

Algorithmique Avancée & Complexité

TD5 – Analyse des Algorithmes Récursifs

Exercice 1

Déterminer de deux façons différentes les complexités respectives aux équations de récurrence suivantes :

a. $T(n) = 4T(n/2) + n$; $T(1) = 1$

1^{ère} Méthode : application du théorème de résolution des récurrences.

On a :

$$a = 4, b = 2 \Rightarrow \log_2 4 = 2 \text{ et } f(n) = O(n)$$

$$\Rightarrow f(n) = O(n^{\log_2 4 - 1}) \Rightarrow 1^{\text{er}} \text{ cas} \quad \boxed{T(n) = \Theta(n^2)}$$

2^{ème} Méthode : Développement des récurrences $n = b^p = 2^p$

$$\begin{aligned} T(n) &= 4T(n/2) + n \\ &= 4(4T(n/4) + n/2) + n \\ &= 4(4(4T(n/8) + n/4) + n/2) + n \\ &\quad \vdots \\ &= 4(4(4(\dots(4T(n/2^p) + n/2^{p-1}) \dots) + n/4) + n/2) + n \\ &= 4^p T(1) + \underbrace{4^{p-1} n/2^{p-1}}_1 + 4^{p-2} n/2^{p-2} + \dots + 4^1 n/2^1 + 4^0 n/2^0 \quad / \quad n = 2^p \\ &= 4^p n/2^p + 4^{p-1} n/2^{p-1} + 4^{p-2} n/2^{p-2} + \dots + 4^1 n/2^1 + 4^0 n/2^0 \\ &= n * \sum_{i=0}^p 2^i = n * (2^{p+1} - 1) = n(2n - 1) = 2n^2 - n \Rightarrow \boxed{T(n) = O(n^2)} \end{aligned}$$

b. $T(n) = 2T(n/2) + n$; $T(1) = 1$

1^{ère} Méthode : application du théorème de résolution des récurrences

$a = 2$, $b = 2 \Rightarrow \log_2 2 = 1$ et $f(n) = O(n)$

$\Rightarrow f(n) = O(n^{\log_2 2}) \Rightarrow 2^{\text{ème}} \text{ cas}$ $T(n) = \Theta(n \log(n))$

2^{ème} Méthode : Développement des récurrences

$$\begin{aligned}
 T(n) &= 2T(n/2) + n \\
 &= 2(2T(n/4) + n/2) + n \\
 &= 2(2(2T(n/8) + n/4) + n/2) + n \\
 &\vdots \\
 &= 2(2(2(\dots(2T(n/2^p) + n/2^{p-1}) \dots) + n/4) + n/2) + n \\
 &= 2^p T(1) + 2^{p-1} n/2^{p-1} + 2^{p-2} n/2^{p-2} + \dots + 2^1 n/2^1 + 2^0 n/2^0 \quad / \quad n = 2^p \\
 &= \cancel{2^p n / 2^p} + \cancel{2^{p-1} n / 2^{p-1}} + \cancel{2^{p-2} n / 2^{p-2}} + \dots + \cancel{2^1 n / 2^1} + \cancel{2^0 n / 2^0} \\
 &= (p+1) n / p = \log(n) \quad (\text{car } n = 2^p \Rightarrow \log n = p \log 2 = p) \\
 &= (\log(n) + 1) n = n \log(n) + n \Rightarrow \quad \boxed{T(n) = O(n \log(n))}
 \end{aligned}$$

c. $T(n) = 3T(n/4) + n$; $T(1) = 1$

1^{ère} Méthode : application du théorème de résolution des récurrences

$a = 3$, $b = 4 \Rightarrow \log_4 3 < 1$ donc $f(n) = \Omega(n^{(\log_4 3) + \epsilon})$ et $3 f(n/4) = 3(n/4)$

$3/4 n \leq c \cdot f(n)$ on peut choisir $c = 3/4$, $5/6$, tq $c < 1$

$\Rightarrow 3^{\text{ème}} \text{ cas}$ $T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n)$

2^{ème} Méthode : Développement des récurrences

$$\begin{aligned}
 T(n) &= 3T(n/4) + n \quad \text{on pose } n = 4^p \\
 &= 3(3T(n/4^2) + n/4) + n \\
 &= 3(3(3T(n/4^3) + n/4^2) + n/4) + n \\
 &\vdots \\
 &= 3(3(3(\dots(3T(n/4^p) + n/4^{p-1}) \dots) + n/4^2) + n/4) + n \\
 &= 3^p T(1) + 3^{p-1} n/4^{p-1} + 3^{p-2} n/4^{p-2} + \dots + 3^1 n/4^1 + 3^0 n/4^0 \quad / \quad n = 4^p \\
 &\quad \underbrace{\hspace{1.5cm}}_1
 \end{aligned}$$

$$= 3^p n / 4^p + 3^{p-1} n / 4^{p-1} + 3^{p-2} n / 4^{p-2} + \dots + 3^1 n / 4^1 + 3^0 n / 4^0$$

