

# **Информационные технологии**



## **ОСНОВЫ программирования на Python 3**

**Каф. ИКТ РХТУ им. Д.И. Менделеева  
Ст. преп. Васецкий А.М.**



**Москва, 2018**

# Лекция 7.

## Введение в библиотеки Python

- Матрицы
- Библиотеки

# Библиотеки-1

## 1. Библиотека численных методов **NumPy**

- ✓ NumPy.linalg (Линейная алгебра);
- ✓ NumPy.random (Случайные числа);
- ✓ NumPy (Раздел «Индексация» (Indexing routines));
- ✓ NumPy (Раздел «Ввод и вывод» (Input and output));
- ✓ NumPy (Разделы строковых и логических операций);
- ✓ NumPy (Разделы операций с массивами);
- ✓ NumPy (Раздел математических функций);
- ✓ NumPy (Разделы сортировки и поиска);

## 2. Библиотека алгоритмов и математических инструментов **SciPy**

- ✓ SciPy.linalg (Линейная алгебра);
- ✓ SciPy.integrate (Интегрирование и решение обыкновенных дифференциальных уравнений);
- ✓ SciPy.stats (Статистические функции);
- ✓ SciPy.optimize (Оптимизация);
- ✓ SciPy.interpolate (Интерполяция);

# Библиотеки-2

3. **Blaze** – численные методы для больших данных;
4. **Pandas** – библиотека обработки данных;
5. **Fuzzywuzzy** – библиотека сравнения данных;
6. **matplotlib** – построение графиков;
7. **Seaborn** – визуализация статистических моделей;
8. **Altair** – визуализация данных;
9. **Glueviz** – визуализация данных;
10. **Pyglet** – 3D-анимация;
11. **Vpython** – 3D-графика;
12. **Plotly** – библиотека работы с графикой;
13. **Pillow** – библиотека работы с графикой;
14. **Gnuplot** – библиотека работы с графическими изображениями;
15. **PyX** – библиотека работы с графическими изображениями, PDF и Postscript;
16. **geopy** – библиотека для геолокации;
17. **Requests** – HTTP библиотека;
18. **Urllib** и **Urllib2** – работа с Интернет;
19. **BeautifulSoup** – XML и HTML библиотека;
20. **Scrapy** – библиотека для парсинга сайта;
21. **Django** – Web-фреймворк;
22. **Flask** – Web-фреймворк;

# Библиотеки-3

- 3. wxPython – пользовательский интерфейс;
- 4. Tkinter – пользовательский интерфейс;
- 5. pyQT – пользовательский интерфейс;
- 6. pyGtk – пользовательский интерфейс;
- 7. pywin32 – библиотека взаимодействия с Windows;
- 8. Nose – среда тестирования;
- 9. Nltk – работа со строками и пр.;
- 10. ParaText – библиотека для обработки текста;
- 11. SymPy – библиотека для символьных вычислений;
- 12. ChemPy – библиотека химических расчётов;
- 13. SciKit-Learn – инструмент для обработки изображений и имитации искусственного интеллекта;
- 14. Theano – библиотека, которая используется для разработки систем машинного обучения;
- 15. PyCrypto – криптографическая библиотека;
- 16. mxODBC – библиотека для связи с базами данных;
- 17. pyGame – библиотека для написания игровых приложений;
- 18. pyQuery – аналог библиотеки *jquery* для работы с XML и HTML документами;
- 19. Модули сериализации и десериализации данных (**pickle**, **json**, **csv**, **yaml** и др.)

# Введение в NumPy

- NumPy – фундаментальный пакет для научных вычислений с Python. В нём содержатся:
  - ✓ Мощный объект N-мерного массива.
  - ✓ сложные функции.
  - ✓ Инструментарий для интеграции с кодом на языках C/C++ и Fortran.
  - ✓ Линейная алгебра, трансформации Фурье, случайные числа.
- Кроме того, данный пакет может быть использован как многомерный контейнер общих данных. Произвольные типы данных могут быть определены. Это позволяет NumPy легко и быстро интегрироваться с широким спектром баз данных.

# Ошибка `multiarray`

В pyCharm отмечено наличие ошибки при установке *numpy* и некоторых других библиотек:

## ImportError:

Importing the `multiarray` numpy extension module failed. Most likely you are trying to import a failed build of numpy.  
If you're working with a numpy git repo, try ``git clean -xdf`` (removes all files not under version control). Otherwise reinstall numpy.

Original error was: DLL load failed: The specified module could not be found.

# Устранение ошибки multiarray

Ошибка связана с переменной среды PATH.

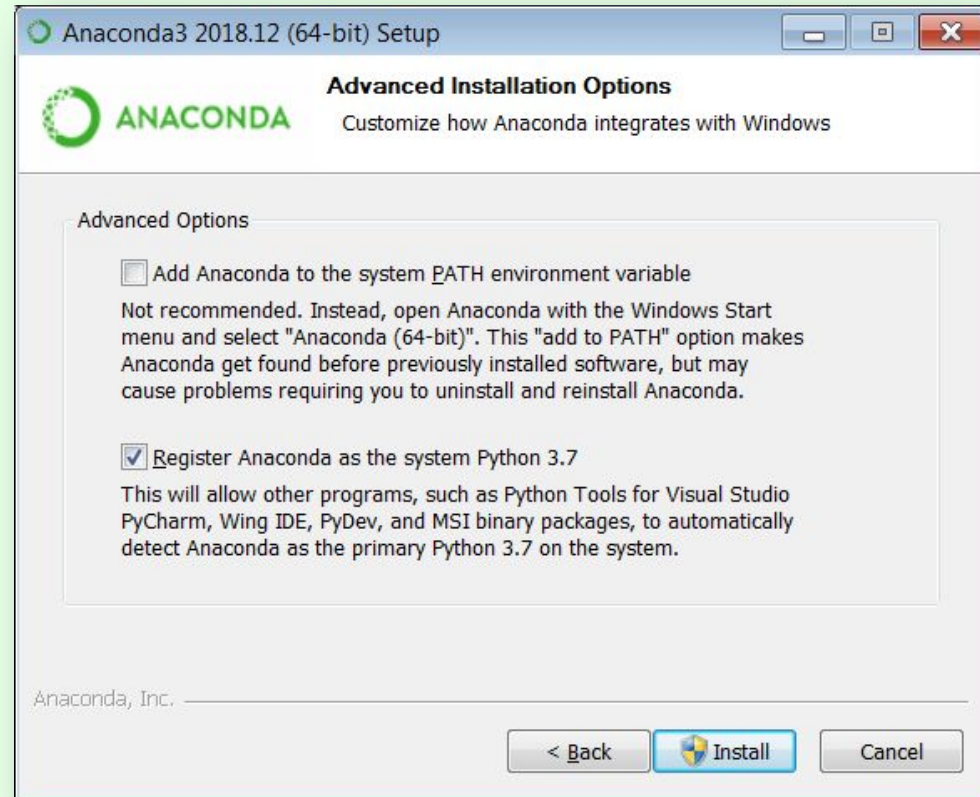
Самый простой способ её устранить, это переустановить Anaconda и поставить флажок в первое поле.

