

## 5 Techniques de récursion

### 5.1 Diviser pour régner

La technique de «**diviser pour régner**» (*divide-and-conquer*) exploite la nature récursive de solutions optimales à une classe de problèmes. La démarche générale est de (1) couper le problème dans des sous-problèmes similaires, (2) chercher la solution optimale aux sous-problèmes par récursion, (3) combiner les résultats. Quand un problème de taille  $n$  est coupé en  $m$  sous-problèmes de taille  $n_i : i = 1, \dots, m$ , le temps de calcul est déterminé par la récurrence  $T(n) = \tau_{\text{couper}}(n) + \sum_{i=1, \dots, m} T(n_i) + \tau_{\text{combiner}}(n)$ , où  $\tau_{\text{couper}}(n)$  et  $\tau_{\text{combiner}}(n)$  sont les temps pour couper et combiner.

**Exemple 5.1.** On prend l'exemple de chercher le maximum dans un tableau.

```

MAX-DR( $x[0..n-1], g, d$ ) // trouve le max parmi  $x[g..d-1]$ 
// appel initial avec  $g = 0, d = n$ 
D1 if  $d - g = 0$  then return  $-\infty$  // cas de base 0
D2 if  $d - g = 1$  then return  $x[g]$  // cas de base 1
D3  $\text{mid} \leftarrow \lfloor (g + d)/2 \rfloor$  // diviser
D4  $m_1 \leftarrow \text{MAX-DR}(x, g, \text{mid}); m_2 \leftarrow \text{MAX-DR}(x, \text{mid}, d)$  // sous-problèmes par récurrence
D5 return  $\max\{m_1, m_2\}$  // combiner

```

Le temps de calcul de l'algorithme MAX-DR s'écrit par la récurrence

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + \Theta(1) \quad \{n \geq 2\} \quad (5.1)$$

**Théorème 5.1.** La solution de l'Équation (5.1) est  $T(n) = \Theta(n)$ . ♠

**Exemple 5.2.** On a fourni une solution au Tours de Hanoï par le principe de «diviser pour régner» (Notes de cours, §1.6). Le temps d'exécution du réarrangement de  $n$  disques s'écrit par la récurrence

$$T(n) = 2T(n-1) + \Theta(1) \quad \{n > 0\}$$

avec solution  $T(n) = \Theta(2^n)$ .

### 5.2 Récursion terminale

On peut toujours transformer une boucle en un algorithme récursif équivalent.

```

MAX-ITER( $x[0..n-1]$ )
M1 initialiser  $\text{max} \leftarrow -\infty$ 
M2 for  $i \leftarrow 0, \dots, n-1$  do
M3   if  $x[i] > \text{max}$  then  $\text{max} \leftarrow x[i]$ 
M4 return  $\text{max}$ 

```

```

MAX-TERM( $x[0..n-1], i, \text{max}$ ) // variables locales de l'itération
// appel initial avec  $i = 0, \text{max} = -\infty$ 
T1 if  $i < n$  then // condition d'arrêt de l'itération
T2   if  $x[i] > \text{max}$  then  $\text{max} \leftarrow x[i]$  // corps d'une itération
T3   return MAX-TERM( $x, i+1, \text{max}$ ) // boucler
T4 if  $i = n$  then return  $\text{max}$  // après la boucle

```

La profondeur maximale de la pile d'exécution (§1.3, Notes 01) caractérise un aspect important de l'efficacité d'un algorithme récursif. La récurrence de MAX-DR (Exemple 5.1) nécessite une pile d'exécution de profondeur  $\lceil \lg n \rceil$ . Ce qui est pire, la récurrence naïve de MAX-REC de l'Exemple 4.3 peut mener au

débordement de la pile d'exécution, à cause de  $n$  appels imbriqués. Par contre, si l'appel récursif est en **position terminale**, on n'a pas besoin d'attendre le retour de l'appel. On peut simplement transférer le contrôle sans sauvegarder le contexte : il suffit de remplacer le bloc d'activation (au lieu d'en empiler un nouveau). En conséquence, la profondeur maximale de la pile reste  $\Theta(1)$ . Les compilateurs modernes détectent des appels terminaux. Après compilation, MAX-ITER et MAX-TERM sont identiques.

W<sub>(fr)</sub>

### 5.3 Programmation dynamique

Si les récurrences successives visitent des sous-problèmes identiques, il vaut mieux de se servir d'une approche de «récursion ascendante», ou de **programmation dynamique**, au lieu de recalculer la même valeur plus qu'une fois.

W<sub>(en)</sub>

**Exemple 5.3.** Il serait très inefficace d'utiliser la récursion directement pour calculer le nombre Fibonacci  $F(n)$ . L'algorithme suivant calcule  $F(n)$  en  $\Theta(n)$  temps, avec un espace de travail de  $O(1)$ .

