25 1.5 1.75 2. ]
```

```
np.linspace(1, 2, 5, endpoint=False)
```

```
[1. 1.2 1.4 1.6 1.8]
```

Генерация случайного массива целых чисел

```
randint (low, high=None, size=1)lowесли задан только этот параметр, то указывает максимальное значение для случайных чисел (но само значение не входит в диапазон)highесли заданы оба (low и high), то они задают диапазон генерации чисел [low, high)sizeчисло элементов (если не указано, 1)
```

```
np.random.randint(5, size=5)

[0 0 2 1 4]

np.random.randint(10, 20, size=5)

[16 17 16 18 18]
```

Генерация случайного массива действительных чисел [0, 1)

```
random.rand (d0, d1, ...)

d0 размер по первому измерению (оси) массива

d1 размер по второму измерению (оси) массива

... и т.д., сколько необходимо измерений
```

```
np.random.rand(4)
[0.1836634  0.46449058  0.88689603  0.32688258]
```

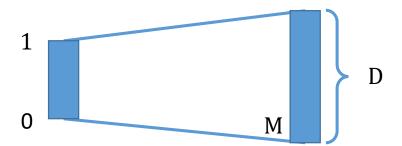
```
np.random.rand(2, 3)

[[0.77549814 0.83479098 0.71086936]
[0.04089972 0.83923191 0.33830922]]
```

Генерация случайного массива действительных чисел в произвольном диапазоне

$$D * rand() + M$$

D	ширина диапазона случайных чисел
M	нижнее значение диапазона случайных чисел



```
2 * np.random.rand(2, 3) - 1
```

```
[[ 0.35214644 -0.32754867 -0.28123389]
[ 0.97920488 -0.81045682 -0.77036573]]
```

NumPy: типы данных

Основные типы данных

int	целочисленный
float	с плавающей точкой
bool	булевый
complex	комплексный
str	символьный
	и другие

Определение типа данных массива

```
d1 = np.array([1, 2, 3])
print(d1.dtype)
```

int32

NumPy: типы данных

Изменение типа данных массива

```
d1 = np.array([1, 0, 3])
print('Тип исходный:', d1.dtype)
print('Значение: ', d1)
d2 = d1.astype(bool)
print('Тип после преобразования:', d2.dtype)
print('Значение: ', d2)
```

```
Тип исходный: int32
Значение: [1 0 3]
Тип после преобразования: bool
Значение: [ True False True]
```

NumPy: размеры массива

Свойства

```
ndim Количество измерений в массиве
shape Размеры массива по всем измерениям: (d1, d2, ...)
```

```
d1 = np.ones((4, 3))
print('Размерность:', d1.ndim, 'Размер:', d1.shape)
```

```
Размерность: 2 Размер: (4, 3)
```

```
print('Строк:', d1.shape[0], 'Столбцов:', d1.shape[1])
```

```
Строк: 4 Столбцов: 3
```

NumPy: размеры массива

Изменение размеров массива

```
np.reshape(arr, (d0, d1, ...))
arr.reshape((d0, d1, ...))
```

```
    агт исходный массив
    d0 размер по первому измерению (оси) массива
    d1 размер по второму измерению (оси) массива
    . . . и т.д., сколько необходимо измерений
```

```
d1 = np.ones((4, 3)) d1 = np.ones((4, 3)) d2 = np.reshape(d1, (2, 6)) d2 = d1.reshape((2, 6))
```

```
[[1. 1. 1. 1. 1.]
[1. 1. 1. 1. 1.]]
```

Количество элементов должно совпадать!

NumPy: индексация массивов

Обращение к элементам массива (начинается с нуля)

d1[0]	Обращение к первому элементу
d1[i]	Обращение к i -му элементу
d1[1, 2]	Обращение элементу матрицы второй строки третьего столбца

Обращаться за границы массива запрещено!

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(d1[1, 2])
```

6

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(d1[1])
```

```
[4 5 6]
```

NumPy: присваивание массивов

Присваивание массивов не копирует их содержимое

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(d1)
d2 = d1
d2[0, 1] = 9
print(d1)
[[1 2 3]
[[4 5 6]]
[[1 9 3]
[[4 5 6]]
```

Создание независимой копии массива

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(d1)
d2 = d1.copy()
d2[0, 1] = 9
print(d1)
[[1 2 3]
[[4 5 6]]
[[1 2 3]
[[4 5 6]]
```

Срез – представление произвольной части массива с другими размерами

