

## *Corrigé série 2 : Complexité des algorithmes*

### Exercice 1 :

Il est bien connu que pour échanger les valeurs de deux variables, il faut une troisième variable intermédiaire.

- a. Écrire un algorithme qui échange les valeurs de **a** et **b** à l'aide d'une troisième variable.

Cependant, pour les données numériques entières, il existe un moyen de ne pas recourir à une variable supplémentaire.

- b. Écrire un algorithme qui échange les valeurs de **a** et **b** sans utiliser une autre variable. Est-ce que le coût de l'opération diminue ?

Solution
----------

- |                           |
|---------------------------|
| a. Algorithme permuter1 ; |
|---------------------------|

Var a, b, x : entier ; Début $x \leftarrow a$ ; $a \leftarrow b$ ; $b \leftarrow x$ ; Fin ;
--

- |                           |
|---------------------------|
| b. Algorithme permuter2 ; |
|---------------------------|

Var a, b, x : entier ; Début $a \leftarrow a+b$ ; $b \leftarrow a-b$ ; $a \leftarrow a-b$ ; Fin ; Le coût n'a pas diminué car : permuter1 coût = 3 opérations d'affectations permuter2 coût = 3 affectations+1 addition + 2 soustractions = 6 opérations. Globalement les deux sont en $O(1)$ .
--

**Exercice 2:** Complexité en fonction de deux paramètres

Déterminer la complexité des algorithmes suivants (par rapport au nombre d'itérations effectuées), où  $m$  et  $n$  sont deux entiers positifs.

***Algorithme A***

```
 $i \leftarrow 1 ; j \leftarrow 1$   
tant que  $(i \leq m)$  et  $(j \leq n)$  faire  
     $i \leftarrow i+1$   
     $j \leftarrow j+1$   
fin tant que  
 $O(\min(m,n))$ 
```

***Algorithme C***

```
 $i \leftarrow 1 ; j \leftarrow 1$   
tant que  $(j \leq n)$  faire  
    si  $i \leq m$   
    alors  
         $i \leftarrow i+1$   
sinon  
     $j \leftarrow j+1$   
fin si  
fin tant que  
 $O(m+n)$ 
```

***Algorithme B***

```
 $i \leftarrow 1 ; j \leftarrow 1$   
tant que  $(i \leq m)$  ou  $(j \leq n)$  faire  
     $i \leftarrow i+1$   
     $j \leftarrow j+1$   
fin tant que  
 $O(\max(m,n))$ 
```

***Algorithme D***

```
 $i \leftarrow 1 ; j \leftarrow 1$   
tant que  $(j \leq n)$  faire  
    si  $i \leq m$   
    alors  
         $i \leftarrow i+1$   
sinon  
     $j \leftarrow j+1 ; i \leftarrow 1$   
fin si  
fin tant que  
 $O(m \times n)$ 
```

### **Exercice 3:**

#### **Algorithme 1**

1.  $r \leftarrow 0$
2. for ( $i \leftarrow 1 ; i \leq n^2 ; i \leftarrow i+1$ )
3.     for ( $j \leftarrow 1 ; j \leq 2n - 1 ; j \leftarrow j+1$ )
4.          $r \leftarrow r + 1$

$$\sum_{i=1}^{n^2} \sum_{j=1}^{2n-1} 1 = \sum_{i=1}^{n^2} (2n - 1) = n^2(2n - 1) = 2n^3 - n^2 \Rightarrow \Theta(n^3)$$

#### **Algorithme 2**

1.  $r \leftarrow 0 ; i \leftarrow 1 ;$
2. tantque ( $i \leq n$ ) faire
3.     pour  $j \leftarrow n^2$  à 5 avec pas -1 faire
4.          $r \leftarrow r+1 ;$
5.     finpour;
6.      $i \leftarrow i+2 ;$
7.     fintq ;
8. retourner  $r ;$

$i=1$      $(n^2 - 4)$  itérations

$i=2$         «

$i=4$         «

$i=8$         «

...

$i=n$      $(n^2 - 4)$  itérations

On a donc au pire cas :  $n/2 * (n^2 - 4) = 1/2(n^3 - 4n) \sim O(n^3)$

#### **Algorithme 3**

1.  $r \leftarrow 0$
2. for ( $i \leftarrow 1 ; i \leq n ; i \leftarrow i+1$ )
3.     for ( $j \leftarrow i+1 ; j \leq n ; j \leftarrow j+1$ )
4.         for ( $k \leftarrow 1 ; k \leq j ; k \leftarrow k+1$ )
5.              $r \leftarrow r + 1$

$$\begin{aligned}
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \sum_{k=1}^j 1 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n j = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n j - \sum_{j=1}^i j \\
 &= \sum_{i=1}^n \left( \frac{n(n+1)}{2} - \frac{i(i+1)}{2} \right) \\
 &= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (n^2 + n) \\
 &\quad - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n i^2 \\
 &= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n i = \frac{1}{2} n(n^2 + n) - \frac{1}{2} \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{1}{2} \frac{n(n+1)}{2} \\
 &= \frac{1}{2} n^3 + \frac{1}{2} n^2 - n^2 - n = O(n^3)
 \end{aligned}$$

**Exercice 4 :**

Écrire un algorithme qui calcule, pour un tableau T de taille n donné, la somme :

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (T(i) - T(j))^2$$

- Donner un algorithme « naïf » de complexité quadratique.
- Donner un algorithme de complexité linéaire.

