
TD – algorithmique avancée

Exercice 1 :

Un tableau X est trié par ordre croissant si $x(i) \leq x(i+1)$ pour tout i

1. Elaborer un programme récursif permettant de vérifier qu'un tableau X est trié ou non

- *Corrigé*

```
def ordonnee(L):
    if len(L)==1:
        return True
    elif L[0]>L[1]:
        return False
    else:
        return ordonnee(L[1:])
```

1. Estimer sa complexité

- *Corrigé*

$T(n)=O(n)$

Exercice 2 :

Rendre récursive la fonction somme suivante :

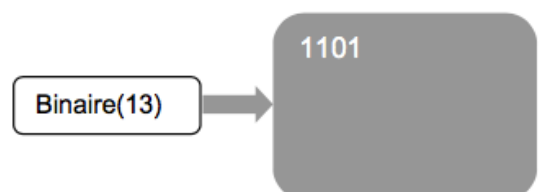
```
def somme(L) :
    s=0 :
    for val in L :
        s+=val
    return s
```

- *Corrigé*

```
def somme(L):
    if len(L)<1:
        return 0
    else:
        return L[0]+somme(L[1:])
```

Exercice 3 :

Pour convertir un nombre entier positif N de la base décimale à la base binaire, il faut opérer par des divisions successives du nombre N par 2. Les restes des divisions constituent la représentation binaire.



1. Ecrire une fonction récursive « Binaire » permettant d'imprimer à l'écran la représentation binaire d'un nombre N (voir exemple en face).
2. Donner la formule récurrente exprimant sa complexité en nombre de divisions. Estimer cette complexité.

▪ Corrigé

```
def binaire(N):
    if N<1:
        return 0
    else:
        rest=N%2
        return str(binaire(N//2))+str(rest)
```

$$T(n)=T(N/2)+1$$

$T(n)$ s'écrit sous la forme $T(n)=a.T(n/b)+ f(n)$ avec $(a=1,b=2, f(n)=1)$

Donc $T(n) = O(n^k \log n) = O(\log n)$

Exercice 4 :

La suite de Fibonacci est définie comme suit :

$$U_n \begin{cases} 1 & \text{si } n < 2 \\ U_{n-1} + U_{n-2} & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Ecrire un programme récursif calculant Fib(n)

▪ Corrigé

```
def Fibonacci (N) :
    if n<2:
        return 1
    else:
        return Fibonacci (N-1)+Fibonacci (N-2)
```

2. Déterminer sa complexité

Soit $T(n)$ le nombre d'additions effectuées par cet algorithme. $T(n)$ vérifie les équations suivantes :

$$T(n) = \begin{cases} 0 & \text{si } n = 0 \\ 0 & \text{si } n = 1 \\ 1 + T(n-1) + T(n-2) & \text{si } n > 1 \end{cases}$$

En posant $S(n)=T(N)+1$ on obtient :

$$S(n) = \begin{cases} 1 & \text{si } n = 0 \\ 1 & \text{si } n = 1 \\ S(n-1) + T(n-2) & \text{si } n > 1 \end{cases}$$

Donc une équation de récurrence sans second membre : $S(n) - S(n-1) - S(n-2) = 0$

Son polynôme caractéristique est : $x^2-x-1=0$

Il possède deux racines : $\frac{1+\sqrt{5}}{2}$ et $\frac{1-\sqrt{5}}{2}$

La solution de l'équation de récurrence est donc : $a\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n + b\left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n$

Les coefficients a et b peuvent être déterminés à l'aide des conditions aux limites :

$$S(0)=1=a+b$$

$$S(1)=1=\frac{a+b}{2} + \frac{(a-b)\sqrt{5}}{2}$$

$$\text{d'où : } a=\frac{5+\sqrt{5}}{10} \text{ et } b=\frac{5-\sqrt{5}}{10} \text{ donc } S(n)=\frac{5+\sqrt{5}}{10} \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n + \frac{5-\sqrt{5}}{10} \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n$$

$$S(n)=T(n)=O\left(\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n\right)$$

Exercice 5 :

Soit la suite définie par :

$$U_n \begin{cases} 1 & \text{si } n < 2 \\ 3U_{n-1} + 2U_{n-2} & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Ecrire un programme récursif permettant de calculer le nième terme de la suite.
2. Estimer sa complexité.

▪ Corrigé

```
def suite(N):
    if n<2:
        return 1
    else:
        return 3*suite(N-1)+2*suite(N-2)
```

La complexité de la fonction U en nombre d'opération + est donnée par :

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1$$

Avant de donner le polynôme caractéristique il faut annuler le second membre par un changement de variable. Si on pose $T(n)=S(n)-1$ on obtient :

$$S(n)-1=S(n-1)-1+S(n-2)-1+1 \text{ et donc: } S(n)-S(n-1)-S(n-2)=0$$

Le polynôme caractéristique est : $P(x)=x^2-x-1$ Ses racines sont : $(1+\sqrt{5})/2$ et $(1-\sqrt{5})/2$

La complexité de la fonction U est: $T(n)=T(n-1)+T(n-2)+1$

$$T(n)=a\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n + b\left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n = O\left(\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n\right)$$

Exercice 6 :

Un nombre N est pair si (N-1) est impair, et un nombre N est impair si (N-1) est pair.

