

Leçon 13: Exemples d'algorithmes utilisant la méthode «diviser pour régner»

I- Présentation

Paradigme 1: Un algorithme Diviser pour Régner (D & R)

s'effectue en 3 étapes:

- 1- Division du problème en sous-problèmes indépendants.
- 2- Résolution récursive des sous-problèmes
- 3- Construction d'une solution du problème global à partir des solutions des sous-problèmes.

Méthode 2: Calcul de la complexité d'un tel algorithme
Trouver une fonction donnant la taille du problème (comme le nombre d'éléments pour une liste). Définir C la complexité maximale des instances de cette taille, puis trouver une relation de récurrence sur C , pour tenter de la résoudre.

II- Application au calcul formel

II-1) L'exponentiation rapide

Problème 3: Étant donné un entier a et un entier positif n , calculer a^n .

Solution naïve: n multiplications.

Solution D & R:

exponentiation_rapide(a, n):

Si $n = 0$:

1 retourner 1

// étape 1

$n = n/2$

$x = \text{exponentiation_rapide}(a, n)$

// étape 2

Si n est pair

// étape 3

1 retourner $x \times x$

Si non:

1 retourner $x \times x \times a$

Complexité 4: Calculons la complexité en nombre de multiplication par rapport à l'entier positif (noté $C(n)$)

Alors $C(n) = C(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + O(1) = O(\log(n))$

Preuve: 1) C est majoré par $D(n) = D(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + k$

2) D est croissante

3) $D(2^k)$ est une suite arithmétique donc $D(2^k) = O(k)$

4) $C(n) \leq D(n) \leq D(2^{\lceil \log(n) \rceil + 1}) \stackrel{1)}{=} \stackrel{2)}{=} \stackrel{3)}{=} O(\log n)$

II-2) Multiplication matricielle

Problème 5: Étant donné $A = (a_{ij})$ et $B = (b_{ij})$ deux matrices de taille n , on cherche à calculer $A \times B$.

Solution naïve: $O(n^3)$

Solution D & R: (Algorithme de Strassen)

1) Rajouter des 0 pour que A et B soient de tailles paires. Diviser alors A et B en matrices de taille $n/2$.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \text{ et } B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

2) Calculer récursivement

$$\Pi_1 = (A_{11} + A_{22}) \times (B_{11} + B_{22})$$

$$\Pi_5 = (A_{11} + A_{12}) \times B_{22}$$

$$\Pi_2 = (A_{21} + A_{22}) \times B_{11}$$

$$\Pi_6 = (A_{21} - A_{11}) \times (B_{11} + B_{12})$$

$$\Pi_3 = A_{11} \times (B_{12} - B_{21})$$

$$\Pi_7 = (A_{12} - A_{22}) \times (B_{21} + B_{22})$$

$$\Pi_4 = A_{22} \times (B_{21} - B_{11})$$

3) Calculer

$$AB = \begin{pmatrix} \Pi_1 + \Pi_4 - \Pi_5 + \Pi_7 & \Pi_3 + \Pi_5 \\ \Pi_2 + \Pi_4 & \Pi_1 - \Pi_2 + \Pi_3 + \Pi_6 \end{pmatrix}$$

Exercice 6: Prouver la correction de l'algorithme de Strassen

Complexité 7: $O(n \log_2^3)$

Exercice 8: Prouver cela en reprenant la preuve pour l'exponentiation rapide en considérant $\frac{D(2^k)}{2^k}$ à l'étape 3 de la preuve.

III- Application aux listes

III-1) Recherche dichotomique

Problème 9: Rechercher un élément a dans une liste L d'éléments triés selon un ordre \leq .

Algorithme 10:

recherche_dichotomique($l, a, debut, fin$):

Si $fin < debut$:

 retourner -1

$m = \lfloor \frac{debut + fin}{2} \rfloor$

Si $l[m] == a$:

 retourner m

Si $l[m] < a$:

 retourner recherche_dichotomique($l, a, m+1, fin$)

Sinon:

 retourner recherche_dichotomique($l, a, debut, m-1$)

Exercice 11: Ecrire le code en plus de lignes et faire apparaître les 3 étapes de D & R.

Complexité 12: $O(\log(m))$

Exercice 13: Ecrire une version itérative de cet algorithme

III-2) Tri Fusion

Algorithme 14:

fusion(L_1, L_2):

$res = []$

$i, j = 0$

 tant que $i < |L_1|$ et $j < |L_2|$:

 Si $L_1[i] < L_2[j]$:

L .ajouter($L_1[i]$)

$i = i + 1$

Sinon:

L .ajouter($L_2[j]$)

$j = j + 1$

Ajouter le reste de L_1 et de L_2 à la fin de res
retourner res

tri_fusion(L):

Si L est vide ou contient un seul élément

 Renvoyer L

$L_1, L_2 = L[:\frac{n}{2}], L[\frac{n}{2}:]$ // Etape 1

$A = \text{tri_fusion}(L_1)$ // Etape 2

$B = \text{tri_fusion}(L_2)$

Renvoyer fusion(A, B) // Etape 3

Spécification 15: fusion prend deux listes triées en entrée et renvoie la liste triée contenant les éléments des deux listes.

tri_fusion prend en entrée une liste et renvoie la liste triée

Complexité 16: $O(m \log(m))$ avec $m = |L|$

Preuve: Exercice

Développement: Correction et terminaison du tri fusion

Application 17: Si l'on veut chercher si K entiers sont présents parmi N , on peut avec III-1) et III-2) faire cela en $O((N+K) \log N)$ au lieu de $O(K \times N)$.