В переменную среды PATH добавятся пути к папкам Anaconda:

```
d:\ProgramData\Anaconda3;d:\ProgramData\Anaconda3\Library\mingw-w64\bin;  
d:\ProgramData\Anaconda3\Library\usr\bin;  
d:\ProgramData\Anaconda3\Library\bin;d:\ProgramData\Anaconda3\Scripts
```

Для проверки правильности работы библиотеки наберите:

```
import numpy as np  
print(np.__version__)
```





# Основные разделы NumPy-1

- Создание массивов
- Операции с массивами
- Бинарные (побитовые) операции
- Строковые операции
- Функции даты и времени
- Дискретная трансформация Фурье
- Финансовые функции
- Функциональное программирование
- Процедуры индексации
- Ввод/вывод

# Основные разделы NumPy-2

Линейная алгебра

Логические функции

Маскированные операции с массивами

Математические функции

Матричные функции

Полиномы

Случайные числа

Сортировка

Статистика

Оконные функции

# Стандартные типы данных

<i>bool_</i>	Булев тип (True или False), хранящийся в виде 1 байта
<i>int_</i>	Тип целочисленного значения по умолчанию (аналогичен типу long языка C; обычно int64 или int32)
<i>intc</i>	Идентичен типу int языка C (обычно int32 или int64)
<i>intp</i>	Целочисленное значение, используемое для индексов (аналогично типу ssize_t языка C; обычно int32 или int64)
<i>int8</i>	Байтовый тип (от -128 до 127)
<i>int16</i>	Целое число (от -32 768 до 32 767)
<i>int32</i>	Целое число (от -2 147 483 648 до 2 147 483 647)
<i>int64</i>	Целое число (от -9 223 372 036 854 775 808 до 9 223 372 036 854 775 807)
<i>uint8</i>	Беззнаковое целое число (от 0 до 255)
<i>uint16</i>	Беззнаковое целое число (от 0 до 65 535)
<i>uint32</i>	Беззнаковое целое число (от 0 до 4 294 967 295)
<i>uint64</i>	Беззнаковое целое число (от 0 до 18 446 744 073 709 551 615)

# Стандартные типы данных-2

<i>float_</i>	Сокращение для названия типа float64
<i>float 16</i>	Число с плавающей точкой с половинной точностью: 1 бит знак, 5 бит порядок, 10 бит мантисса
<i>float32</i>	Число с плавающей точкой с одинарной точностью: 1 бит знак, 8 бит порядок, 23 бита мантисса
<i>float64</i>	Число с плавающей точкой с удвоенной точностью: 1 бит знак, 11 бит порядок, 52 бита мантисса
<i>complex_</i>	Сокращение для названия типа complex128
<i>complex64</i>	Комплексное число, представленное двумя 32-битными числами
<i>complex128</i>	Комплексное число, представленное двумя 64-битными числами

# Массивы

- Библиотека NumPy обеспечивает эффективный интерфейс для хранения и работы с плотными буферами данных. Массивы в ней похожи на встроенный тип данных "список" (list) языка Python, но обеспечивают гораздо более эффективное хранение и операции с данными при росте размера массивов.
- Кроме того срезы массивов возвращают представления (*views*), а не копии (*copies*) данных массива. Этим срезы массивов NumPy отличаются от срезов списков так как в списках срезы являются копиями.
- На уровне реализации массив фактически содержит один указатель на непрерывный блок данных. Список же в языке Python содержит указатель на блок указателей, каждый из которых, в свою очередь, указывает на целый объект языка Python, например, на целое число.
- Массивам с фиксированным типом из библиотеки NumPy проигрывают спискам в гибкости, однако гораздо эффективнее хранят данные и работают с ними.

# Создание массивов

- Существуют следующие основные способы создания массивов
- Преобразование из других структур Python (списки, кортежи и т.п.)
- Внутренние объекты создания массивов numpy (arange, ones, zeros, и т.п.)
- Чтение массивов с диска, как из стандартных, так и из пользовательских форматов
- Создание массивов из "сырых" байтов с использованием строк или буферов
- Использование специальных библиотечных функций (например, random)

# Создание массивов

□ Встроенный модуль *array* (доступен с версии 3.3 Python) можно использовать для создания плотных массивов данных одного типа:

```
import array  
L = list(range(5))  
A = array.array('i', L) # array('i', [0, 1, 2, 3, 4])  
'i' — код типа, указывающий, что содержимое  
является целыми числами.
```

Можно напрямую задавать массивы через NumPy:

```
import numpy as np  
A = np.array([1, 0, -2, 4, 3]) # [ 1  0 -2  4  3]  
B = np.array([0, 1, 2, 3], dtype='float32')  
# [0. 1. 2. 3.]
```

# Многомерные массивы

- Вложенные списки преобразуются в многомерный массив

```
B = np.array([range(i, i + 3) for i in [0, 2, 4]])
```

```
# [[0 1 2]
```

```
# [2 3 4]
```

```
# [4 5 6]]
```

- Можно использовать одновременно списки и кортежи

```
B = np.array([[1,2.0],[0,0],(1+1j,3.)])
```

```
# [[1.+0.j 2.+0.j]
```

```
# [0.+0.j 0.+0.j]
```

```
# [1.+1.j 3.+0.j]]
```



# Способы инициализации массивов

<i>empty(shape[, dtype, order])</i>	новый массив заданной формы и типа <b>без</b> инициализации записей.
<i>empty_like(prototype[, dtype, order, subok])</i>	новый массив той же формы и типа, что и данный массив.
<i>eye(N[, M, k, dtype, order])</i>	двумерный массив с единицами по диагонали и <b>нулями</b> в других местах.
<i>identity(n[, dtype])</i>	<b>единичная</b> матрица.
<i>ones(shape[, dtype, order])</i>	новый массив заданной формы и типа, заполненный <b>единицами</b> .
<i>ones_like(a[, dtype, order, subok])</i>	массив из <b>единиц</b> той же формы и типа, что и данный массив.
<i>zeros(shape[, dtype, order])</i>	новый массив заданной формы и типа, заполненный <b>нулями</b> .
<i>zeros_like(a[, dtype, order, subok])</i>	массив <b>нулей</b> той же формы и типа, что и данный массив.
<i>full(shape, fill_value[, dtype, order])</i>	новый массив заданной формы и типа, заполненный <b><i>fill_value</i></b> .
<i>full_like(a, fill_value[, dtype, order, subok])</i>	полный массив с той же формой и типом, что и данный массив.

