



Основы NumPy

Технологии и языки программирования

Юдинцев В. В.

Кафедра теоретической механики

29 марта 2019 г.



САМАРСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ
SAMARA UNIVERSITY

NumPy

- NumPy базовая библиотека для научных вычислений в среде Python, предлагающая поддержку многомерных массивов, матриц и эффективных функций для работы с этими типами данных.
- Быстродействие кода Python с использованием NumPy в 50 раз быстрее кода на “чистом” Python¹ и сравнимо с быстродействием коммерческого пакета матричной алгебры MATLAB.

¹<http://scipy.github.io/old-wiki/pages/PerformancePython>

Импорт модуля

Вариант 1

```
import numpy  
v = numpy.array([1, 2])
```

Вариант 2 (рекомендуется)

```
import numpy as np  
v = np.array([1, 2])
```

Вариант 3

```
from numpy import *  
v = array([1, 2])
```

array

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

Свойства

- Размерность массива

```
1 | >>> a.ndim  
2 | 2
```

- Размеры (по каждому измерению)

```
1 | >>> a.shape  
2 | (2, 3)
```

- Количество элементов (суммарное)

```
1 | >>> a.size  
2 | 6
```

Тип данных массива

```
1 | import numpy as np  
2 | a = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])  
3 | print(a.dtype)
```

int64

```
1 | a = np.array([[1.0, 2.0, 3.0], [4.0, 5.0, 6.0]])  
2 | print(a.dtype)
```

float64

Функции для создания массивов

Генератор последовательностей

`arange(start, stop, step, dtype)`

- `start`: начальное значение
- `stop`: конечное значение (не включается в результат)
- `step`: шаг
- `dtype`: тип данных

От минус 1.0 до 1.0 с шагом 0.2:

```
1 | v = np.arange(-1.0, 1.0, 0.2)
2 | v
```

```
array([-1.00000000e+00, -8.00000000e-01, -6.00000000e-01,
       -4.00000000e-01, -2.00000000e-01, -2.22044605e-16,
       2.00000000e-01,  4.00000000e-01,  6.00000000e-01,
       8.00000000e-01])
```

Массив нулевых значений

`zeros(shape, dtype = float, order = 'C')`

- `shape`: размерность массива
- `dtype`: тип элементов массива
- `order`: порядок хранения элементов

```
>>> np.zeros(5)
array([ 0.,  0.,  0.,  0.,  0.])
```

Матрица-столбец нулевых значений

```
>>> np.zeros((2,1))
array([[ 0.],
       [ 0.]])
```

Массив единиц

`ones(shape, dtype = float, order = 'C')`

- `shape`: размерность массива
- `dtype`: тип элементов массива
- `order`: порядок хранения элементов

```
>>> np.ones(5)
array([ 1.,  1.,  1.,  1.,  1.])
```

Матрица единиц

```
>>> np.ones( (3, 2) )
array([[ 1.,  1.],
       [ 1.,  1.],
       [ 1.,  1.]])
```

Сетка на заданном интервале

`linspace(start, stop, num=50, endpoint=True, retstep=False, ...)`

- `start`: начальное значение
- `stop`: конечное значение
- `num`: количество элементов
- `endpoint`: если `True`, то последний элемент (`end`) включается в результат
- `retstep`: возвращать и вычисленное значение шага

```
>>> np.linspace(0.0, 2.0, 4)
array([ 0. , 0.66666667, 1.33333333, 2. ])
```

Матрица единиц

```
>>> np.linspace(0.0, 2.0, 4, retstep = True)
(array([ 0. , 0.66667, 1.3333, 2. ]), 0.66666)
```

Функция от индексов массива

```
1 | a = np.fromfunction(lambda i, j: i == j, (3, 3))  
2 | print(a)
```

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

Копирование

Операция “присвоения” создает новую ссылку (псевдоним) на объект в памяти:

```
1 | a = np.array( [ [1, 2], [3, 4] ] )
2 | b = a
3 | print(b is a)
```

True

Для создания копии массива используется метод `copy()`:

```
3 | b = a.copy()
4 | print(b is a)
```

False

Основные операции

Изменение размерности

Функция `reshape` изменяет размерность массива, не меняя сами данные (новый “взгляд” на массив)

```
1 | a = np.arange(6)
2 | print(a)
```

```
[0 1 2 3 4 5]
```

```
3 | b = np.reshape( a, (3, 2) )
4 | print(b)
5 | b[0,0] = 9
6 | print(a)
```

```
[[0 1]
 [2 3]
 [4 5]]
[9 1 2 3 4 5]
```