```
start: stop
start начальный индекс среза, если не указан, то с начала массива
       конечный индекс (в диапазон не входит), если не указан, то до конца
stop
d1 = np.arange(10)
print(d1)
d2 = d1[2:5]
print(d2)
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
[2 3 4]
d2 = d1[:]
print(d2)
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
```

Срез по нескольким измерениям

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = d1[:, 1:3]
print(d2)

[[2 3]
[5 6]]
```

Получение столбца из матрицы

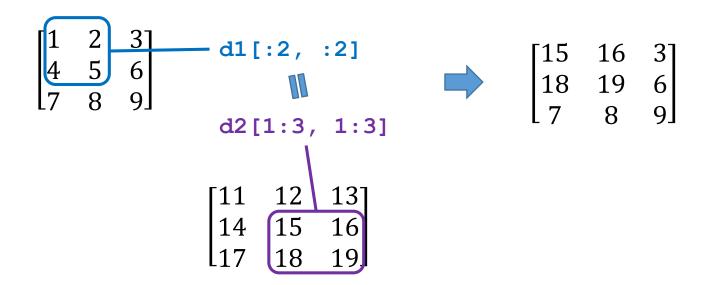
```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
d2 = d1[:, 1]
print(d2
```

```
[2 5 8]
```

Пример: заменить часть матрицы частью другой матрицы

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
d2 = np.array([[11, 12, 13], [14, 15, 16], [17, 18, 19]])
d1[:2, :2] = d2[1:3, 1:3]
print(d1)
```

```
[[15 16 3]
[18 19 6]
[ 7 8 9]]
```



Срез является ссылкой, а не копией массива

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = d1[:, 1:3]
print(d2)

[[2 3]
[5 6]]
```

Можно сделать копию среза и поместить в отдельный массив

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = d1[:2, 1:3].copy()
d2[0, 0] = 9
print(d1)
print(d2)
```

```
[[1 2 3]
[4 5 6]]
[[9 3]
[5 6]]
```

NumPy: объединение массивов

Объединение массивов

```
append (arr, values, axis=None)

arr исходный массив

values размер по второму измерению (оси) массива

ахіз вдоль какой оси складывать (если не указана, то оба массива будут преобразованы в одномерные)
```

```
d1 = np.array([[1, 2], [3, 4]])
d2 = np.array([[11], [12]])
d3 = np.append(d1, d2, axis=1)
print(d3)
```

```
[[ 1 2 11]
[ 3 4 12]]
```

NumPy: объединение массивов

Объединение массивов

```
vstack(tup, dtype=None) - соединить по вертикали hstack(tup, dtype=None) - соединить по горизонтали

tup список объединяемых массивов: (a1, a2, ...)

dtype тип данных нового массива (если не указан, то определяется сам)
```

```
d1 = np.array([1, 2, 3])
d2 = np.array([4, 5, 6])
d3 = np.array([7, 8, 9])
d4 = np.vstack((d1, d2, d3))
print(d4)
d1 = np.array([[1], [2], [3]])
d2 = np.array([[4], [5], [6]])
d3 = np.array([[7], [8], [9]])
d4 = np.hstack((d1, d2, d3))
print(d4)
```

```
      [1 2 3]
      [1 4 7]

      [4 5 6]
      [2 5 8]

      [7 8 9]]
      [3 6 9]]
```

NumPy: логические условия

Логическое условие формирует булевый массив

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = (d1 == 3)
print(d2)

[[False False True]
[False False False]]
```

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = (d1 >= 2) & (d1 < 5)
print(d2)</pre>
```

```
[[False True]
[True False False]]
```

NumPy: логические условия

Булевый массив можно использовать для выбора элементов из другого массива (в виде одномерного массива)

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = (d1 >= 2) & (d1 < 5)
d3 = d1[d2]
print(d3)</pre>
```

[2 3 4]

Условие можно писать в скобках для индексации

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = d1[(d1 >= 2) & (d1 < 5)]
print(d2)</pre>
```

[2 3 4]

NumPy: логические условия

Тернарный оператор для массивов (поэлементно)

```
where (condition, x, y)conditionлогическое условие или булевый массив (размера как x)xпервый массивyвторой массив (размера как x)
```

Если условие выполняется, берется элемент из x, иначе из y

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([[11, 12, 13], [14, 15, 16]])
d3 = np.where(d1 % 2 == 0, d1, d2)
print(d3)
```

```
[[11 2 13]
[ 4 15 6]]
```

