Algèbre linéaire Réduction

### Programmation Python Partie 2 : Algèbre linéaire et opérations de réduction

**Alexandre Gramfort** 





```
Algèbre linéaire
In [98]: print(A)
        [[0 1 2 3]
```

[10 11 12 13] [20 21 22 23] [30 31 32 33]]

In [99]: print(A.T) # transposition

[[ 0 10 20 30]

[ 1 11 21 31] [ 2 12 22 32] [ 3 13 23 33]]

In [100]: (A + A.T) / 2 # addition terme-à-terme

[ 5, 11, 16, 22], [11, 16, 22, 27], [16, 22, 27, 33]])

Out[100]: array([[ 0, 5, 11, 16],

In [101]: print(np.trace(A)) # trace de A



66

**一般實際** 

Algèbre linéaire et réduction

Algèbre linéaire

Réduction

#### **Algèbre linéaire** Réduction

### Multiplications de matrices

[1940 2066 2192 2318]]

```
In [102]:
          print(A.shape)
          (4, 4)
In [103]:
          print(A * A) # multiplication élément par élément
                             9]
           [ 100 121 144 169]
           [ 400 441 484 529]
           [ 900 961 1024 1089]]
In [104]:
          print(np.dot(A, A)) # multiplication de matrices
          [[ 140  146  152  158]
           [740 786 832 878]
           [1340 1426 1512 1598]
```





#### **Algèbre linéaire** Réduction

### Multiplication matrice vecteur

```
In [105]: print(A)
          print(np.dot(A, v))
          [[ 0 1 2 3]
           [10 11 12 13]
           [20 21 22 23]
           [30 31 32 33]]
          ValueError
                                                    Traceback (most r
          ecent call last)
          <ipython-input-105-3bef7781e90d> in <module>()
                1 print(A)
          ---> 2 print(np.dot(A, v))
          ValueError: objects are not aligned
In [106]: np.dot(A, v[:4]) # OK
Out[106]: array([ 14, 74, 134, 194])
```





Alexandre Gramfort

#### **Algèbre linéaire** Réduction

#### Inversion de matrice

- 1.00000000e+00 8.32667268e-17 0.00000000e+00] 0.0000000e+00 1.00000000e+00 0.00000000e+00] 0.0000000e+00 1.38777878e-17 1.00000000e+00]]
- Calcul de vecteurs/valeurs propres np.linalg.eig
- Résolution de système linéaire np.linalg.solve





Algèbre linéaire **Réduction** 

### Opérations de réduction (ou d'aggrégation)

La performance des programmes écrits en Python/Numpy dépend de la capacité à vectoriser les calculs (les écrire comme des opérations sur des vecteurs/matrices) en évitant au maximum les boucles for/while





# Algèbre linéaire et réduction Algèbre linéaire Réduction Alexandre Gramfort Mines-Télécom

La somme : np.sum In [109]: print(A) [[ 0 1 2 3] [10 11 12 13] [20 21 22 23] [30 31 32 33]] In [110]: np.sum(A) # somme de tous les éléments 264 Out[110]: In [111]: np.sum(A[1,:]) # somme de la 2ième ligne Out[111]: 46 In [112]: np.sum(A, axis=1) # somme de toutes les lignes Out[112]: array([ 6, 46, 86, 126]) In [113]: np.sum(A, axis=0) # somme de toutes les colonnes Out[113]: array([60, 64, 68, 72]) 7

Fondamentaux pour le Big Data ©Télécom ParisTech

一般實際

#### La moyenne : np.mean In [114]: print(A) [[0 1 2 3][10 11 12 13] [20 21 22 23] [30 31 32 33]] Algèbre linéaire et In [115]: np.mean(A) # moyenne de tous les éléments réduction Out[115]: 16.5 Algèbre linéaire In [116]: np.mean(A[1, :]) # moyenne de la 2ième ligne Réduction Out[116]: 11.5 In [117]: np.mean(A, axis=1) # moyenne de toutes les lignes Out[117]: array([ 1.5, 11.5, 21.5, 31.5]) In [118]: np.mean(A, axis=0) # moyenne de toutes les colonnes Out[118]: array([ 15., 16., 17., 18.]) TELECOM ParisTech 8 Alexandre Gramfort Fondamentaux pour le Big Data ©Télécom ParisTech 一般實際 Mines-Télécom

Algèbre linéaire **Réduction** 

D'autres fonctions de réduction existent: np.var pour la variance, np.std pour l'écart type, np.min pour le minimum, np.max pour le maximum, np.prod pour le produit, np.cumsum pour la somme cumulée ou encore np.cumprod pour le produit cumulé.