# Примеры инициализации - 1

```
B = np.zeros(5, dtype=int) # [0 0 0 0 0]
```

```
B = np.ones((2, 3), dtype=float)
```

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

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

```
B = np.empty([3, 2], dtype=int)
```

```
# Внутри B может находиться что угодно
```

```
# Работает быстрее, чем методы с
```

```
# инициализацией
```

```
# [[-512881756      2046]
```

```
# [-512880032      2046]
```

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

```
B = ([1,2,3], [4,5,6]) # B – массив-шаблон
```

```
A = np.empty_like(B)
```

```
# Внутри A может находиться что угодно
```

```
# [[2982      0      0]
```

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

# Примеры инициализации - 2

***$B = \text{np.eye}(2, \text{dtype}=\text{int})$***

*# Единичная целочисленная матрица*

*#  $\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$*

*#  $\begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix}$*

***$B = \text{np.eye}(2, 3, \text{dtype}=\text{int})$***  # Матрица  $2 \times 3$

*#  $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$*

*#  $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$*

***$B = \text{np.eye}(3, k=1)$***

*# Матрица с наддиагональными единичными элементами*

*#  $\begin{bmatrix} 0. & 1. & 0. \end{bmatrix}$*

*#  $\begin{bmatrix} 0. & 0. & 1. \end{bmatrix}$*

*#  $\begin{bmatrix} 0. & 0. & 0. \end{bmatrix}$*

# Примеры инициализации - 3

***B** = **np.identity**(2)*

*# Единичная матрица типа float (по умолчанию)*

*# **[[1. 0.]***

*# **[0. 1.]***

***B** = **np.full**((2, 3), **np.inf**) # *заполнение**

*# **[[inf inf inf]***

*# **[inf inf inf]***

***A** = **np.full\_like**(**B**, 7) # *Заполнение аналога B**

*# **[[7. 7. 7.]***

*# **[7. 7. 7.]***

# Атрибуты массивов

- Основным объектом NumPy является однородный многомерный массив *numpy.ndarray* элементов одного типа.
- атрибуты объектов *ndarray*:  
['T', ..., 'all', 'any', 'argmax', 'argmin', 'argpartition', 'argsort', 'astype', 'base', 'byteswap', 'choose', 'clip', 'compress', 'conj', 'conjugate', 'copy', 'ctypes', 'cumprod', 'cumsum', 'data', 'diagonal', 'dot', 'dtype', 'dump', 'dumps', 'fill', 'flags', 'flat', 'flatten', 'getfield', 'imag', 'item', 'itemset', 'itemsize', 'max', 'mean', 'min', 'nbytes', 'ndim', 'newbyteorder', 'nonzero', 'partition', 'prod', 'ptp', 'put', 'ravel', 'real', 'repeat', 'reshape', 'resize', 'round', 'searchsorted', 'setfield', 'setflags', 'shape', 'size', 'sort', 'squeeze', 'std', 'strides', 'sum', 'swapaxes', 'take', 'tobytes', 'tofile', 'tolist', 'tostring', 'trace', 'transpose', 'var', 'view']

# Наиболее важные атрибуты массивов

<i>ndim</i>	число измерений ("осей") массива.
<i>shape</i>	размеры массива, его форма. Кортеж натуральных чисел, показывающий длину массива по каждой оси (размерности). Для матрицы из <i>n</i> строк и <i>m</i> столбцов, <i>shape(n, m)</i> . Число элементов кортежа <i>shape = ndim</i> .
<i>size</i>	количество элементов массива. Очевидно, равно произведению всех элементов атрибута <i>shape</i> .
<i>dtype</i>	описывает тип элементов массива. Типы могут быть стандартными и пользовательскими.
<i>itemsize</i>	размер каждого элемента массива в байтах.
<i>data</i>	буфер, содержащий фактические элементы массива. Обычно не используется, т.к. проще обращаться к ним с помощью индексов.

# Примеры

```
A = np.array([[1,2],[3,4]])
```

```
[[1 2]
```

```
[3 4]]
```

```
B = A.T    # Транспонирование
```

```
[[1 3]
```

```
[2 4]]
```

```
A.nbytes    # 16 – байт
```

```
A.ndim    # 2 – размерность
```

```
A.shape    # (2, 2) – форма
```

```
A.size    # 4 – количество элементов
```

# Создание массивов из существующих данных

<b><i>array(object[, dtype, copy, order, subok, ndmin])</i></b>	Создать массив.
<b><i>asarray(a[, dtype, order])</i></b>	Преобразовать входные данные в массив.
<b><i>asanyarray(a[, dtype, order])</i></b>	Преобразовать входные данные в <i>ndarray</i> , но пропустить подклассы <i>ndarray</i> .
<b><i>ascontiguousarray(a[, dtype])</i></b>	Вернуть непрерывный массив ( <i>ndim</i> >= 1) в памяти (порядок языка C).
<b><i>asmatrix(data[, dtype])</i></b>	Интерпретировать входные данные как матрицу.
<b><i>copy(a[, order])</i></b>	Вернуть копию массива данного объекта.
<b><i>frombuffer(buffer[, dtype, count, offset])</i></b>	Интерпретировать буфер как одномерный массив.
<b><i>fromfile(file[, dtype, count, sep])</i></b>	Построить массив из данных в текстовом или двоичном файле.
<b><i>fromfunction(function, shape, **kwargs)</i></b>	Создать массив, выполнив функцию над каждой координатой.
<b><i>fromiter(iterable, dtype[, count])</i></b>	Создать новый одномерный массив из итерабельного объекта.
<b><i>fromstring(string[, dtype, count, sep])</i></b>	Новый одномерный массив, инициализированный из текстовых данных в строке.
<b><i>loadtxt(fname[, dtype, comments, delimiter, ...])</i></b>	Загрузить данные из текстового файла.



# Примеры создания массивов

```
A = np.fromstring("1 2", dtype=int, sep=" ") # [1 2]
```

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

```
A = np.array([[1., 2], [0, 3]]) # [[1. 2.]  
                                # [0. 3.]]
```

```
B = np.array(A, copy=True)
```

```
print(A is B) # False
```

```
D = np.array(A, copy=False)
```

```
print(A is D) # True
```

```
D[0, 0] = 7
```

```
print(A) # [[7. 2.]
```

```
          # [0. 3.]]
```

```
print(B) # [[1. 2.]
```

```
          # [0. 3.]]
```

```
print(D) # [[7. 2.]
```

```
          # [0. 3.]]
```

```
F = np.copy(A) # [[7. 2.]
```

```
          # [0. 3.]]
```

# Создание массивов с использованием функций

```
A = np.fromfunction(lambda i, j: i == j, (3, 3),  
dtype=int) # Массив размерности 3×3  
# dtype – тип данных координат, подаваемых в  
функцию  
# [[ True False False]  
# [False True False]  
# [False False True]]  
A = np.fromfunction(lambda i, j: i*10 + j, (3, 3),  
dtype=int)  
# [[ 0  1  2]  
# [10 11 12]  
# [20 21 22]]
```

# Создание массивов при помощи последовательностей

<i>arange</i> ([ <i>start</i> ,] <i>stop</i> [, <i>step</i> ][, <i>dtype</i> ])	равномерно распределенные значения в заданном интервале.
<i>linspace</i> ( <i>start</i> , <i>stop</i> [, <i>num</i> , <i>endpoint</i> , ...])	равномерно распределенные числа внутри указанного интервала.
<i>logspace</i> ( <i>start</i> , <i>stop</i> [, <i>num</i> , <i>endpoint</i> , <i>base</i> , ...])	числа, равномерно распределенные в логарифмическом масштабе.
<i>geomspace</i> ( <i>start</i> , <i>stop</i> [, <i>num</i> , <i>endpoint</i> , ...])	числа, равномерно распределенные в логарифмическом масштабе (геометрическая прогрессия).
<i>meshgrid</i> (* <i>xi</i> , ** <i>kwargs</i> )	Экземпляр <i>nd_grid</i> , который возвращает плотную многомерную «сетку».
<i>mgrid</i>	Экземпляр <i>nd_grid</i> , который возвращает открытую многомерную «сетку».

