

Obliczenia Naukowe

Wektory i Macierze w pythonie
Czyli wprowadzenie do NumPy

Bartek Wilczyński
bartek@mimuw.edu.pl

4. marca 2018

Szczypta historii

- Pakiety BLAS, ATLAS i LAPACK w Fortranie
- Pakiety numeric i ndarray– pierwsze łączenia z pythona do tych bibliotek
- Scipy – scientific python, zawierał integrację w postaci numpy
- 2006 Numpy wyłączony ze scipy, żeby nie komplikować zależności
- Ciekawa prezentacja nt. Historii:
<http://history.siam.org/presentations.htm>

Biblioteka numpy

- Importowanie:
 - `import numpy,`
 - albo **`import numpy as np`**
- Raczej nie ~~`from numpy import *`~~, bo zawiera funkcje (np. `max`) konfliktujące z biblioteką standardową
- Część większej biblioteki `scipy`.
- Służy jako efektywna implementacja macierzy i wektorów
- Zawiera bardzo wiele sprawdzonych implementacji operacji na macierzach

Tworzenie wektorów i macierzy

- `a=np.array([1, 2, 3, 4])` → wektor
- `b=np.arange(4)`
- `a.shape` → `(4,)`
- `a.reshape((2, 2))` → macierz 2x2
- `a.reshape((4, 1))` → wektor "pionowy"
- `a.reshape((1, 4))` → wektor "poziomy"
- `np.transpose(a)` ?
- `np.arange(8).reshape((2, 2, 2))` ?

Tworzenie macierzy c.d.

- `Z= np.zeros((2,2))`
- `Js= np.ones((2,3))`
- `Z2= np.zeros_like(Js)`
- `Fs= np.array([1,2,3], dtype=float)`
- `np.linspace(0,1,3) → array([0, .5, 1])`
- `xs=np.linspace(0,1,4) →
array([0, .33, .67, 1.])`
- `xs.dtype → float64`
- `a.dtype → int64`

Operacje arytmetyczne (wykonywane "pozycyjnie")

- `a=np.array([1,2]); b=np.array([3,4])`
- `a+b` → `array([4,6])`
- `a-b` → `array([-2,-2])`
- `a/b` → `array([.33,.5])`
- `a*b` → `array([3,8])` !!!
- `a**2` → `array([1,4])`
- `np.concatenate((a,b))` → `array([1,2,3,4])`
- `c=np.arange(4).reshape((2,2))`
- `a+c` ? # "broadcasting"

Wybieranie elementów tablic

- `m=np.arange(25).reshape((5,5))`
- `v=np.arange(10)`
- `v[1:5]`
- `m[2:4,1:3]`
- `m[::2,::3]`
- `v.take([2,4,6,9])`
- `m.take([3,5,7]) ??`
- `v.put([2,4],[10,20])`
- `np.split(m,5)`

Wpisywanie do macierzy

- `m=np.arange(25).reshape((5,5))`
- `m[1,1]=5`
- `m[2]=6`
- `m[2:4,2:4]=m[0:2,0:2]`
- `m.fill(10)`

Iterowanie po macierzach

- `a=np.arange(10).reshape((5,2))`
- `for row in a:`
 `print row`
- `for x in a.reshape((10,)):`
 `print x`
- `for x,y in a:`
 `print x,y`

Macierze w pamięci

- Macierze w pamięci zachowują się inaczej niż listy
- W momencie tworzenia zajmują ciągły blok pamięci
- Pozwala to na szybkie znajdowanie elementów o zadanym indeksie
- Macierze wielowymiarowe też tak naprawdę są “liniowe” w pamięci (operacja reshape nie “przestawia” danych w pamięci)
- “wstawienie” elementu lub zmiana rozmiaru są operacjami “kosztownymi”

Kopiowanie macierzy

- Pamiętajmy, że w pythonie są obiekty mutable i unmutable. Macierze należą do mutable.
- `n0=m` #nie kopia, tylko wskaźnik
- `n1=m.copy()`
- `n2=np.copy(m)`
- `n3=np.array(m, copy=True)`
- `n4=m.view()` #nie-kopia, dzieli dane
- `n5=m.view()[1:3,1:3]` #wgląd do fragmentu

Serializacja macierzy

- Macierze możemy zapisywać na dysku w plikach binarnych `.npy`
- `np.save("nazwa.npy", macierz)`
- `np.save(file_handle, macierz)`
- **A potem je wczytywać:**
- `m=np.load("nazwa.npy")`
- `m=np.load(file_handle)`

Mnożenie macierzy

- `m*n` # “po pozycjach”
- `m.dot(n)` # klasyczne mnożenie macierzy
- Dla wektorów mamy też mnożenie tensorowe:
- `np.outer(v1,v2)`
- i iloczyn wektorowy w R^3 :
- `np.cross(v1,v2)`

Operacje na macierzach

- `M < 5` ?
- `m < n` ?
- `np.any(M < 5)`
- `np.all(M > 5)`
- `10 in m`
- `m.sort()` # domyślnie w wierszach
- `m.argsort()`
- `m.min()`, `m.argmin()`, `m.max()`, `m.argmax()`

Co to jest ufunc?

- Funkcje typu max, czy min działają szybko bo korzystają z wektorowej architektury procesora
- Takie wektorowe funkcje w numpy nazywają się ufunc (universal function)
- Jeśli chcemy napisać jakąś “szybką” funkcję, możemy skorzystać z funkcji `frompyfunc()`
- Np: `np.frompyfunc(lambda x:x+3,1,1)(m)`