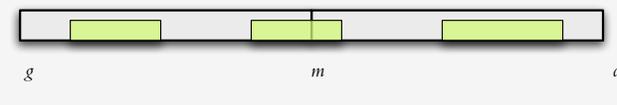
```

P1 Algorithme FIBPD( $n$ ) // algorithme efficace pour calculer  $F(n)$ 
P2  $f \leftarrow 0; i \leftarrow 0$ 
P3 if  $n > i$  then  $f_{\text{prec}} \leftarrow f; f \leftarrow 1; i \leftarrow 1$ 
P4 while  $n > i$  do // on a toujours  $f = F(i)$  et  $f_{\text{prec}} = F(i - 1)$ 
P5      $t \leftarrow f + f_{\text{prec}}; f_{\text{prec}} \leftarrow f; f \leftarrow t; i \leftarrow i + 1$ 
P6 return  $f$ 

```

**Exemple 5.4.** Dans le problème de la **sous-somme maximale** [J. Bentley, "Algorithm design techniques." *Communications of the ACM*, 27(9) :865–871, 1984], on a un tableau  $x[0..n - 1]$  qui contient des valeurs négatives et positives. On définit la sous-somme  $S(i, j)$  de chaque sous-tableau avec  $0 \leq i \leq j \leq n$  :  $S(j, j) = 0$  et  $S(i, j) = \sum_{k=i}^{j-1} x[k]$  pour  $i < j$ . Comment doit-on trouver  $\max_{i,j} S(i, j)$ ? Solution naïve : utiliser des boucles imbriquées  $\rightarrow \Theta(n^2)$  temps.

W<sub>(en)</sub>



Solution «diviser pour régner» : couper le tableau en deux, trouver les meilleurs sous-tableaux à gauche et droit par récursion, et comparer au meilleur sous-tableau qui traverse les deux côtés.

```

SUBSUM-REC( $x[0..n - 1], g, d$ ) // meilleur sous-somme en  $x[g..d - 1]$ 
R1 if  $d - g = 0$  then return 0
R2 if  $d - g = 1$  then return  $\max\{0, x[g]\}$ 
R3  $\text{mid} \leftarrow \lfloor (g + d)/2 \rfloor$  // diviser
R4  $s_1 \leftarrow \text{SUBSUM-REC}(x, g, \text{mid}); s_2 \leftarrow \text{SUBSUM-REC}(x, \text{mid}, d)$ 
R5  $s \leftarrow 0; s_0 \leftarrow 0$ 
R6 for  $i \leftarrow \text{mid} - 1, \text{mid} - 2, \dots, g$  do
R7      $s \leftarrow s + x[i]; \text{if } s > s_0$  then  $s_0 \leftarrow s$ 
R8  $s \leftarrow s_0$ 
R9 for  $i \leftarrow \text{mid}, \text{mid} + 1, \dots, d$  do
R10      $s \leftarrow s + x[i]; \text{if } s > s_0$  then  $s_0 \leftarrow s$ 
R11 return  $\max\{s_0, s_1, s_2\}$ 

```

Soit  $T(m)$  le temps de calcul pour l'appel SUBSUM-REC( $x[0..n - 1], g, d$ ) avec  $d - g = m$ . On a la récurrence

$$T(m) = T(\lfloor m/2 \rfloor) + T(\lceil m/2 \rceil) + \Theta(m) \quad \{m \geq 2\} \quad (5.2)$$

**Théorème 5.2.** La solution de (5.2) est  $T(m) = \Theta(m \log m)$ .

Sous-somme par programmation dynamique : Soit  $S(j) = \max_{i=0, \dots, j} S(i, j)$ . Évidemment,  $\max_{i,j} S(i, j) = \max_j S(j)$ . La programmation dynamique utilise la récurrence  $S(j) = \max\{0, S(j-1) + x[j-1]\}$  pour  $j > 0$ , avec la valeur initiale  $S(0) = 0$ . La programmation dynamique mène à un temps de calcul  $\Theta(n)$ .

```

SUBSUM-PD( $x[0..n-1]$ )
S1  $s \leftarrow 0; \max \leftarrow 0$ 
S2 for  $i \leftarrow 1, \dots, n$  do
S3    $s \leftarrow s + x[i-1]$ 
S4   if  $s < 0$  then  $s \leftarrow 0$  // glisser côté gauche
S5   if  $s > \max$  then  $\max \leftarrow s$  // meilleure sous-somme finit par ici
S6 return  $\max$ 

```

### 5.4 Liste chaînée comme structure recursive

La liste (simplement) chaînée est une structure récursive. Une liste chaînée est construite par l'application des règles suivantes.

$$\langle \text{liste} \rangle \rightarrow \text{null} \quad (\text{liste vide})$$

$$\langle \text{liste} \rangle \rightarrow (\langle \text{noeud} \rangle, \langle \text{liste} \rangle) \quad (\text{liste commence par } \langle \text{noeud} \rangle)$$

Dans d'autres mots, une liste chaînée est soit une référence null, soit une paire d'un nœud (sa tête) et d'une liste.