$$= n * \sum_{i=0}^p (3/4)^i = n \frac{(\frac{3}{4})^{p+1} - 1}{(\frac{3}{4}) - 1}$$

$$= 3^p + 4 * (4^p - 3^p) = 3^{\log_4 n} + 4 * (n - 3^{\log_4 n})$$

$$= n^{\log_4 3} + 4n - 4n^{\log_4 3} = 4n - 3n^{\log_4 3}$$

\Rightarrow

$$T(n) = O(n)$$

d. $T(n) = 3T(n/2) + n^2$; $T(1) = 1$

1^{ère} Méthode : application du théorème de résolution des récurrences

$$a = 3, b = 2 \Rightarrow \log_2 3 = 1.58 \text{ donc } f(n) = \Omega(n^{(\log_2 3)+\epsilon}) \text{ et } 3f(n/2) = 3(n/2)^2$$

$$3/4 n^2 \leq c \cdot n^2 \text{ on peut choisir } c = 3/5, \text{ tq } c < 1$$

\Rightarrow 3^{ème} cas

$$T(n) = \theta(f(n)) = \theta(n^2)$$

Exercice 2

1. Quelle est la complexité de l'algorithme de recherche séquentielle d'un élément dans un tableau à n éléments ? justifier.

Fonction Recherche_Elt (T : Tab , x, n : entier) Booléen

Var i : entier

Début

i \leftarrow 1

Tantque i \leq n Faire

Si T[i] = x alors
Retourner (Vrai)

Fsi

i \leftarrow i+1

finTque

Retourner (Vrai)

Fin

$$\Rightarrow T(n) = 2 * n = O(n)$$

2. La recherche dichotomique d'un élément x dans un tableau trié T (à n éléments) se présente sous la fonction récursive suivante :

Fonction Dichotomie(T :Tab, x ; d ; f : entier) : booléen

var Milieu : entier

début

si ($d > f$) alors Dichotomie \leftarrow Faux

sinon

si ($x = T[\text{Milieu}]$) alors Dichotomie \leftarrow Vrai

sinon

si ($x < T[\text{milieu}]$) alors Dichotomie \leftarrow Dichotomie(T ; x ; d ; milieu)

sinon Dichotomie \leftarrow Dichotomie(T ; x ; milieu; f)

fsi

fsi

fsi

Fin

- a. Sachant que la complexité de l'algorithme de recherche dichotomique dans un tableau à n éléments est $T(n)$, montrer que $T(n) = T(n/2) + O(1)$.

$$\text{On a : } T(n) = T(n/2) + 3 = T(n/2) + O(1)$$

- b. Dédire une estimation asymptotique de $T(n)$ en appliquant le théorème de résolution des récurrences.

$$a = 1, b = 2 \Rightarrow \log_2 1 = 0 \text{ et } f(n) = O(1)$$

$$\Rightarrow f(n) = O(n^{\log_2 1}) \Rightarrow 2^{\text{ème cas}} \quad T(n) = \Theta(n^0 \log_2(n)) = \Theta(\log_2(n))$$

- c. Calculer cette même estimation d'une autre manière.

$$T(n) = T(n/2) + O(1) = T(n/2) + C = (T(n/4) + C) + C = ((T(n/8) + C) + C) + C \\ = T(1) + C + \dots + C + C = 0 + C * p \text{ or } p = \log_2 n$$

$$\text{Donc } T(n) = C * \log_2 n \Rightarrow T(n) = O(\log_2 n)$$

Exercice 3

Concevoir un algorithme récursif m -aire ($m \geq 2$) calculant le maximum d'une liste de taille n . Déterminer sa complexité. Comparer avec l'algorithme itératif classique. Conclure.

Fonction Max_Tab (T :Tab, d, f : entier) : entier

Début

Si (d= f) alors Retourner (T[d])

Sinon

$M_1 \leftarrow \text{Max_Tab} (T, d, d + n/m - 1)$
 $M_2 \leftarrow \text{Max_Tab} (T, d + n/m, d + 2 n/m - 1)$
 \vdots
 $M_m \leftarrow \text{Max_Tab} (T, f - n/m + 1, f)$

Retourner (Max (M_1, M_2, \dots, M_m))

Fsi

Fin

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

Pour l'algorithme itératif classique on a $T(n) = n - 1 = O(n)$

$$\begin{aligned} T(n) &= m * T(n/m) + (m-1) \quad / \quad n = m^p \text{ et } T(1) = 0 \\ &= m * (m * T(n/m^2) + (m-1)) + (m-1) \\ &= \dots \\ &= m^p * T(1) + m^{p-1} (m-1) + \dots + m^1 (m-1) + m^0 (m-1) = \\ &\quad (m-1) \sum_{i=0}^{p-1} m^i = (\cancel{m-1}) \frac{\cancel{m}^p - 1}{\cancel{m} - 1} \\ &= m^p - 1 = O(n) \end{aligned}$$

\Rightarrow les deux algorithmes sont de même complexité