IV- Application géométrique

IV-1) Plus petite distance dans le plan

Problème 18: Etant donnés n points \mathbb{R}^2 , donner la plus petite distance entre deux points

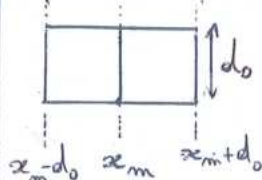
Solution naïve: $O(n^2)$

Solution D & R:

1) Choisir une droite α_m séparant les points en deux sous-

ensembles P_1 et P_2 de taille égale (± 1)
 2) Trouver les plus petites distances d_1 et d_2 de P_1 et P_2
 3) Rechercher parmi les points suffisamment proche de la bande d'abaisse $[x_m - d_0, x_m + d_0]$ pour $d_0 = \min(d_1, d_2)$ les deux points les plus proches, séparés de d_3 .

L'étape 3) peut se faire en ne regardant que les 7 points suivants (au sens de y)



On a au plus 8 éléments dans ce rectangle, car dans chaque domaine, les points sont au moins à distance d_0 , on en a donc au plus 4 points par carré, d'où le résultat en mettant notre point sur le bas du rectangle.

Complexité 19: $O(m \log m)^2$

IV-2) Arbre k -dimensionnel

Problème 2: Trouver les k plus proches voisins d'un point $y \in \mathbb{R}^k$ parmi un ensemble de n points $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}^k$

Solution initiale: Stocker nos k valeurs en cours dans une file de priorité et parcourir les n points, en mettant à jour la file de priorité.

Complexité: $O(m \log k)$

Solution D & R: Faire un pré-traitement où l'on stockera nos valeurs dans un arbre binaire de recherche, où l'on partitionnera les données alternativement sur chaque dimension.

On divise ainsi à chaque fois notre espace en deux morceaux. Quand on recherche les plus proches voisins on ne cherche donc que d'un côté, sauf si cela ne suffit pas.

Développement 2: Présentation de la structure d'arbre k -dimensionnel

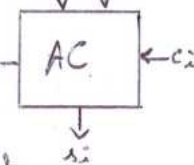
Complexité 21: pré-traitement : $O(m \log m)$
 Recherche des k plus proches voisins :
 $O(\log m \times k)$ en moyenne, $O(m \times k)$ dans le pire des cas.

Remarque 22: On a l'air d'y perdre au change quand, par rapport à la solution naïve. Cette algorithmique devient intéressante quand on cherche les k -plus proches voisins de N points. Le pré-traitement étant commun on a en tout du $O(m \log m + N \times k \times \log m)$ au lieu de $O(N \times m \times \log k)$.

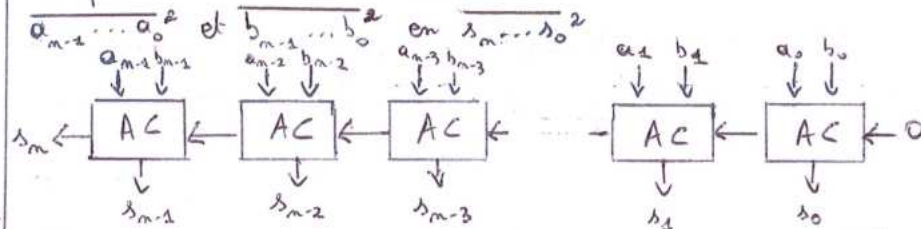
V- Bonus

En architecture des ordinateurs, on peut faire des calculs sur des bits grâce à des portes logiques (\neg , \wedge , \vee , \Rightarrow , \Leftrightarrow , etc.) que l'on peut assembler pour faire des circuits.

On peut créer un additionneur complet effectuant une addition de 3 bits (le résultat (c_{i+1}, s_i) tenant c_i et donc sur deux bits).



On peut donc en déduire un additionneur n bits additionnant



Néanmoins, dans cette solution le chemin critique est en $O(m)$ (le nombre maximal de porte entre une entrée et une sortie), or cela joue sur le délai.

Solution D & R: Un additionneur à retenue anticipée.

Idee: On veut précalculer si les retenues (les c_i) seront transmises ou générées (suivant les valeurs des a_i et des b_i)

Alors 1) On divise les entrées au milieu (en $\frac{n}{2}$)

2) On regarde si elles génèrent des retenues, ou si elles les transmettent

3) On en déduit si nos n bits transmettent les retenues ou les transmettent.

On arrive ainsi en profondeur $O(\log m)$ avec $O(m)$ portes à prédire la valeur des c_i