Изменение размерности

Одна из размерностей может быть равна “-1”. В этом случае эта размерность вычисляется:

```
1 | a = np.reshape( np.arange(6) , (3, -1) )  
2 | print(a)
```

```
[[0 1]  
 [2 3]  
 [4 5]]
```

Плоский список

Преобразование многомерного массива в “плоский” список
(стиль Си: `order='C'` по умолчанию):

```
3 | b = np.reshape(a,-1)
4 | print(b)
```

```
[0, 1, 2, 3, 4, 5]
```

Плоский список

Преобразование многомерного массива в “плоский” список
(стиль Фортран: `order='F'`)

```
3 | b = np.reshape(a, -1 , order= 'F' )  
4 | print(b)
```

```
[0, 2, 4, 1, 3, 5]
```

Формирование плоского списка: ravel

Преобразование многомерного массива в “плоский” список
(стиль Си: `order='C'` по умолчанию):

```
1 | a = np.reshape( np.arange(6), (3, -1) )  
2 | print(a)
```

```
[[0 1]  
 [2 3]  
 [4 5]]
```

```
3 | b = np.ravel(a)  
4 | print(b)
```

```
[0 1 2 3 4 5]
```

```
5 | b = np.ravel(a, order='F')  
6 | print(b)
```

```
[0 2 4 1 3 5]
```

vstack: склейка строк

```
1 | a = np.array( [[1, 2],[3, 4]] )
2 | b = np.array( [[5, 6],[7, 8]] )
3 | c = np.vstack((a,b))
4 | print(c)
```

```
[[1 2]
 [3 4]
 [5 6]
 [7 8]]
```

hstack: склейка столбцов

```
1 | a = np.array( [[1, 2],[3, 4]] )
2 | b = np.array( [[5, 6],[7, 8]] )
3 | c = np.hstack((a,b))
4 | print(c)
```

```
[[1 2 5 6]
 [3 4 7 8]]
```

hsplit: разделение на части по горизонтали

```
1 | a = np.floor( 10 * np.random.random( (2,12) ) )
2 | print(a)
```

```
[[ 6.  9.  2.  8.  6.  8.]
 [ 2.  1.  6.  8.  8.  6.]]
```

```
3 | np.hsplit(a,3)
```

```
[array([[ 6.,  9.],
       [ 2.,  1.]]),
 array([[ 2.,  8.],
       [ 6.,  8.]]),
 array([[ 6.,  8.],
       [ 8.,  6.]])]
```

vsplit: разделение на части вертикали

```
1 | a = np.floor( 10*np.random.random( (4,2) ) )
2 | print(a)
```

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

```
3 | np.vsplit(a,2)
```

```
[array([[ 5.,  6.],
       [ 1.,  5.]]),
 array([[ 5.,  6.],
       [ 4.,  3.]])]
```

Функции

Арифметические операции

Арифметические операции выполняются поэлементно

```
1 | a = np.array( [[1, 2],[3, 4]] )
2 | b = np.array( [[5, 6],[7, 8]] )
3 | c = a + b
4 | print(c)
```

```
[[ 6  8]
 [10 12]]
```

```
1 | c = 2*(a + b)
2 | print(c)
```

```
[[12 16]
 [20 24]]
```

Математические функции

```
1 | a = np.reshape(np.arange(6), (2, -1) )  
2 | print(a)
```

```
[[0 1 2]  
 [3 4 5]]
```

Возведение в степень:

```
3 | print( np.power(a,2) )
```

```
[[ 0, 1, 4],  
 [ 9, 16, 25]]
```

```
3 | print( np.power(a,a) )
```

```
[[ 1 1 4]  
 [ 27 256 3125]]
```

Математические функции

```
1 | a = np.reshape(np.arange(6), (2, -1))  
2 | print(a)
```

```
[[0 1 2]  
 [3 4 5]]
```

```
3 | print(np.exp(a))
```

```
[[ 1. 2.71828183 7.3890561 ]  
 [ 20.08553692 54.59815003 148.4131591 ]]
```

```
3 | print(a/(a+1))
```

```
[[ 0. 0.5 0.66666667]  
 [ 0.75 0.8 0.83333333]]
```

dot: скалярное произведение

```
1 | a = np.array( [[1, 2],[3, 4]] )
2 | b = np.array( [[5, 6],[7, 8]] )
3 |
4 | c = np.dot(a,b)
5 |
6 | print(c)
```

```
[[19 22]
 [43 50]]
```