# Примеры создания массивов с использованием последовательностей

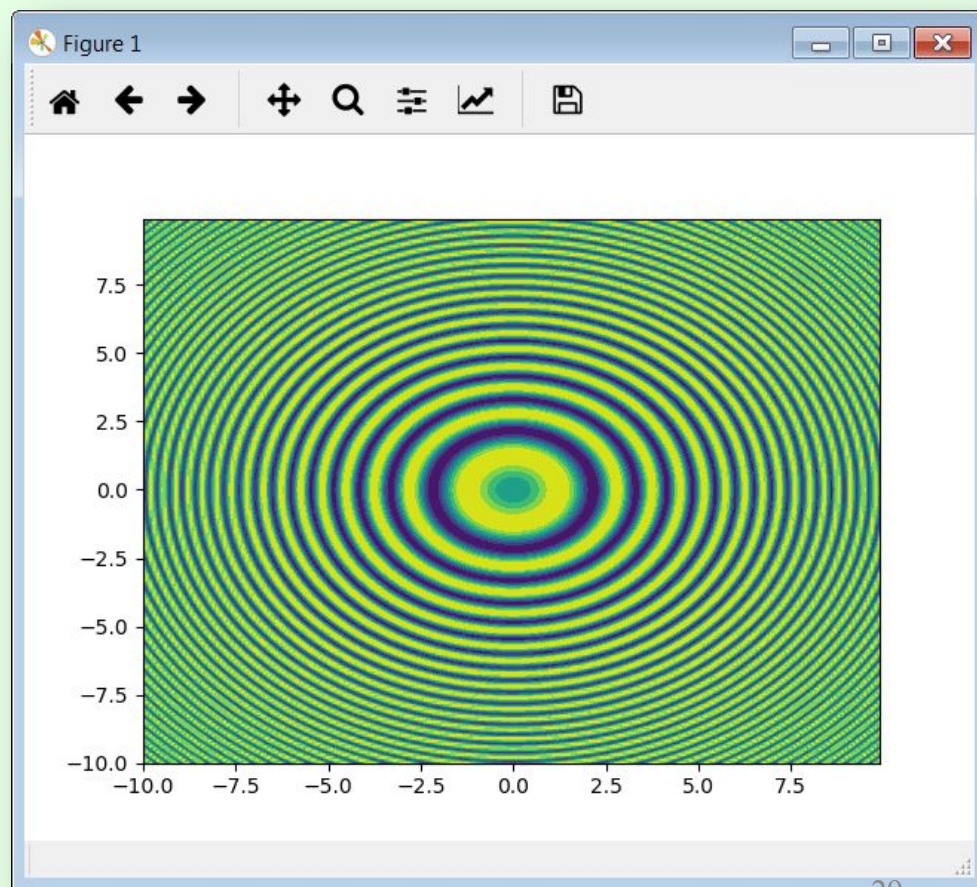
```
it = (x*x for x in range(5)) # итератор  
A = np.fromiter(it, float)    # [ 0.  1.  4.  9. 16.]  
A = np.arange(3.)            # [0. 1. 2.]  
A = np.arange(0,10,3)         # [0 3 6 9]  
A = np.linspace(0.0, 4, num=5) # [0. 1. 2. 3. 4.]  
A = np.logspace(1, 5, num=5)  
# array([1.e+01, 1.e+02, 1.e+03, 1.e+04, 1.e+05])  
B = np.log10(A) # [1.  1.75  2.5  3.25  4. ]  
A = np.geomspace(1, 4, num=5)  
# [1.      1.41421356 2.      2.82842712 4.      ]
```

# meshgrid для построения графиков

```
import matplotlib.pyplot as plt  
x = np.arange(-10, 10, 0.1)  
y = np.arange(-10, 10, 0.1)  
xx, yy = np.meshgrid(x, y, sparse=True)  
z = np.sin(xx**2 + yy**2)  
h = plt.contourf(x, y, z)  
plt.show()
```

Подробнее см.

<https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/routines.array-creation.html>



# Доступ к элементам массива

В целом доступ и индексация аналогичны спискам.

*A = np.arange(10) # [0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]*

*A[:2] # [0 1]*

*A[::-1] # [9 8 7 6 5 4 3 2 1 0]*

*A = np.array([[1, 5, 3, 0],  
[7, 2, 8, 1],  
[1, 6, 3, 7]])*

*B = A[:2, :3] # две строки и три столбца  
# [[1 5 3]  
# [7 2 8]]*

*Не забудьте, что B, это НЕ копия!*

*Поэтому присваивание B[0, 0] = 9*

*B: [[9 5 3] отразится и на A: [[9 5 3 0]  
[7 2 8]] [7 2 8 1]  
[1 6 3 7]]*

# Базовые операции с массивами

□ Математические операции над массивами выполняются поэлементно.

```
a = np.array([0, -1, -2, -3])
```

```
b = np.arange(4)
```

```
c = a + b           # array([0, 0, 0, 0])
```

```
c = a / b          # array([nan, -1., -1., -1.])
```

```
c = a + 1           # array([ 1,  0, -1, -2])
```

```
c = a < 0           # array([False, True, True, True])
```

# Операции с массивами-1

<i>copyto(dst, src[, casting, where])</i>	Копирует значения из одного массива ( <i>src</i> ) в другой ( <i>dst</i> ), передавая по мере необходимости
<i>reshape(a, newshape[, order])</i>	Придает массиву новую форму без изменения его данных.
<i>ravel(a[, order])</i>	Непрерывный плоский массив.
<i>ndarray.flat</i>	1-D итератор по массиву.
<i>ndarray.flatten([order])</i>	Копия массива, свернутого в одно измерение.
<i>moveaxis(a, source, destination)</i>	Переместить оси массива на новые позиции.
<i>rollaxis(a, axis[, start])</i>	Повернуть указанную ось назад, пока она не окажется в заданном положении. Удобнее использовать <i>moveaxis</i> .
<i>swapaxes(a, axis1, axis2)</i>	Поменять местами две оси массива.
<i>ndarray.T</i>	То же, что <i>self.transpose()</i> , за исключением того, что <i>self</i> возвращается, если <i>self.ndim</i> < 2.
<i>transpose(a[, axes])</i>	Поменять местами размерности массива



# Примеры операций с массивами

□ Помимо метода *copy* (см. выше) можно копировать массивы при помощи метода *copyto*

```
A = np.array([[1, 2, 3],  
              [11, 12, 13]])
```

```
B = np.empty_like(A)
```

```
# Массив B той же размерности, что и A
```

```
np.copyto(B, A)           # B: [[1, 2, 3],  
                           [11, 12, 13]])
```

```
np.ravel(A)               # [ 1  2  3 11 12 13]
```

```
A.reshape(-1)             # [ 1  2  3 11 12 13]
```

Фортрановский стиль хранения:

```
np.ravel(A, order='F')    # [ 1 11  2 12  3 13]
```

```
A.flat[4]                 # 12
```

# Примеры операций с массивами

```
A = np.arange(6).reshape((2, 3)) # [[0 1 2]  
                                     # [3 4 5]]
```

```
B = np.transpose(A) # [[0 3]  
                     # [1 4]  
                     # [2 5]]
```

```
C = A.T # [[0 3]  
         # [1 4]  
         # [2 5]]
```

```
A = np.ones((2, 3, 4))
```

```
A.shape # Размерности = (2, 3, 4)
```

```
np.moveaxis(x, -1, 0).shape
```

```
# Переместить последнюю ось на 0 позицию  
# (4, 2, 3)
```

