Divide And Conquer

1 Rappels sur les tableaux numpy

Une fois n'est pas coutume, on utilise les tableaux numpy (principalement pour leurs facilités de slicing).

Toutes les manipulations citées ci-dessous sont autorisées dans ce TP.

```
[1]: import numpy as np
     #rappel sur les tableaux numpy
     s=[[2, 14, 25, 30],\
     [3 ,15 ,28 ,30 ],\
     [7 ,15 ,32 ,43 ],\
     [20 ,28 ,36 ,58 ]]
[2]: #création de tableau numpy
     a=np.array(s)
     print(a)
    [[ 2 14 25 30]
     [ 3 15 28 30]
     [ 7 15 32 43]
     [20 28 36 58]]
[3]: #slicing
     print(a[2:4,0:2])
    [[7 15]
     [20 28]]
[4]: #somme
     print(a+a)
    [[ 4
           28
               50 60]
       6 30
               56
                   60]
     [ 14 30
               64 86]
     [ 40 56 72 116]]
```

```
[5]: #produit par un scalaire
      print(3*a)
     6 42 75 90]
      [ 9 45
                84 90]
      [ 21 45 96 129]
      [ 60 84 108 174]]
 [6]: #concaténations
      a = np.ones((2,2))
      b = 2 * np.ones((2,2))
      c = 3 * np.ones((2,2))
      print(c)
     [[3. 3.]
      [3. 3.1]
 [7]: #concaténation horizontale
      print(np.concatenate((a,b,c),axis=1))
     [[1. 1. 2. 2. 3. 3.]
      [1. 1. 2. 2. 3. 3.]]
 [8]: #concaténation verticale
      print(np.concatenate((a,b),axis=0))
     [[1. 1.]
      [1. 1.]
      [2. 2.]
      [2. 2.]]
 [9]: #dimensions
      print(np.concatenate((a,b),axis=0).shape)#4 lignes deux colonnes
     (4, 2)
     L'opérateur * utilisé sur des tableaux effectue un produit coefficient par coefficient qui n'est pas le
     produit matriciel.
[10]: m = 2 * np.ones((2,2))
      print(m*m) #autorisé dans ce TP
```

Pour faire le produit de deux matrices a et b représentées par des tableaux, on peut utiliser le symbole a@b (mais ceci est interdit dans ce TP).

[[4. 4.] [4. 4.]]

[[8. 8.] [8. 8.]]

2 Produit matriciel

Les matrices sont représentées par des tableaux numpy.

2.1 Algorithme naïf

2.1.1 Fonction de multiplication

Ecrire la fonction mult(N,M) qui calcule le produit NM par l'algorithme naïf.

```
[13]: a=np.array([[1,2,3],[4,5,6]])
b=np.array([[1,-1],[2,2],[0,3]])
print(mult(a,b))
```

[[5. 12.] [14. 24.]]

[14]: print(a@b) #pour vérifier

[[5 12] [14 24]]

2.1.2 Complexité

Etablir la complexité de l'algorithme naîf de produit matriciel.

2.2 Produit par blocs

Dans cette section, les matrices sont carrées de tailles $2^k \times 2^k$.

Peut-on améliorer la complexité du produit en adoptant une méthode « diviser pour régner » ?

Posons $M = \begin{pmatrix} A_1 & B_1 \\ C_1 & D_1 \end{pmatrix}$ et $N = \begin{pmatrix} A_2 & B_2 \\ C_2 & D_2 \end{pmatrix}$ où tous les blocs sont de taille $2^{k-1} \times 2^{k-1}$.

Rappel : Le produit MN, calculé par blocs, donne

$$MN = \begin{pmatrix} A_1A_2 + B_1C_2 & A_1B_2 + B_1D_2 \\ C_1A_2 + D_1C_2 & C_1B_2 + D_1D_2 \end{pmatrix}$$

Cela donne 8 produits et 4 additions.

2.2.1 Complexité du produit par bloc

Calculer la complexité du produit récursif par bloc.

2.3 Algorithme de Strassen

Il correspond au formules suivantes (qu'on laisse vérifier au lecteur curieux):

[16]: a = np.array([[j*4 + i for i in range(4)] for j in range(4)])

$$X = M_1 + M_2 - M_4 + M_6$$

$$Y = M_4 + M_5$$

$$Z = M_6 + M_7$$

$$T = M_2 - M_3 + M_5 - M_7$$

où les blocs M_i sont définis par

$$M_1 = (B_1 - D_1)(C_2 + D_2)$$
 $M_5 = A_1(B_2 - D_2)$
 $M_2 = (A_1 + D_1)(A_2 + D_2)$ $M_6 = D_1(C_2 - A_2)$
 $M_3 = (A_1 - C_1)(A_2 + B_2)$ $M_7 = (C_1 + D_1)A_2$
 $M_4 = (A_1 + B_1)D_2$

Dans ce cas on a $MN = \begin{pmatrix} X & Y \\ Z & T \end{pmatrix}$.

2.3.1 Blocs

[14 15]]

Ecrire la fonction blocs(a) qui prend en paramètre une matrice représentée par un tableau de taille (supposée) $2^k \times 2^k$ et la décompose en 4 blocs.

```
print(a)
     [[0 1 2 3]
      [4567]
      [8 9 10 11]
      [12 13 14 15]]
[17]: blcs = blocs(a)
     for bl in blcs:
         print(bl,end="\n----\n")
     [[0 1]
      [4 5]]
     [[2 3]
      [6 7]]
     [[ 8 9]
      [12 13]]
     -----
     [[10 11]
```

2.3.2 Code

Ecrire la fonction récursive

```
def strassen(M,N)
```

qui implante cet algorithme pour des matrices de taille $2^k \times 2^k$.

On peut utiliser les fonctionnalités des tableaux numpy pour le slicing et la somme. Mais le produit des matrices numpy est bien entendu interdit ici.

```
[19]: a = np.array([[j*4 + i for i in range(4)] for j in range(4)])
    print(strassen(a,a))

[[ 56 62 68 74]
      [152 174 196 218]
      [248 286 324 362]
      [344 398 452 506]]

[20]: print(a@a) #pour comparaison
[[ 56 62 68 74]
```

```
[[ 56 62 68 74]
[152 174 196 218]
[248 286 324 362]
[344 398 452 506]]
```

2.3.3 Complexité

Etablir la complexité de la méthode récursive de Strassen.