Индексы и срезы

Индексация

```
1 | a = np.arange(8)**2  
2 | print(a)
```

```
[ 0  1  4  9 16 25 36 49]
```

Индексация начинается с нуля. Третий элемент массива имеет индекс “2”:

```
2 | print(a[2])
```

```
4
```

Срезы

```
1 | a = np.arange(8)**2  
2 | print(a)
```

```
[ 0  1  4  9 16 25 36 49]
```

[Начальное значение: граница: шаг]

```
3 | print(a[2:6:2])
```

```
4, 16
```

Многомерные массивы

```
1 | a = np.reshape(np.arange(8),(2,-1))  
2 | print(a)
```

```
[[0 1 2 3]  
 [4 5 6 7]]
```

```
3 | print( a[0,1] )
```

```
1
```

```
4 | print( a[:,1] )
```

```
[1 5]
```

```
5 | print( a[:, 1:3] )
```

```
[[1 2]  
 [5 6]]
```

Многомерные массивы

```
1 | a = np.reshape(np.arange(8),(2,-1))  
2 | print(a)
```

```
[[0 1 2 3]  
 [4 5 6 7]]
```

Последняя строка

```
3 | print( a[-1,:] )
```

```
[4 5 6 7]
```

Второй столбец с конца

```
4 | print( a[:, -2] )
```

```
[2 6]
```

Использование ... вместо :

```
1 | a = np.array( [ [[ 0, 1, 2],  
2 |                      [ 10, 12, 13]],  
3 |                      [[100,101,102],  
4 |                                [110,112,113]]])  
5 | print(a.shape)
```

```
(2, 2, 3)
```

```
3 | print( a[1,...] )
```

```
[[ 0, 1, 2],  
 [ 10, 12, 13]]
```

```
4 | print( a[...,2] )
```

```
[[ 2 13]  
 [102 113]]
```

Массив, как итератор

При использовании массивов в конструкциях типа `for ... in`, итерация выполняется только по первой размерности:

```
1 a = np.array( [ [[ 0, 1, 2],  
2                  [ 10, 12, 13]],  
3                  [[100,101,102],  
4                  [110,112,113]]])  
5  
6 for row in a:  
7     print('Element: ',row)
```

```
Element: [[ 0  1  2]  
           [10 12 13]]  
Element: [[100 101 102]  
           [110 112 113]]
```

Массив, как итератор

Итерация по всем элементам (последовательно по каждой размерности):

```
1 | a = np.array( [ [[ 0, 1, 2], [ 10, 12, 13]],  
2 |                   [[100,101,102], [110,112,113]])  
3 | for i in np.ravel(a):  
4 |     print('Element', i)
```

```
Element 0  
Element 1  
Element 2  
Element 10  
...  
Element 101  
Element 102  
Element 110  
Element 112  
Element 113
```

Индексация при помощи массива индексов

```
1 | a = np.arange(6)*2
2 | i = np.array ([1, 3, 5, 2])
3 |
4 | print(a[i])
```

```
[ 2  6 10  4]
```

```
5 | i = np.array ([ [1, 3], [5, 2] ])
6 |
7 | print(a[i])
```

```
[[ 2  6]
 [10  4]]
```

Индексация при помощи массива типа `bool`

```
1 | a = np.arange(6)*2  
2 | print(a)
```

```
[ 0  2  4  6  8 10]
```

Булев массив (каждый элемент сравнивается с 4):

```
3 | print( a>4 )
```

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

Использование массива для извлечения элементов:

```
4 | print( a[a>4] )
```

```
[ 6  8 10]
```

Статистические функции

min, max, sum

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

Минимальное значение всего массива

```
2 | print( a.min() )
```

```
| 1
```

Минимальные значения столбцов

```
3 | print( a.min(axis=0) )
```

```
| [1 2]
```

Минимальные значения строк

```
4 | print( a.min(axis=1) )
```

```
| [1 3]
```

min, max, sum

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

Сумма всех значений

```
2 | print( a.sum() )
```

```
| 10
```

Сумма строк

```
3 | print( a.sum(axis=0) )
```

```
| [4 6]
```

Сумма столбцов

```
4 | print( a.sum(axis=1) )
```

```
| [3 7]
```

Среднее значение

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

Среднее значение всех элементов

```
2 | print( a.mean() )
```

```
| 2.5
```

Среднее по первой размерности (в столбцах)

```
3 | print( a.mean(axis=0) )
```

```
| [2. 3.]
```

Среднее по второй размерности (в строках)

```
4 | print( a.mean(axis=1) )
```

```
| [ 1.5 3.5]
```