NumPy: математические функции

Функции могут вычисляться для каждого элемента массива

```
d1 = np.array([1, 2, 3, 4, 5])
print(np.log(d1))
```

```
[0. 0.69314718 1.09861229 1.38629436 1.60943791]
```

```
np.sqrt([4, 9, 16, 25])
```

```
[2. 3. 4. 5.]
```

Функции могут вычисляться для всего массива, строки, столбца

```
np.max([4, 9, 16, 25])
```

25

NumPy: математические функции

Режим работы функции может зависеть от параметров

```
m = np.random.rand(3, 3)
np.mean(m)
np.std(m)
```

```
0.617
0.245
```

```
m = [[0.614 | 0.609 | 0.058]
[0.807 | 0.550 | 0.977]
[0.450 | 0.725 | 0.757]]
```

```
np.mean(m, axis=0)
np.std(m, axis=0)
```

```
[0.624 | 0.628 | 0.597 | 0.146 | 0.073 | 0.392
```

```
np.mean(m, axis=1)
np.std(m, axis=1)
```

NumPy: математические функции

Примеры некоторых функций

abs	Вычисляет абсолютные значения каждого элементов
	массива
sqrt	Вычисляет квадратный корень из каждого элемента
	массива (эквивалентно arr ** 0.5)
exp	Вычисляет экспоненту (ех) от каждого элемента массива
log, log10, log2,	Вычисляет натуральный, десятичный логарифмы, логарифм
log1p	по основанию 2 и $log(1 + x)$
ceil	Вычисляет наименьшее целое число большее либо равное
	каждого элемента массива
floor	Вычисляет наибольшее целое число меньшее либо равное
	каждого элемента массива
cos, cosh, sin, sinh, tan, tanh	Обычные и гиперболические тригонометрические функции
arccos, arccosh, arcsinh, arctan, arctanh	Обратные тригонометрические функции

NumPy: сортировка массива

```
np.sort(arr)
arr массив для сортировки
```

Возвращает упорядоченный по возрастанию значений элементов массив (есть другие параметры: порядок сортировки, оси и т.д.)

```
d1 = np.random.randint(100, size=10)
print(d1)
d2 = np.sort(d1)
print(d2)
```

```
[11 85 79 35 0 15 60 73 10 70]
[ 0 10 11 15 35 60 70 73 79 85]
```

NumPy: операции со множествами

Множество в NumPy — это специальный массив, в котором каждый элемент встречается только один раз

Сформировать множество из массива

```
d1 = np.array([[1, 2, 2], [3, 3, 4]])
d2 = np.unique(d1)
print(d2)
```

```
[1 2 3 4]
```

Проверить вхождение элементов одного массива в другом

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([1, 3, 5])
d3 = np.inld(d1, d2)
print(d3)
```

```
[ True False True False]
```

NumPy: операции со множествами

Основные функции работы со множествами

unique(x)	Возвращает отсортированные
	единственные элементы из х
intersect1d(x, y)	Возвращает общие элементы массивов
	хиу
union1d(x, y)	Возвращает объединение элементов
	массивов х и у
in1d(x, y)	Возвращает булев массив, указывающий
	содержится ли каждый элемент массива
	хву
setdiff1d(x, y)	Возвращает элементы массива х, которых
	нет в у
setxor1d(x, y)	Возвращает элементы, которые есть либо
	в х, либо в у, но не в обоих массивах

Библиотека **numpy** и ее подмножество **numpy.linalg** содержит набор функций для выполнения операций над матрицами и векторами

Транспонирование матрицы

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = d1.T
print(d2)
```

```
[[1 4]
[2 5]
[3 6]]
```

Альтернатива: использование функции transpose

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.transpose(d1)
print(d2)
```

Сложение и вычитание матриц

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([[11, 12, 13], [14, 15, 16]])
print(d1 + d2)
print(d2 - d1)

[[12 14 16]
  [18 20 22]]
[[10 10 10]
  [10 10 10]]
```

Поэлементное умножение и деление

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([[2, 1, 2], [1, 2, 1]])
print(d1 * d2)
print(d1 / d2)
```

```
[[2 2 6]
[4 10 6]]
[[0.5 2. 1.5]
[4. 2.5 6.]]
```

Арифметические операции между матрицами и скалярами (+ - * / и т.д.)

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(1 - d1)
print(d1 / 2)
```

```
[[ 0 -1 -2]
[-3 -4 -5]]
[[0.5 1. 1.5]
[2. 2.5 3.]]
```