# Операции с массивами-2

<i>asarray(a[, dtype, or der])</i>	Преобразовать входные данные в массив.
<i>asmatrix(data[, dtype])</i>	Интерпретировать ввод, как матрицу
<i>require(a[, dtype, requirements])</i>	Вернуть <i>ndarray</i> предоставленного типа, который удовлетворяет требованиям.
<i>concatenate((a1, a2, ...)[, axis, out])</i>	Соединяет последовательность массивов вдоль существующей оси.
<i>stack(arrays[, axis, out])</i>	Соединяет последовательность массивов вдоль новой оси.
<i>column_stack(tup)</i>	Упаковывает 1-D массивов в виде столбцов в 2-D массив.
<i>dstack(tup)</i>	Упаковывает массивы в последовательности по глубине (вдоль третьей оси).
<i>hstack(tup)</i>	Упаковывает массивы в последовательности по горизонтали (по столбцам).
<i>vstack(tup)</i>	Упаковывает массивы в последовательности вертикально (по рядам).
<i>block(arrays)</i>	Собирает nd-массив из вложенных списков блоков.

# Примеры операций с массивами

```
A = [1, 2]
B = np.asarray(A)           # [1 2]
A is B                       # False
a = np.array([1, 2])
np.asarray(a) is a         # True
x = np.array([[1, 2], [3, 4]])
m = np.asmatrix(x)
x[0, 1] = 8                  # [[1 8]
                              # [3 4]]
```

# Примеры слияния массивов

```
a = np.array([[1, 2], [3, 4]])  
b = np.array([[10, 11]])  
c = np.concatenate((a, b), axis=0)   # [[ 1  2]  
                                     # [ 3  4]  
                                     # [10 11]]  
d = np.concatenate((a, b.T), axis=1)   # [[ 1  2 10]  
                                     # [ 3  4 11]]  
e = np.concatenate((a, b), axis=None)  
# [ 1  2  3  4 10 11]
```

# Слияние, разделение, повторение

<i>split(ary, indices_or_sections[, axis])</i>	Разбить массив на несколько подмассивов.
<i>array_split(ary, indices_or_sections[, axis])</i>	Разбить массив на несколько подмассивов.
<i>dsplit(ary, indices_or_sections)</i>	Разбить массив на несколько подмассивов вдоль 3-й оси (глубина).
<i>hsplit(ary, indices_or_sections)</i>	Разбить массив на несколько вложенных массивов по горизонтали (по столбцам).
<i>vsplit(ary, indices_or_sections)</i>	Разбить массив на несколько подмассивов по вертикали (по строкам).
<i>tile(A, reps)</i>	Создать массив, повторяя <i>A</i> заданное <i>reps</i> количество раз,.
<i>repeat(a, repeats[, axis])</i>	Повторить элементы массива.

# Примеры разделения массивов

```
x = np.arange(12.0) # [ 0.  1.  2. ... 7.  8.  9. 10. 11.]  
np.split(x, 3) # [array([0., 1., 2., 3.]), array([4., 5., 6., 7.]),  
array([ 8.,  9., 10., 11.])]
```

□ Если индекс секции представляет собой 1-мерный массив целых чисел, то его элементы показывают точки разбиения. Например, [2, 3] для axis=0 дадут разбиение:

- ary[:2]
- ary[2:3]
- ary[3:]

```
np.split(x, [2, 3])  
# [array([0., 1.]),  
array([2.]),  
array([ 3.,  4.,  5.,  6.,  7.,  8.,  9., 10., 11.])]
```

# Размножение элементов массивов

```
a = np.array([0, 1, 2])  
np.tile(a, 3) # [0 1 2 0 1 2 0 1 2]  
b = np.array([[1, 2], [3, 4]])  
c = np.tile(b, 2) # [[1 2 1 2]  
# [3 4 3 4]]  
a = np.repeat(2, 3) # [2 2 2]  
c = np.repeat(b, 3, axis=1) # [[1 1 1 2 2 2]  
# [3 3 3 4 4 4]]  
c = np.repeat(b, 3, axis=0) # [[1 2]  
# [1 2]  
# [3 4]  
# [3 4]  
# [3 4]]
```



# Вставка и удаление элементов; переразмеривание массивов

<i>delete(arr, obj[, axis])</i>	Новый массив с удаленными вдоль оси подмассивами.
<i>insert(arr, obj, values[, axis])</i>	Вставляет значения вдоль заданной оси перед указанными индексами.
<i>append(arr, values[, axis])</i>	Добавляет значения в конец массива.
<i>resize(a, new_shape)</i>	Возвращает новый массив с заданной формой.
<i>trim_zeros(filt[, trim])</i>	Обрезает начальные и/или конечные нули из одномерного массива или последовательности.
<i>unique(ar[, return_index, return_inverse, ...])</i>	Находит уникальные элементы массива.
<i>flip(m[, axis])</i>	Обращает порядок элементов в массиве вдоль заданной оси.
<i>fliplr(m)</i>	Переворачивает массив влево / вправо.
<i>flipud(m)</i>	Переворачивает массив в направлении вверх / вниз.
<i>reshape(a, newshape[, order])</i>	Придает массиву новую форму без изменения его данных.
<i>roll(a, shift[, axis])</i>	Прокручивает элементы массива вдоль заданной оси.
<i>rot90(m[, k, axes])</i>	Поворачивает массив на 90 градусов в плоскости, указанной осями.

# Примеры вставки и удаления-1

```
a = np.array([[1,2,3,4], [5,6,7,8], [9,10,11,12]])  
      # array([[ 1,  2,  3,  4],  
      #       [ 5,  6,  7,  8],  
      #       [ 9, 10, 11, 12]])
```

```
b = np.delete(a, 1, 0) # array([[ 1,  2,  3,  4],  
      #       [ 9, 10, 11, 12]])
```

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

```
b = np.insert(a, 1, 0) # array([1, 0, 2, 3, 4, 5, 6])
```

```
c = np.insert(a, 1, 7, axis=1) # array([[1, 7, 2],  
      # [3, 7, 4],  
      # [5, 7, 6]])
```

# Примеры вставки и удаления-2

```
a = [1, 2, 3]
```

```
d = np.append(a, [[4, 5, 6], [7, 8, 9]])
```

```
# array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

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

□ Добавляем строку (ось 0)

```
e = np.append(a, [[7, 8]], axis=0) # array([[1, 2],  
# [3, 4],  
# [5, 6],  
# [7, 8]])
```

также см. метод *concatenate*

# Примеры преобразований массивов

```
a=np.array([[0, 1], [10, 11]])
```

```
c = np.resize(a, (2, 4))    # array([[ 0,  1, 10, 11],  
#                               [ 0,  1, 10, 11]])
```

```
a = np.arange(6).reshape((3, 2)) # array([[0, 1],  
#                               [2, 3],  
#                               [4, 5]])
```

□ Отражение по строке (ось 0)

```
b = np.flip(a, 0)          # array([[4, 5],  
#                               [2, 3],  
#                               [0, 1]])
```

□ Отражение по столбцу (ось 1)

```
b = np.flip(a, 1)          # array([[1, 0],  
#                               [3, 2],  
#                               [5, 4]])
```

# Примеры прокрутки массивов

```
a = np.arange(10) #array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
b = np.roll(a, 2) #array([8, 9, 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
```