Многочлены

Коэффициенты \iff корни

Многочлен

$$x^4 - 11x^3 + 9x^2 + 11x - 10$$

Корни

$$x_1 = -1, x_2 = 1, x_3 = 1, x_4 = 10$$

np.poly

```
1 np.poly([-1, 1, 1, 10])
2
3 array([ 1, -11,    9,   11, -10])
```

np.roots

```
1 np.roots([-1, -11, 9, 11, -10])
2
3 [10.+0.0000000e+00j -1.+0.0000000e+00j
4  1.+9.6357437e-09j 1.-9.6357437e-09j ]
```

Интегрирование и дифференцирование

Интегрирование

$$\int (x^3 + x^2 + x + 1) dx = \frac{x^4}{4} + \frac{x^3}{3} + \frac{x^2}{2} + x + C$$

```
1 | np.polyint([1, 1, 1, 1])
2 | array([ 0.25,  0.33333333,  0.5,  1.,  0.])
```

Дифференцирование

```
1 | np.polyder([1./4., 1./3., 1./2., 1., 0.])
2 | array([ 1.,  1.,  1.,  1.])
```

Аппроксимация

Таблица значений

```
1 | x      = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8]
2 | y      = [0, 2, 1, 3, 7, 10, 11, 19]
```

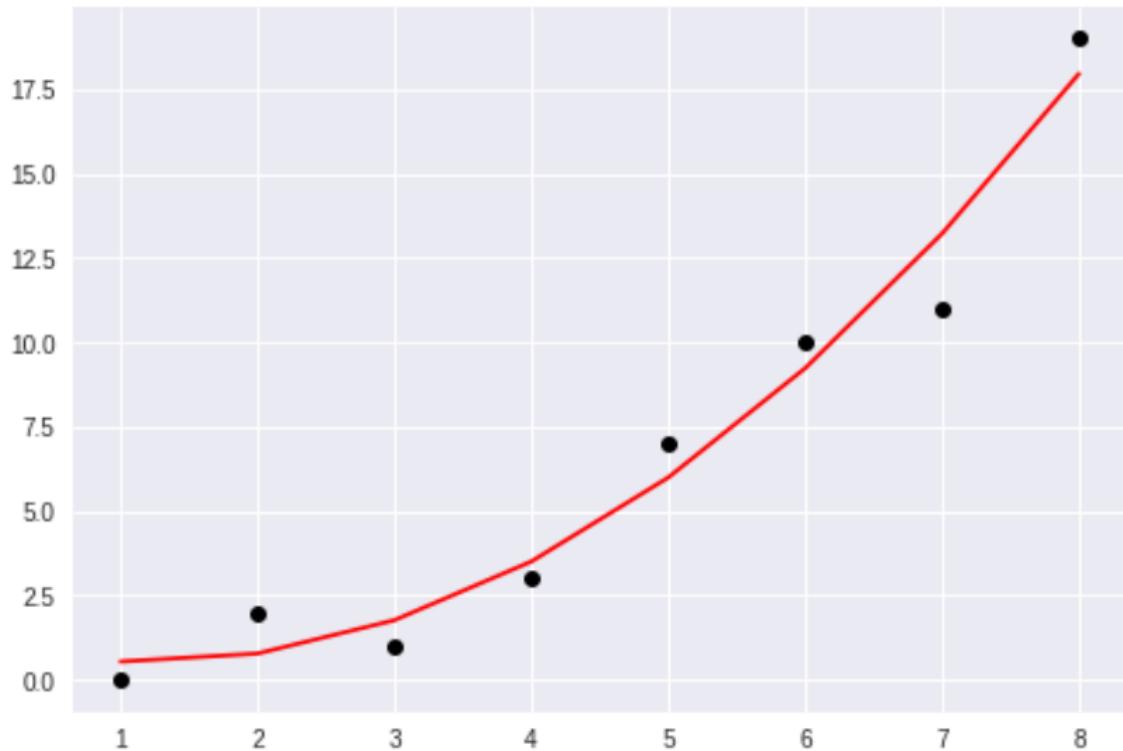
Аппроксимация полиномом второй степени

```
1 | fit = np.polyfit(x, y, 2)
2 | array([ 0.375 , -0.88690476, 1.05357143])
```

Значения аппроксимирующего полинома

```
1 | yf = np.array([ np.polyval(fit, xi) for xi in x ])
2 |
3 | array([ 0.54166667,  0.7797619 ,  1.76785714,
4 |           3.50595238,  5.99404762,  9.23214286,
5 |           13.2202381, 17.95833333])
```