Возведение всех элементов матрицы в степень

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(d1 ** 2)
```

```
[[ 1 4 9]
[16 25 36]]
```

Произведение матрицы на вектор

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([1, 2, 3])
print(np.dot(d1, d2))
```

```
[14 32]
```

```
print (d1 @ d2) — альтернативный синтаксис
```

Произведение матрицы на матрицу

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([[11, 12], [13, 14], [15, 16]])
print(np.dot(d1, d2))
```

```
[[ 82 88]
[199 214]]
```

```
print (d1 @ d2) — альтернативный синтаксис
```

Нахождение определителя (det), обратной матрицы (inv), псевдообратной матрицы (pinv)

```
d1 = np.random.rand(3, 3)
print(np.linalg.det(d1))
print(np.linalg.inv(d1))
print(np.linalg.pinv(d1))
```

```
0.3457249105553521

[[-1.17032681 2.06019789 -0.15938304]

[-0.46795666 -0.09955335 1.2684454]

[ 1.55842401 -0.29567334 -0.64258227]]

[[-1.17032681 2.06019789 -0.15938304]

[-0.46795666 -0.09955335 1.2684454]

[ 1.55842401 -0.29567334 -0.64258227]]
```

NumPy: чтение и запись файлов

Сохранить переменную в файл

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
np.save('ndarr-d1', d1)
```

Прочитать из файла

```
d2 = np.load('ndarr-d1.npy')
print(d2)
```

```
[[1 2 3]
[4 5 6]]
```

Если расширение файла не указано, то принимается *.npy

NumPy: чтение и запись файлов

Сохранить можно несколько массивов в один файл

```
d1 = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
d2 = np.array([[11, 12, 13], [14, 15, 16]])
with open('ndarr-2.npy', 'wb') as f:
    np.save(f, d1)
    np.save(f, d2)
```

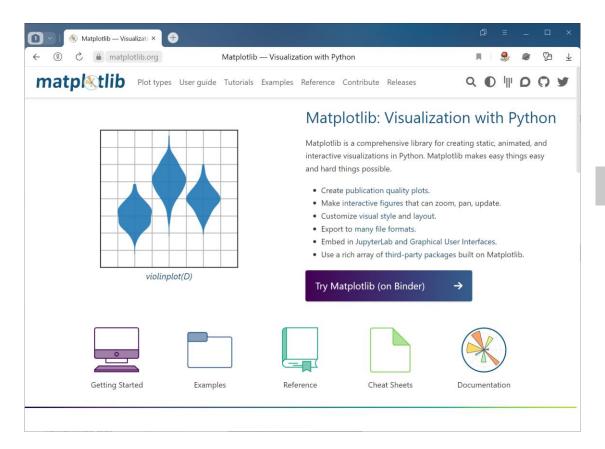
Прочитать из файла в том же порядке, что и были записаны

```
with open('ndarr-2.npy', 'rb') as f:
    d1l = np.load(f)
    d2l = np.load(f)
print(d1l)
print(d2l)
```

```
[[1 2 3]
[4 5 6]]
[[11 12 13]
[14 15 16]]
```

Отображение графиков в Python

matplotlib.pyplot – библиотека для рисование различных видов графиков (двумерные, трехмерные, диаграммы, гистограммы и т.д.)



https://matplotlib.org/

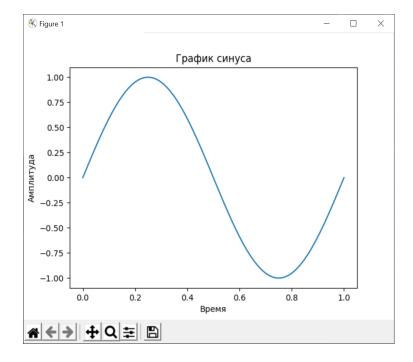
pip install matplotlib

import matplotlib.pyplot as plt

PyPlot: отображение графика

Отображение одного графика

```
t = np.linspace(0, 1, 100)
y = np.sin(2 * np.pi * t)
plt.plot(t, y)
plt.title('График синуса')
plt.xlabel('Время')
plt.ylabel('Амплитуда')
plt.show()
```



PyPlot: отображение графика

Отображение нескольких графиков

```
t = np.linspace(0, 1, 100)
y1 = np.sin(2 * np.pi * t)
y2 = np.sin(4 * np.pi * t)
plt.plot(t, y1, 'r', label='sin 2*pi*t')
plt.plot(t, y2, 'g', label='sin 4*pi*t')
plt.title('Графики синусов')
plt.xlabel('Время')
plt.ylabel('Амплитуда')
plt.legend()
plt.show()
```