```
b = np.reshape(a, (2, 5)) # array([[0, 1, 2, 3, 4],  
                                #      [5, 6, 7, 8, 9]])
```

```
c = np.roll(b, 1) # array([[9, 0, 1, 2, 3],  
                        #      [4, 5, 6, 7, 8]])
```

□ Строки:

```
c = np.roll(b, 1, axis=0) # array([[5, 6, 7, 8, 9],  
                                #      [0, 1, 2, 3, 4]])
```

□ Столбцы:

```
c = np.roll(b, 2, axis=1) # array([[3, 4, 0, 1, 2],  
                                #      [8, 9, 5, 6, 7]])
```

# Примеры нахождения уникальных элементов

□ Уникальные элементы

```
a = np.array([[0, 1], [1, 7]])
```

```
b = np.unique(a)           # array([0, 1, 7])
```

□ Уникальные строки

```
a = np.array([[1, 0, 0], [1, 0, 0], [2, 3, 4]])
```

```
b = np.unique(a, axis=0)   # array([[1, 0, 0],  
                                     #      [2, 3, 4]])
```

□ Уникальные столбцы

```
a = np.array([ [1, 1, 0],  
               [1, 1, 0],  
               [2, 2, 4]])
```

```
b = np.unique(a, axis=1)   # array([[0, 1],  
                                     [0, 1],  
                                     [4, 2]])
```

# Операции ввода и вывода

<i>load(file[, mmap_mode, allow_pickle, ...])</i>	Загружает массивы или сериализованные объекты из <i>.npy</i> , <i>.npz</i> или сериализованных файлов.
<i>save(file, arr[, allow_pickle, fix_imports])</i>	Сохраняет массив в двоичный файл в формате NumPy <i>.npy</i> .
<i>savez(file, *args, **kws)</i>	Сохраняет несколько массивов в один файл в несжатом формате <i>.npz</i> .
<i>savez_compressed(file, *args, **kws)</i>	Сохраняет несколько массивов в один файл в сжатом формате <i>.npz</i> .

Документацию по форматам файлов см. [numpy.lib.format](https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.lib.format.html)

# Текстовые и двоичные файлы

<i>fromfile(file[, dtype, count, sep])</i>	Построить массив из данных в текстовом или двоичном файле.
<i>ndarray.tofile(fid[, sep, format])</i>	Записать массив в файл как текстовый или двоичный (по умолчанию).
<i>loadtxt(fname[, dtype, comments, delimiter, ...])</i>	Загрузить данные из текстового файла.
<i>savetxt(fname, X[, fmt, delimiter, newline, ...])</i>	Сохранить массив в текстовый файл.
<i>genfromtxt(fname[, dtype, comments, ...])</i>	Загрузка данных из текстового файла с пропущенными значениями, обработанными как указано.
<i>fromregex(file, regexp, dtype[, encoding])</i>	Создать массив из текстового файла, используя синтаксический анализ регулярного выражения.
<i>fromstring(string[, dtype, count, sep])</i>	Новый одномерный массив, инициализированный из текстовых данных в строке.
<i>ndarray.tofile(fid[, sep, format])</i>	Записать массив в файл как текстовый или двоичный (по умолчанию).
<i>ndarray.tolist()</i>	Загрузить данные из текстового файла.



# Линейная алгебра (**numpy.linalg**)

<i>dot(a, b[, out])</i>	Скалярное произведение двух массивов.
<i>linalg.multi_dot(arrays)</i>	Вычислить скалярное произведение двух или более массивов за один вызов функции, автоматически выбирая самый быстрый порядок оценки.
<i>vdot(a, b)</i>	Скалярное произведение двух векторов.
<i>inner(a, b)</i>	Внутреннее (скалярное) произведение двух массивов.
<i>outer(a, b[, out])</i>	Внешнее (скалярное) произведение двух векторов.
<i>matmul(x1, x2, /[, out, casting, order, ...])</i>	Матричное произведение двух массивов.
<i>tensordot(a, b[, axes])</i>	Произведение тензорной точки вдоль указанных осей для массивов $\geq 1$ -D.
<i>einsum(subscripts, *operands[, out, dtype, ...])</i>	Оценка соглашения суммирования Эйнштейна на операндах.
<i>einsum_path(subscripts, *operands[, optimize])</i>	Оценка порядка сокращения самой низкой стоимости для выражения <code>einsum</code> , рассматривая создание промежуточных массивов.
<i>linalg.matrix_power(a, n)</i>	Увеличение квадратной матрицы до (целочисленной) степени $n$ .
<i>kron(a, b)</i>	Произведение Кронекера из двух массивов.

# Линейная алгебра-2

<i><b>linalg.cholesky(a)</b></i>	Разложение Холецкого.
<i><b>linalg.qr(a[, mode])</b></i>	Вычислить QR-разложение матрицы.
<i><b>linalg.svd(a[, full_matrices, compute_uv])</b></i>	SVD-Разложение
<i><b>linalg.eig(a)</b></i>	Вычислить собственные значения и правые собственные векторы квадратного массива.
<i><b>linalg.eigh(a[, UPL])</b></i>	Собственные значения и собственные векторы комплексного эрмитова (сопряженно-симметричного) или вещественной симметричной матрицы.
<i><b>linalg.eigvals(a)</b></i>	Вычислить собственные значения общей матрицы.
<i><b>linalg.eigvalsh(a[, UPL])</b></i>	Вычислить собственные значения комплексной эрмитовой или вещественной симметричной матрицы.

# Линейная алгебра-3

<i>linalg.norm(x[, ord, axis, keepdims])</i>	Матрица или векторная норма.
<i>linalg.cond(x[, p])</i>	Число обусловленности матрицы.
<i>linalg.det(a)</i>	Определитель массива.
<i>linalg.matrix_rank(M[, tol, hermitian])</i>	Возвращает матричный ранг массива, используя SVD-метод
<i>linalg.slogdet(a)</i>	Вычислить знак и (натуральный) логарифм определителя массива.
<i>trace(a[, offset, axis1, axis2, dtype, out])</i>	Сумма по диагоналей массива.
<i>linalg.solve(a, b)</i>	Решение линейного матричного уравнения или системы линейных скалярных уравнений.
<i>linalg.tensorsolve(a, b[, axes])</i>	Решение тензорного уравнения $a \cdot x = b$ для $x$ .
<i>linalg.lstsq(a, b[, rcond])</i>	Возвращает решение наименьших квадратов в линейное матричное уравнение.
<i>linalg.inv(a)</i>	Вычисляет (мультипликативную) обратную матрицу.
<i>linalg.pinv(a[, rcond])</i>	Вычисляет псевдообратную матрицу (Мура-Пенроуза).
<i>linalg.tensorinv(a[, ind])</i>	Вычисляет «инверсию» N-мерного массива. <sup>51</sup>

# Математические функции-1

<i><math>\sin(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Тригонометрический синус, поэлементно.
<i><math>\cos(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Косинус поэлементно.
<i><math>\tan(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Тангенс поэлементно.
<i><math>\arcsin(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Обратный синус, поэлементно.
<i><math>\arccos(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Обратный косинус, поэлементный.
<i><math>\arctan(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Тригонометрическая обратный тангенс, поэлементный.
<i><math>\text{hypot}(x1, x2, /[, out, where, casting, ...])</math></i>	Возвращает гипотенузу по катетам прямоугольного треугольника
<i><math>\text{arctan2}(x1, x2, /[, out, where, casting, ...])</math></i>	Поэлементный арктангенс $x1/x2$ выбирая правильный квадрант.