Аппроксимация



Линейная алгебра

Скалярное произведение

Числа

```
1 | np . dot (3 , 4)
```

Векторы

```
1 | np . dot ([2 , 3] , [2 , 3])  
2 | 13
```

Матрицы

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

Норма

```
1 from numpy import linalg as LA  
2  
3 a = np.arange(9) - 4  
4  
5 array([-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4])
```

$$|a| = \sqrt{\sum_i a_i^2}$$

```
1 LA.norm(a)  
2 7.745966692414834
```

Это эквивалентно

```
1 np.sqrt(np.sum(a*a))
```

Норма

```
1 | b = a.reshape((3, 3))  
2 | array([[-4, -3, -2],  
3 |         [-1,  0,  1],  
4 |         [ 2,  3,  4]])
```

$$|b|_F = \sqrt{\sum_i \sum_j |b_{ij}|^2}$$

```
1 | LA.norm(a)  
2 | 7.745966692414834
```

$$|b|_\infty = \max_i \sum_j |b_{ij}|$$

```
1 | LA.norm(b, np.inf)  
2 | 9
```

Решение СЛУ

$$\begin{cases} 3x_1 + x_2 = 9 \\ x_1 + 2x_2 = 8 \end{cases}$$

```
1 | a = np.array ([[3 ,1] , [1 ,2]])  
2 | b = np.array ([9 ,8])  
3 | x = np.linalg.solve (a , b)
```

```
x  
array ([ 2. , 3.])
```

Файловые функции

Чтение массива из текстового файла

File1.txt

```
# Results
1 23 5
2 65 6
4 55 4
```

Прочитать значения из файла [File1.txt](#) в массив res

```
1 | res = np.loadtxt("file1.txt", delimiter=" ")
2 | print(res)
```

```
[[ 1. 23. 5.]
 [ 2. 65. 6.]
 [ 4. 55. 4.]]
```

Чтение массива из файла: usecols

File1.txt

```
# Results
1 23 5
2 65 6
4 55 4
```

Прочитать значения из файла `File1.txt` в массив `res` столбцы с индексами 1 и 2:

```
1 | res = np.loadtxt("file1.txt", usecols = (1, 2) )
2 | print(res)
```

```
[[ 23.   5.]
 [ 65.   6.]
 [ 55.   4.]]
```

Чтение массива из файла: skiprows

File1.txt

```
# Results
1 23 5
2 65 6
4 55 4
```

Прочитать значения из файла `File1.txt` в массив `res`, пропустив первые две строки

```
1 res = np.loadtxt("file1.txt", skiprows = 2 )
2 print(res)
```

```
[[ 2. 65. 6.]
 [ 4. 55. 4.]]
```

Запись массива в текстовый файл

```
x = np.linspace(0, np.pi, 5).reshape((5,1))

table = np.hstack( (x, np.sin(x)) )

np.savetxt('sin.txt', table, delimiter=',')
```

Содержимое файла sin.txt

0.0000000000000000e+00	,0.0000000000000000e+00
7.853981633974482790e-01	,7.071067811865474617e-01
1.570796326794896558e+00	,1.0000000000000000e+00
2.356194490192344837e+00	,7.071067811865475727e-01
3.141592653589793116e+00	,1.224646799147353207e-16

Форматирование вывода

```
x = np.linspace(0, np.pi, 5).reshape((5,1))

table = np.hstack( (x, np.sin(x)) )

np.savetxt('sin.txt', table, fmt='%7.4f')
```

Содержимое файла sin.txt

0.0000	0.0000
0.7854	0.7071
1.5708	1.0000
2.3562	0.7071
3.1416	0.0000

Форматирование вывода

```
x = np.linspace(0, np.pi, 5).reshape((5,1))

table = np.hstack( (x, np.sin(x)) )

np.savetxt('sin.txt', table, fmt = '%9.4g',
           header = '#—data start—',
           footer = '#— data end —'))
```

Содержимое файла sin.txt

```
#—data start—
      0      0
 0.7854    0.7071
 1.571      1
 2.356    0.7071
 3.142 1.225e-16
#— data end —
```

Справка

1 Quickstart tutorial

<https://docs.scipy.org/doc/numpy-dev/user/quickstart.html>

2 Numpy User Guide

<https://docs.scipy.org/doc/numpy/user/>

3 Numpy Reference Guide

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

4 NumPy в Python. Часть 4

<https://habr.com/ru/post/415373/>