S ← 0 ;

Pour i ← 1 à n faire

    Pour j ← 1 à n faire S ← S + (T[i] - T[j]) \* (T[i] - T[j]) ; fait ;

fait ; complexité O(n<sup>2</sup>)

$$\begin{aligned}
 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (T(i) - T(j))^2 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n T(i)^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n T(j)^2 - 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n T(i)T(j) \\
 &= n * \sum_{i=1}^n T(i)^2 + n * \sum_{j=1}^n T(j)^2 - 2 * \sum_{i=1}^n T(i) * \sum_{j=1}^n T(j) \\
 &= 2n \sum_{i=1}^n T(i)^2 - 2(\sum_{i=1}^n T(i))^2
 \end{aligned}$$

Donc S = 2nS<sub>2</sub> - 2(S<sub>1</sub>)<sup>2</sup> où S<sub>2</sub> =  $\sum_{i=1}^n T(i)^2$  et S<sub>1</sub> =  $\sum_{i=1}^n T(i)$

D'où l'algorithme de complexité linéaire est le suivant

S<sub>2</sub> ← 0 ; S<sub>1</sub> ← 0 ;

Pour i ← 1 à n faire S<sub>2</sub> ← S<sub>2</sub> + T[i] \* T[i] ; S<sub>1</sub> ← S<sub>1</sub> + T[i] ; fait ;

S ← 2 \* n \* S<sub>2</sub> - 2 \* S<sub>1</sub> \* S<sub>1</sub> ;

Retourner S ;

**Exercice 5 :** Soit la fonction suivante :

Fonction M(n : entier) : entier ; //spécification {n>0}

Var i, S : entier ;

Début

S ← 0 ;

pour i ← 1 jusqu'à n faire S ← S + (2 \* i\*i); fait ;

retourner(S);

Fin;

- a. Que fait cette fonction?

Réponse : elle calcule

$$2 \sum_{i=1}^n i^2$$

- b. Donner sa complexité.

Réponse : boucle pour de 1 à n donc la complexité est de l'ordre de O(n)

- c. Pourrait-on faire mieux pour obtenir le même résultat ? Si oui donnez son coût.

Réponse : oui on peut l'améliorer comme suit :

Fonction M(n : entier) : entier ;

Début

return  $\frac{n(n+1)(2n+1)}{3}$  ;

Fin;

Complexité de l'ordre de O(1)

**Exercice 6 :** Interclassement de deux tableaux triés

On dispose de deux tableaux  $T1[1..n]$  et  $T2[1..n]$  dont les éléments sont triés de façon croissante. On veut créer un tableau trié  $T3[1..2n]$  contenant tous les éléments de  $T1$  et  $T2$ . Pour cela on propose deux algorithmes Fusion\_A et Fusion\_B.

*Fusion\_A* : initialise T3 avec T1 (déjà trié) et y insère un à un les éléments de T2 de façon à ce que l'ordre soit respecté.

*Fusion\_B* : remplit T3 en parcourant simultanément T1 et T2 du début jusqu'à leur fin. Soit i1 et i2 les indices courant dans T1 et T2, on a 3 cas possible :

Si  $T1[i1] < T2[i2]$  alors mettre  $T1[i1]$  à la fin de T3 et avancer dans T1

Si  $T1[i1] > T2[i2]$  alors mettre  $T2[i2]$  à la fin de T3 et avancer dans T2

Sinon mettre  $T1[i1]$  puis  $T2[i2]$  à la fin de T3 et avancer dans T1 et T2

1. Ecrire les deux algorithmes et déroulez sur l'exemple :

T1 = 

1	3	5
---	---	---

 et T2 = 

2	3	4
---	---	---

2. Donnez la complexité, au pire des cas, des algorithmes en fonction de la taille des données.
3. Quel algorithme choisirez-vous d'implémenter ?

**Corrigé :**

Action Fusion\_A(E/ t1, t2 :tableau[1..n] d'entiers ;E/n :entier ;  
 S/ t3 :tableau[1..2n]d'entiers)

i, j, k, m :entier ;

Debut

Pour i :=1 à n faire t3[i]=t1[i] ; finpour ;

m:=n ;

Pour j :=1 à n faire

    i :=1 ;

    tantque (i<=m et t3[i]<t2[j]) i :=i+1 ; finTq// recherche de la position

    k :=m ;

    tantque (k>=i) faire t3[k+1] :=t3[k] ; k :=k-1 ; finTq ; // décalage à droite

    t3[i] :=t2[j] ; m :=m+1 ;

Finpour ;

Fin ;

Complexité de Fusion\_A est de l'ordre de  $O(n^2)$

Action Fusion\_B(E/ t1, t2 :tableau[1..n] d'entiers ;E/n :entier ;  
 S/ t3 :tableau[1..2n]d'entiers)

i, j, k :entier ;

Debut

    i :=1; j :=1; k :=1 ;

    tantque (i<=n et j<=n) faire

        si (t1[i]<t2[j]) alors t3[k] :=t1[i]; i :=i+1;

        sinon si (t1[i]>t2[j]) alors t3[k] :=t2[j] ; j :=j+1 ;

        sinon t3[k] :=t1[i]; k:=k+1; t3[k]:=t2[j]; i:=i+1; j:=j+1 ;

        finsi ;

    finsi ;

    k :=k+1 ;

finTq;

tantque (i<=n) faire t3[k] :=t1[i] ; k :=k+1; i :=i+1 ; finTq ;

tantque (j<=n) faire t3[k] :=t2[j] ; k :=k+1; j :=j+1 ; finTq ;

}  $O(n)$  ou  $O(2n-1)$

}  $O(1+n)$  ou  $O(2)$

Finpour ;

Fin ;

Complexité de Fusion\_B est de l'ordre de  $O(2n+1) \approx O(n)$

On choisira l'algorithme Fusion\_B car il a une complexité linéaire.