

Introdução à Programação para Sensoriamento Remoto

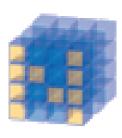
Aula 10 – Introdução ao NumPy

Gilberto Ribeiro de Queiroz Thales Sehn Körting Fabiano Morelli



10 de Abril de 2019

NumPy - descrição



- http://www.numpy.org/
- NumPy is the fundamental package for scientific computing with Python. It contains (among other things):
 - a powerful N-dimensional array object
 - sophisticated (broadcasting) functions
 - tools for integrating C/C++ and Fortran code
 - useful linear algebra, Fourier transform, and random number capabilities
- Besides its obvious scientific uses, <u>NumPy can also be used</u> as an efficient multi-dimensional container of generic data (...)

O básico sobre NumPy

- O principal objeto manipulado pela NumPy é o homogeneous multidimensional array
 - Uma tabela de elementos de mesmo tipo (em geral números) indexados por uma tupla de inteiros positivos
 - As dimensões são chamadas de axes
 - O número de axes é chamado de rank

```
exemplo 1:
[1, 2, 1] \rightarrow \operatorname{array} \operatorname{com} \operatorname{rank} = 1
\operatorname{exemplo} 2:
[[1.0, 0.0, 0.0],
[0.0, 1.0, 2.0]] \rightarrow \operatorname{rank} = 2, \operatorname{a primeira dimensão}
\operatorname{tem tamanho} 2, \operatorname{a segunda}
\operatorname{dimensão} \operatorname{tem tamanho} 3
```

O básico sobre NumPy

- A classe de array do NumPy é chamada ndarray (numpy.array)
- Supondo um ndarray contendo uma matriz de 30 linhas e 40 colunas:
 - ndarray.ndim é o número de axes da array
 - ndarray.shape é uma tupla de inteiros indicando o tamanho da array em cada dimensão (no exemplo acima, shape → 30, 40)
 - ndarray.size é o total de elementos no array (no exemplo acima, size → 1200)
 - ndarray.dtype é um objeto descrevendo o tipo dos elementos no array (por exemplo, numpy.int32, numpy.int16, numpy.float64)
 - ndarray.itemsize é o tamanho em bytes de cada elemento no array (por exemplo, em um array de float64 itemsize → 8)
 - ndarray.data é um buffer contendo os elementos do array, geralmente não é usado dessa forma pois temos facilidades de indexação

Utilizando NumPy

```
>>> import numpy as np
                                        >>> a.itemsize
>>> a = np.arange(15).reshape(3, 5)
                                        8
>>> a
                                        >>> a.size
array([[ 0, 1, 2, 3, 4],
                                        15
       [5, 6, 7, 8, 9],
                                        >>> type(a)
       [10, 11, 12, 13, 14]])
                                        <type 'numpy.ndarray'>
>>> a.shape
                                        >>> b = np.array([6, 7, 8])
(3, 5)
                                        >>> h
>>> a.ndim
                                        array([6, 7, 8])
                                        >>> type(b)
>>> a.dtype.name
                                        <type 'numpy.ndarray'>
'int.64'
```

Criando arrays

```
# transformação automática de
>>> import numpy as np
                                    sequências de sequências em 2D-
>>> a = np.array([2,3,4])
                                    array
>>> a
                                    >>> b = np.array([(1.5,2,3),
                                    (4,5,6)
array([2, 3, 4])
                                    >>> b
>>> a.dtype
                                    array([[ 1.5, 2. , 3. ],
dtype('int64')
                                            [4., 5., 6.]
>>> b = np.array([1.2, 3.5, 5.1])
>>> b.dtype
dtype('float64')
```

Criando arrays

```
# as funções zeros/ones criam
                                   # a função arange cria números em
arrays contendo zeros/uns
                                   sequência
                                   # iniciando em 10
>>> np.zeros((3,4))
                                   # finalizando em 30
array([[ 0., 0., 0., 0.],
                                   # pulando de 5 em 5
       [0., 0., 0., 0.]
                                   >>> np.arange( 10, 30, 5)
       [0., 0., 0., 0.]
                                   array([10, 15, 20, 25])
>>> np.ones((2,3))
array([[ 1., 1., 1.],
                                   # de 0 a 2, pulando de 0.3 em 0.3
       [ 1., 1., 1.]])
                                   >>> np.arange( 0, 2, 0.3 )
                                   array([ 0. , 0.3, 0.6, 0.9,
```

1.2, 1.5, 1.8])

Criando arrays

```
# a função linspace gera um intervalo de números com um tamanho específico
>>> from numpy import pi
# iniciando em 0
# finalizando em 2
# tamanho 9
>>> np.linspace( 0, 2, 9 )
array([ 0. , 0.25, 0.5 , 0.75, 1. , 1.25, 1.5 , 1.75, 2. ])
# 100 números entre 0 e 2pi
>>> x = np.linspace(0, 2*pi, 100)
# seno de todos os números, calculados de uma só vez
>>> f = np.sin(x)
```

Operações básicas com arrays

```
>>> h**2
# as operações aritméticas se
aplicam sobre cada elemento do
                                    array([0, 1, 4, 9])
array, gerando um novo array de
resultado
                                    >>> 10*np.sin(a)
>>> a = np.array([20,30,40,50])
                                    array([ 9.12945251, -9.88031624,
                                    7.4511316, -2.623748541)
>>> b = np.arange(4)
                                    >>> a<35
>>> h
                                    array([ True, True, False, False])
array([0, 1, 2, 3])
>>> c = a-b
>>> C
array([20, 29, 38, 47])
```

Operações básicas com arrays

```
# o operador * calcula o produto por
                                         # operações como += e *= modificam a
elemento, e não por matriz (para isso
                                         própria matriz
usa-se a função dot)
                                         >>> a = np.ones((2,3))
>>> A = np.array([[1,1],
                                         >>> a *= 3 # é o mesmo que a = a * 3
                   [0,1]]
                                         >>> a
>>> B = np.array([[2,0],
                                         array([[3, 3, 3],
                   [3,411)
                                                [3, 3, 3]])
>>> A*B
                                         >>> b = np.random.random((2,3))
array([[2, 0],
                                         >>> b += a
       [0, 4]]
                                         >>> b
>>> A.dot(B)
                                         array([[ 3.417, 3.720, 3.001],
array([[5, 4],
       [3, 411)
                                                [ 3.302, 3.146, 3.092]])
```

Operações básicas com arrays

[4, 9, 15, 22],

[8, 17, 27, 38]])

```
# as funções sum, min e max
                                        # a função reshape altera a estrutura
                                        do ndarray
funcionam para ndarrays
                                        >>> b = np.arange(12).reshape(3,4)
>>> a = np.random.random((2,3))
                                        >>> b
>>> a
                                        array([[ 0, 1, 2, 3],
array([[ 0.186, 0.345, 0.396],
                                               [4, 5, 6, 7],
       [0.538, 0.419, 0.685]]
                                               [8, 9, 10, 11]])
>>> a.sum()
                                        >>> b.sum(axis=0)
2.571
                                        array([12, 15, 18, 21])
>>> a.min()
                                        >>> b.min(axis=1)
0.186
                                        array([0, 4, 8])
>>> a.max()
                                        # soma cumulativa
0.685
                                        >>> b.cumsum(axis=1)
                                        array([[ 0, 1, 3, 6],
```

Referências Bibliográficas

• NumPy. Acesso: Abril, 2018.