

Exercices Supplémentaires sur la Complexité des Algorithmes

Exercice 1 : Analyser la complexité de chacun des algorithmes suivants en donnant une brève explication à votre réponse.

Algorithme	Complexité	Explication
Somme de deux vecteurs de n éléments	$O(n)$	Une seule boucle qui se répète n fois
Somme de deux matrices carrées (n, n)	$O(n^2)$	Deux boucles imbriquées qui se répète chacune n fois
Produit de deux matrices carrée (n, n)	$O(n^3)$	Trois boucles imbriquées qui se répète chacune n fois Pour i = 1 à n faire Pour j = 1 à n faire C[i][j] = 0 ; Pour k = 1 à n faire C[i][j] = C[i][j] + A[i][k] * B[k][j] Fin k Fin j Fin i
Calcul itératif du factoriel de n	$O(n)$	On effectue la multiplication n fois
Calcul itératif de la somme 1+ 2++ n	$O(n)$	On effectue la somme n fois
Insertion en tête d'une liste chaînée simple de taille n	$O(1)$	On ne parcourt pas la liste
Insertion en tête d'un tableau de taille n	$O(n)$	Décalage à droite des n éléments
Insertion à la fin d'une liste chaînée simple de taille n	$O(n)$	Parcours des n éléments, ensuite insertion
Insertion à la fin d'un tableau de taille n	$O(1)$	Accès direct à (n+1)ème case et insertion
Tester si un nombre est pair ou impair	$O(1)$	Un test « Div 2 »

Exercice 2 : Analyser la complexité des algorithmes suivants :

<pre>void exp1() { int i ; for (int i = 1 ; i <= 100 ; i++) cout<<i*2 ; }</pre>	La boucle «for i» se répète un nombre fixe de fois, donc la complexité est $O(1)$
<pre>void exp2(int n, int s) { int p = n ; s = 0 ; while (p >= 1) { int i = 1 ; while (i <= n) { s = s + p ; i++ ; } p = p / 2 ; } }</pre>	- La boucle «while p» : $p = n, n/2, n/4, \dots$ jusqu'à $\frac{n}{2^p} = 1 \Rightarrow p = \log_2(n)$ - La boucle «while i» s'exécute n fois - Les deux boucles étant imbriquées, on aura $T(n) = O(n \log(n))$
<pre>void exp3(int n) { for (int i = 1 ; i <= n ; i++) for (int j = 1 ; j <= i ; j++) exp1() ; }</pre>	La boucle «for i» se répète n fois, où dans chaque itération la boucle «for j» se répète i fois, on aura donc $(1+2+3+\dots+n) O(1)$ (de $\text{exp1}()$), ce qui donne une complexité de $O(n^2)$
<pre>void exp4() { int i ; for(int i = n ; i > 0 ; i=i/2) { for(int j = 1 ; j < n ; j=j*2) { for(int k = 0 ; k < n ; k=k+2) { //un nombre constant d'instructions } } } }</pre>	- La boucle «for i» : $i = n, n/2, n/2^2, \dots$ jusqu'à $n/2^p \approx 1$ (p : le nombre d'itérations), $\Rightarrow p \approx \log(n)$ - La boucle «for j» : $j = 1, 2, 2^2, \dots$ jusqu'à $2^p = n$ (p : le nombre d'itérations), $\Rightarrow p = \log(n)$ - La boucle «for k» se répète $n/2$ fois puisque le pas = 2 - Les trois boucles étant imbriquées : $T(n) = \frac{n}{2} (\log(n))^2 = O(n(\log(n))^2)$
<pre>for (i=0; i<=n-1; i++){ for (j=i+1; j<=n-1; j++){ //un nombre constant d'instructions } }</pre>	- La boucle «for i» se répète n fois, où dans chaque itération la boucle «for j» se répète $(n-1)-(i+1) + 1 = n-i-1$, c.ad : lorsque $i=0$, on a $(n-1)$ itérations ; $i=1$, $(n-2)$ itérations, $i=2$, $(n-3)$ itérations.... $i= n-2$, 1 itération. Le nombre total d'itérations = $(n-1) + (n-2)+\dots+3+2+1= O(n^2)$

Exercice 3 : analyser la complexité des fonctions récursives suivantes:

```
int somme (int n) {  
    if (n==0) return 0 ;  
    else return n + somme (n-1)  
}
```

1) Formule de récurrence

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

2) Résolution par la méthode de substitution et calcul de la complexité

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

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

$$= 2 + [1 + T(n-3)] = 3 + T(n-3)$$

.....

$$T(n) = p + T(n-p) \text{ avec } p \text{ le nombre d'itérations} \quad (1)$$

La dernière itération s'effectue lorsque la taille de la donnée = 0, c.ad $n-p=0 \Rightarrow p=n$. On remplace dans la formule (1), on obtient :

$$T(n) = n + T(0) = n + 1, \text{ et donc } T(n) = O(n)$$

Algorithme F

Entrée : tableau T de taille n, les indices sont [1..n]

Début

Si $n == 1$ alors afficher T[1]

Sinon début

afficher(T[n]) ;

F (Tableau T privé du dernier élément) ;

F (Tableau T privé du premier élément) ;

Fin

Fin

2) Formule de récurrence

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

2) Résolution par la méthode de substitution et calcul de la complexité

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

$$= 1 + 2[1 + 2T(n-2)] = 3 + 4T(n-2)$$

$$= 3 + 4[1 + 2T(n-3)] = 7 + 8T(n-3)$$

$$= 7 + 8[1 + 2T(n-4)] = 15 + 16T(n-4)$$

$$T(n) = 2^p - 1 + 2^p T(n-p) \text{ avec } p \text{ le nombre d'itérations} \quad (1)$$

La dernière itération est réalisée lorsque la taille de la donnée = 1, c.à.d $n-p=1 \Rightarrow p=n-1$. On remplace dans la formule (1), on obtient :

$$T(n) = 2^{n-1} - 1 + 2^{n-1} * 1, \text{ et donc } T(n) = O(2^n)$$

Exercice 4

Analyser la complexité de F au pire et au meilleur cas :

```
bool F(int T[], int n) {  
    for (int i = 0; i < n-1; i++)  
        if (T[i] == T[i+1]) return true;  
    return false;  
}
```

Pire cas

Le nombre maximal d'opérations est réalisé lorsque la boucle « for i » s'exécute complètement, c.à.d n-1 fois, dans ce cas $T(n) = O(n)$

Meilleur cas

Le nombre minimal d'opérations est effectué lorsque le test $T[i] == T[i+1]$ est « true » dès la première itération, dans ce cas $T(n) = O(1)$