1. Ecrire deux fonctions récursives mutuelles pair (N) et impair (N) permettant de savoir si un nombre N est pair et si un nombre N est impair.
2. Estimer la complexité de la fonction Pair (N) en nombre d'appels récursifs.

▪ Corrigé

```
def pair(n):
    if n==0:
        return True
    else:
        return impair(n-1)
def impair(n):
    if n==0:
        return False
    else:
        return pair(n-1)
```

$$T(n)=1+T(N-1)=O(n)$$

Exercice 7 :

Etant donné un tableau X composé de N éléments entiers. On voudrait déterminer son maximum par un programme récursif basé sur le paradigme « diviser pour régner » :

1. En considérant que le maximum est le plus grand entre le dernier terme et le maximum des (n-1) premiers termes. Estimer sa complexité.

▪ **Corrigé**

```
def maximum(L):
    if len(L)==1:
        return L[0]
    nb1=L[-1]
    nb2=maximum(L[:len(L)-1])
    if nb1>nb2:
        return nb1
    else:
        return nb2
```

$$T(n)=1+1+T(n-1)+1=O(n)$$

2. En considérant que le maximum est le plus grand entre les maximums des deux moitiés du tableau. Estimer sa complexité.

```
def maximum2(L):
    if len(L)==1:
        return L[0]
    m=len(L)//2
    nb1=maximum2(L[:m])
    nb2=maximum2(L[m:len(L)])
    if nb1>nb2:
        return nb1
    else:
        return nb2
```

$$T(n)=1+T(n/2)+T(n/2)+1=1+2T(n/2)$$

$T(n)$ s'écrit sous la forme $T(n)=a.T(n/b)+f(n)$ avec $(a=2, b=2, f(n)=1)$

$$\text{Donc } T(n) = O(n^{\log_b a}) = O(n^{\log_2 2}) = O(n)$$

Exercice 8 :

Soit un tableau X composé de N entiers pouvant être 0 ou 1. Une coupe (i,j) de X est le sous tableau commençant à i et finissant à j. on voudrait déterminer la plus longue coupe ne contenant que des 1.

Exemple : dans le tableau suivant, la coupe (7,14) est équilibrée.

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19
0	1	1	1	0	1	0	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	1	1

1. Ecrire une fonction « **PlusLongueCoupe** » récursive basée sur le paradigme « diviser pour régner » qui détermine la plus longue coupe ne contenant que des 1 d'un tableau X.

```

def PlusLongueCoupe(L):
    if len(L)<2:
        return 0
    m=len(L)//2
    max1=0
    max2=0

    for i in range(m,-1,-1):
        if L[i]==0:
            break
        max1+=1
    for i in range(m+1,len(L)):
        if L[i]==0:
            break
        max2+=1
    maximum=max2+max1
    somme=PlusLongueCoupe(L[:m])
    if somme>maximum:
        maximum=somme
    somme1=PlusLongueCoupe(L[m:])
    if somme1>maximum:
        maximum=somme1
    return maximum

```

2. Estimer sa **complexité moyenne** en nombre de comparaisons des éléments du tableau.

$$T(n)=2T(n/2)+ O(n)$$

$T(n)$ s'écrit sous la forme $T(n)=a.T(n/b)+ f(n)$ avec $(a=2,b=2, f(n)=n)$

$$T(n)=O(n^{\log_b a} \log_b n) \text{ donc } T(n)=O(n \log n)$$

Exercice 9 :

On voudrait écrire une fonction « multiplier » permettant de multiplier deux entiers **positifs ou nuls a et b** (ce n'est pas la peine de vérifier la validité des données) en utilisant **uniquement des opérations d'addition**. Le prototype de la fonction doit être « **def multiplier (a, b)** ».

1. Proposer une version récursive de la fonction « multiplier ». Estimer sa complexité en nombre d'additions après avoir déterminé une formule récurrente de la complexité.

```

def multiplier(a, b) :
    if b==0 :
        return 0
    else :
        return multiplier(a, b-1)+a

```

Complexité : $T(a,b)=T(a,b-1)+1, T(a,0)=0$ Donc $T(a,b)=b$

2. Proposer une autre version récursive de la fonction « multiplier » basée sur le paradigme « diviser pour régner ». Donner une formule récurrente de sa complexité en nombre d'additions et estimer la.

```
def multiplier(a, b) :  
    if b==0 :  
        return 0  
    c= multiplier(a, b//2)  
    if b%2==0 :  
        return c+c  
    return c+c+a
```

Complexité : $T(a,b)=T(a,b/2)+3/2$ $T(a,b)= O(\log(b))$