

Notes sur NumPy

Overview de NumPy

- calcul scientifique
- fonctionnalités et caractéristiques clefs :
 - manipulation de vecteurs, vectorisation, tableaux multidimensionnels,
 - algèbre linéaire,
 - mais aussi : stats, nombres pseudo-randomes, etc.

Objet *ndarray*

- comme un tableau classique, donc
 - taille fixe,
 - tous les éléments de même type :

```
>>> a = numpy.array([5, 1.0])
>>> a
array([ 5.,  1.])
>>> a.dtype
dtype('float64')
```
 - peut être multidimensionnel.
- Accès aux éléments d'un tableau multidimensionnel :
 - ```
créer une matrice 2x3
>>> a = numpy.array([[1,2,3],[4,5,6]])
accéder à un élément
>>> a[0,2]
3
accéder à une colonne
>>> a[:,1]
array([2,5])
accéder à une ligne
>>> a[0,] ## ou a[0]
array([1,2,3])
```

### Vectorisation

- Opérations sur des vecteurs : élément par élément
  - ```
## a*b = c
## t.q. c[i] = a[i]*b[i] pour tout i de 0 à n-1, n = len(a)
>>> numpy.array([1,2,3])*numpy.array([5,4,1])
array([5,8,3])
```

- `##`
`>>> x = np.array([[10, 4], [5, 8]])`
`>>> x > 5`
`array([[True, False],`
`[False, True]])`
- `##` conversion de type pour tous les éléments
`>>> a = numpy.array([True, False, True])`
`>>> a = a.astype(dtype = float)`
`>>> a`
`array([1., 0., 1.])`
- « broadcasting » : si une opération est appliquée à deux ndarrays dont les dimensions ne sont pas compatibles, le ndarray à la dimensionnalité inférieure est répété («cloné») autant de fois que ses dimensions deviennent égales à celles du deuxième
 - `## x + 5` : ajouter 5 à tous les éléments de x
`>>> numpy.array([1,2,3]) + 5`
`[6,7,8]`
 - `>>> numpy.array([1,2,3]) == 2`
`array([False, True, False])`

NOTE : « broadcasting » marche comme « vector recycling » en R, mais avec les différences suivantes :

- par lignes au lieu de colonnes ;
- ne marche pas avec des ndarrays dont le nombre de dimensions sont pareils, mais les tailles des dimensions sont différentes
 - `##` une seule dimension chacun => erreur
`>>> numpy.array([1,2]) + numpy.array([1,2,3,4])`
 - `##` un vecteur + une matrice => pas d'erreur, broadcasting
`>>> numpy.array([1,2]) + numpy.array([[1,2],[3,4]])`
`array([[2, 4], [4, 6]])`
- Opérations sur les vecteurs en entier
 - `>>> numpy.sum(numpy.array([1,2,3]))`
`6`
`>>> numpy.sum(numpy.array([[1,2],[3,4]]))`
`10`
 - `>>> a = numpy.array([[1, 4], [5, 8], [9,0]])`
`>>> a`
`array([[1, 4],`
`[5, 8],`
`[9, 0]])`
`##` sommes de colonnes (à travers la dimension 0)
`>>> a.sum(axis=0)`
`array([15,12])`
`##` sommes de lignes (à travers la dimension 1)
`>>> a.sum(axis=1)`
`array([5, 13, 9])`
- Conversions implicites

- ```
>>> numpy.sum(numpy.array([False, True, True]))
2
```
- **Indexation conditionnelle**
  - ```
>>> a = np.array([[10, 4],[ 5, 8]])
>>> a[a > 7]
array([10, 8])
```
 - **## le résultat peut être utilisé en tant que 1-value aussi**

```
>>> a[a > 7] = 1
>>> a
array([[1, 4],
       [5, 1]])
```

Opérations sur des matrices

- **## produit de matrices**

```
>>> a = numpy.array([1,2]) ; b = numpy.array([[3,4],[5,6]])
>>> numpy.matmul(a,b)
array([13, 16])
```
- **## transposition**

```
b = numpy.transpose(a)
## ou
b = a.T
```