<i><math>\text{degrees}(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Перевести углы в радианы в градусы.
<i><math>\text{radians}(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Преобразование углов из градусов в радианы.
<i><math>\text{unwrap}(p[, \text{discont}, \text{axis}])</math></i>	Развёртка путём изменения дельты между значениями до $2 \cdot \pi$ дополнения.
<i><math>\text{deg2rad}(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Преобразование углов из градусов в радианы.
<i><math>\text{rad2deg}(x, /[, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Перевести углы в радианы в градусы.

# Математические функции-2

<i><math>\sinh(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Гиперболический синус, поэлементно.
<i><math>\cosh(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Гиперболический косинус, поэлементно.
<i><math>\tanh(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Вычислить гиперболический тангенс поэлементно.
<i><math>\operatorname{arcsinh}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Обратный гиперболический синус поэлементно.
<i><math>\operatorname{arccosh}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Обратный гиперболический косинус, поэлементно.
<i><math>\operatorname{arctanh}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Обратный гиперболический тангенс поэлементно.
<i><math>\operatorname{around}(a[, decimals, out])</math></i>	Равномерно округлить до указанного числа десятичных знаков.
<i><math>\operatorname{round\_}(a[, decimals, out])</math></i>	Округлить массив до указанного числа десятичных знаков.
<i><math>\operatorname{rint}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Округлить элементы массива до ближайшего целого числа.
<i><math>\operatorname{fix}(x[, out])</math></i>	Округлить до ближайшего целого числа до нуля.
<i><math>\operatorname{floor}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Возвращает нижний уровень ввода поэлементно.
<i><math>\operatorname{ceil}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Возвращает верхний уровень ввода поэлементно.
<i><math>\operatorname{trunc}(x, [/math&gt;, out, where, casting, order, ...])</math></i>	Возвращаем усеченное значение ввода поэлементно.

# Математические функции-3

<i>exp(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	Экспонента всех элементов входного массива.
<i>expm1(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$\exp(x)-1$ для всех элементов в массиве.
<i>exp2(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$2^{**p}$ для всех $p$ во входном массиве.
<i>log(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$\ln(x)$
<i>log10(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$\lg(x)$
<i>log2(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$\log_2(x)$
<i>log1p(x, /[, out, where, casting, order, ...])</i>	$\ln(1 + x)$
<i>logaddexp(x1, x2, /[, out, where, casting, ...])</i>	$\log(\exp(x1) + \exp(x2))$
<i>logaddexp2(x1, x2, /[, out, where, casting, ...])</i>	$\log_2(2^{**x1} + 2^{**x2})$

Остальные математические функции

<https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/routines.math.html>

# Библиотека SciPy

<https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/>

- ☐ Специальные функции (scipy.special)
  - ✓ Функции Бесселя
- ☐ Интегрирование (scipy.integrate)
- ☐ Оптимизация (scipy.optimize)
- ☐ Интерполяция (scipy.interpolate)
- ☐ Преобразования Фурье (scipy.fftpack)
- ☐ Обработка сигналов (scipy.signal)
- ☐ Линейная алгебра (scipy.linalg)
- ☐ Статистика (scipy.stats)
- ☐ Многомерная обработка изображений (scipy.ndimage)
- ☐ Файловый ввод-вывод (scipy.io)



# Интегрирование-1

<i>quad(func, a, b[, args, full_output, ...])</i>	Вычисляет определенный интеграл.
<i>dblquad(func, a, b, gfun, hfun[, args, ...])</i>	Вычисляет двойной интеграл.
<i>tplquad(func, a, b, gfun, hfun, qfun, rfun)</i>	Вычисляет тройной (определенный) интеграл.
<i>nquad(func, ranges[, args, opts, full_output])</i>	Интегрирование по нескольким переменным.
<i>fixed_quad(func, a, b[, args, n])</i>	Вычисляет определенный интеграл, используя гауссову квадратуру определённого порядка.
<i>quadrature(func, a, b[, args, tol, rtol, ...])</i>	Вычисляет определенный интеграл, используя гауссовскую квадратуру с фиксированным допуском.
<i>romberg(function, a, b[, args, tol, rtol, ...])</i>	Интегрирование методом Ромберга вызываемой функции или метода.
<i>quad_explain([output])</i>	Вывести дополнительную информацию о параметрах <i>integrate.quad ()</i> и возвращаемых значениях.
<i>newton_cotes(rn[, equal])</i>	Возвращаемые веса и коэффициент ошибок для интегрировании квадратурами Ньютона-Котеса.
<i>IntegrationWarning</i>	Предупреждение о проблемах при интегрировании.



# Интегрирование-2

<i>trapz(y[, x, dx, axis/])</i>	Интегрирование вдоль заданной оси, используя составное трапециевидное правило.
<i>cumtrapz(y[, x, dx, axis, initial/])</i>	Кумулятивное интегрирование у (х), используя составное правило трапеции.
<i>simps(y[, x, dx, axis, even/])</i>	Интегрирование у (х), используя выборки вдоль заданной оси и составное правило Симпсона.
<i>romb(y[, dx, axis, show/])</i>	Интегрирование Ромберга с использованием примеров функции.

# Решение ОДУ

<i><b>solve_ivp(fun, t_span, y0[, method, t_eval, ...])</b></i>	Решает систему ОДУ.
<i><b>RK23(fun, t0, y0, t_bound[, max_step, rtol, ...])</b></i>	Явный метод Рунге-Кутты порядка 3 (2).
<i><b>RK45(fun, t0, y0, t_bound[, max_step, rtol, ...])</b></i>	Явный метод Рунге-Кутты порядка 5 (4).
<i><b>Radau(fun, t0, y0, t_bound[, max_step, ...])</b></i>	Неявный метод Рунге-Кутты семейства Радау ПА 5-го порядка.
<i><b>BDF(fun, t0, y0, t_bound[, max_step, rtol, ...])</b></i>	Неявный метод, основанный на формулах обратного дифференцирования.
<i><b>LSODA(fun, t0, y0, t_bound[, first_step, ...])</b></i>	Метод Адамса / BDF с автоматическим определением жесткости и переключением.
<i><b>ODESolver(fun, t0, y0, t_bound, vectorized)</b></i>	Базовый класс для ОДУ решателей.
<i><b>DenseOutput(t_old, t)</b></i>	Базовый класс для локальной интерполяции на шаге, сделанный решателем ОДУ.
<i><b>ODESolution(ts, interpolants)</b></i>	Непрерывное решение ОДУ.

# Оптимизация

<i>show_options([solver, method, disp])</i>	Показать документацию для дополнительных опций решателей оптимизации.
<i>OptimizeResult</i>	Представляет результат оптимизации.
<i>minimize_scalar(fun[, bracket, bounds, ...])</i> <i>.minimize_scalar(method='brent')</i> <i>.minimize_scalar(method='bounded')</i> <i>.minimize_scalar(method='golden')</i>	Минимизация скалярной функции одной переменной. с
<i>minimize(fun, x0[, args, method, jac, hess, ...])</i> <i>.minimize(method='Nelder-Mead')</i> <i>.minimize(method='Powell')</i> <i>.minimize(method='CG')</i> <i>.minimize(method='BFGS')</i> <i>.minimize(method='Newton-CG')</i> <i>.minimize(method='L-BFGS-B')</i> <i>.minimize(method='TNC')</i> <i>.minimize(method='COBYLA')</i> <i>.minimize(method='SLSQP')</i> <i>.minimize(method='trust-constr')</i> <i>.minimize(method='dogleg')</i> <i>.minimize(method='trust-ncg')</i> <i>.minimize(method='trust-krylov')</i> <i>.minimize(method='trust-exact')</i>	Минимизация скалярной функции одной или нескольких переменных. <a href="https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/optimize.html#module-scipy.optimize">https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/optimize.html#module-scipy.optimize</a>

# Ограничения

□ Ограничения передаются, чтобы минимизировать функцию как отдельный объект или как список объектов из следующих классов:

***NonlinearConstraint(fun, lb, ub [, jac,...])*** –

Нелинейное ограничение на переменные.

***LinearConstraint (A, lb, ub [, keep\_feasible])*** –

Линейное ограничение на переменные.

□ Простые связанные ограничения обрабатываются отдельно, и для них есть специальный класс:

***Bounds(lb, ub [, keep\_feasible])*** – Ограничение

границ для переменных.

# Случайный поиск, МНК и пр.

<i>basinhopping(func, x0[, niter, T, stepsize, ...])</i>	Находит глобальный минимум функции, используя алгоритм случайного спуска по локальным минимумам ( <i>basin-hopping algorithm</i> )
<i>brute(func, ranges[, args, Ns, full_output, ...])</i>	Минимизирование функции в заданном диапазоне перебором ( <i>brute force</i> ).
<i>differential_evolution(func, bounds[, args, ...])</i>	Находит глобальный минимум многомерной функции.
<i>shgo(func, bounds[, args, constraints, n, ...])</i>	Находит глобальный минимум функции, используя оптимизацию SHG.
<i>dual_annealing(func, bounds[, args, ...])</i>	Найти глобальный минимум функции с помощью алгоритма имитации отжига ( <i>Dual Annealing</i> )
<i>least_squares(fun, x0[, jac, bounds, ...])</i>	Решает нелинейную задачу наименьших квадратов с оценками переменных.
<i>nnls(A, b[, maxiter])</i>	Решает $\operatorname{argmin}_x \ Ax - b\ _2$ для $x \geq 0$ .
<i>lsq_linear(A, b[, bounds, method, tol, ...])</i>	Решает линейную задачу наименьших квадратов с оценками переменных.
<i>curve_fit(f, xdata, ydata[, p0, sigma, ...])</i>	Использует нелинейные наименьшие квадраты, чтобы подогнать функцию $f$ к данным.

# Нахождение корней нелинейных уравнений

<code>root_scalar(f[, args, method, bracket, ...])</code> <code>  root_scalar(method='brentq')</code> <code>  root_scalar(method='brenth')</code> <code>  root_scalar(method='bisect')</code> <code>  root_scalar(method='ridder')</code> <code>  root_scalar(method='newton')</code> <code>  root_scalar(method='toms748')</code> <code>  root_scalar(method='secant')</code> <code>  root_scalar(method='halley')</code>	Находит корень скалярной функции.
<code>brentq(f, a, b[, args, xtol, rtol, maxiter, ...])</code>	Находит корень функции на интервале, используя метод Брента.
<code>brenth(f, a, b[, args, xtol, rtol, maxiter, ...])</code>	Находит корень функции на интервале, используя метод Брента с гиперболической экстраполяцией.
<code>ridder(f, a, b[, args, xtol, rtol, maxiter, ...])</code>	Находит корень функции в интервале, используя метод Риддера.
<code>bisect(f, a, b[, args, xtol, rtol, maxiter, ...])</code>	Находит корень функции в пределах интервала, используя деление пополам.
<code>newton(func, x0[, fprime, args, tol, ...])</code>	Находит ноль вещественной или сложной функции, используя метод Ньютона-Рафсона (или секущегося, или Галлея).
<code>toms748(f, a, b[, args, k, xtol, rtol, ...])</code>	Найти ноль, используя метод TOMS Algorithm 748.
<code>RootResults(root, iterations, ...)</code>	Представляет результат поиска корня.

# Нахождение корней-2

<i>fixed_point(func, x0[, args, xtol, maxiter, ...])</i>	Находит фиксированную точку функции. Т.е. где $\text{func}(x_0) == x_0$
<i>root(fun, x0[, args, method, jac, tol, ...])</i> <i>.root(method='hybr')</i> <i>.root(method='lm')</i> <i>.root(method='broyden1')</i> <i>.root(method='broyden2')</i> <i>.root(method='anderson')</i> <i>.root(method='linearmixing')</i> <i>.root(method='diagbroyden')</i> <i>.root(method='excitingmixing')</i> <i>.root(method='krylov')</i> <i>.root(method='df-sane')</i>	Находит корень вектор-функции.

См. остальные функции раздела

<https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/optimize.html#module-scipy.optimize>

# Модуль **pickle**

- Модуль **pickle** реализует мощный алгоритм сериализации и десериализации
- Pickling – процесс преобразования объекта Python в поток байтов (сериализация), а *unpickling* – обратная операция (десериализация), в результате которой поток байтов преобразуется обратно в Python-объект. Поток байтов легко можно записать в файл и модуль *pickle* широко применяется для сохранения и загрузки сложных объектов в Python.



# С чем работает модуль pickle

Какие типы данных Pickle умеет запаковывать?

☒ *None, True, False*

☐ Строки (обычные или Unicode)

☐ Стандартные числовые типы данных

☐ Словари, списки, кортежи

☐ Функции

☐ Классы

# Функции модуля pickle

<i><code>pickle.dump(obj, file, protocol=None, *, fix_imports=True)</code></i>	Записывает сериализованный объект в файл. аргумент <i>protocol</i> указывает используемый протокол. По умолчанию =3 и он рекомендован для использования в Python 3 (несмотря на то, что в Python 3.4 добавили протокол версии 4 с некоторыми оптимизациями). <b>Записывать и загружать надо с одним и тем же протоколом.</b>
<i><code>pickle.dumps(obj, protocol=None, *, fix_imports=True)</code></i>	Возвращает сериализованный объект.
<i><code>pickle.load(file, *, fix_imports=True, encoding="ASCII", errors="strict")</code></i>	Загружает объект из файла.
<i><code>pickle.loads(bytes_object, *, fix_imports=True, encoding="ASCII", errors="strict")</code></i>	Загружает объект из потока байтов.

# Пример записи/считывания

```
d = {"a": [1, 2.0, 3, 4+6j],  
    "b": ("строка", b'byte string'),  
    "c": {None, True, False}  
}  
fil = "dt.pickle"  
with open(fil, "wb") as f:  
    pickle.dump(d, f)  
with open(fil, "rb") as f:  
    d_new = pickle.load(f)  
print(d_new)  
# {'a': [1, 2.0, 3, (4+6j)], 'b': ('строка', b'byte string'), 'c':  
# {False, True, None}}
```

**Внимание! Не загружайте pickle-файлы из неавторизованных источников!**

Документация <https://docs.python.org/3/library/pickle.html>

Спасибо за внимание