On peut exploiter la structure récursive lors du parcours.

```

LENGTH( $N$ ) // calcule le nombre de nœuds à partir de  $N$ 
N1 if  $N = \text{null}$  then return 0
N2 else return 1 + LENGTH( $N.\text{next}$ ).

```

**Exercice 5.1.** Compter le nombre de nœuds sur une liste chaînée par récursion terminale.

### 5.5 Arbres

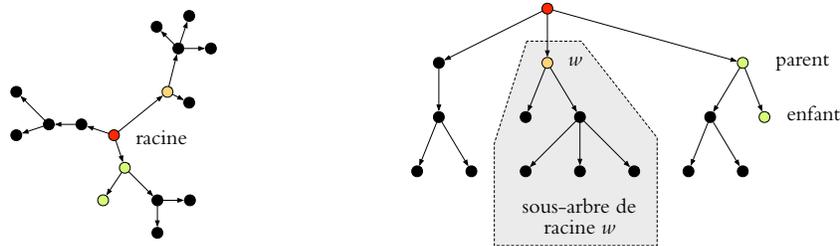
Un arbre est une structure récursive qui joue un rôle central dans la conception et analyse d'algorithmes :

- \* structures de données explicites qui sont des réalisations concrètes d'arbres
- \* arbres pour décrire les propriétés dynamiques des algorithmes récursifs
- \* arbres de syntaxe

On considère des arbres enracinés (ou l'ordre des enfants n'est pas important) et les arbres ordonnés (comme l'arbre binaire, ou les enfants sont ordonnés dans une liste).

**Définition 5.1.** Un arbre enraciné  $T$  ou arborescence est une structure définie sur un ensemble de nœuds qui

1. est un nœud externe, ou
2. est composé d'un nœud interne appelé la racine  $r$ , et un ensemble d'arbres enracinés (les enfants)



**Définition 5.2.** Un **arbre ordonné**  $T$  est une structure définie sur un ensemble de nœuds qui

1. est un **nœud externe**, ou
2. est composé d'un **nœud interne** appelé la **racine**  $r$ , et les arbres  $T_0, T_1, T_2, \dots, T_{d-1}$ . La racine de  $T_i$  est appelé l'**enfant** de  $r$  étiqueté par  $i$ .

Le **degré** d'un nœud est le nombre de ses enfants : les nœuds externes sont de degré 0. Le degré de l'arbre est le degré maximal de ses nœuds. Un arbre  $k$ -aire est un arbre ordonné où chaque nœud interne possède exactement  $k$  enfants. Un **arbre binaire** est un arbre ordonné où chaque nœud interne possède exactement 2 enfants : les sous-arbres gauche et droit.

W<sup>(fr)</sup>

## 5.6 Parcours d'un arbre

Dans un parcours, tous les nœuds de l'arbre sont visités. Dans un **parcours préfixe** (*preorder traversal*), chaque nœud est visité avant que ses enfants soient visités. Dans un **parcours postfixe** (*postorder traversal*), chaque nœud est visité après que ses enfants sont visités. Dans les algorithmes suivants, un nœud externe est null, et chaque nœud interne  $N$  possède les variables  $N.children$  (si arbre numéroté), ou  $N.left$  et  $N.right$  (si arbre binaire). L'arbre est stocké par une référence à sa racine  $root$ .

```

Algo PARCOURS-PRÉFIXE( $x$ )
1 if  $x \neq \text{null}$  then
2   «visiter»  $x$ 
3   for  $y \in x.children$  do
4     PARCOURS-PRÉFIXE( $y$ )
    
```

```

Algo PARCOURS-POSTFIXE( $x$ )
1 if  $x \neq \text{null}$  then
2   for  $y \in x.children$  do
3     PARCOURS-POSTFIXE( $y$ )
4   «visiter»  $x$ 
    
```

Maintenant PARCOURS-... ( $root$ ) visite tous les nœuds dans l'ordre souhaité.

On peut parcourir un arbre binaire aussi dans l'ordre infixe. Dans un **parcours infixe** (*inorder traversal*), chaque nœud est visité après son enfant gauche mais avant son enfant droit.

```

Algo PARCOURS-INFIXE( $x$ )
1 if  $x \neq \text{null}$  then
2   PARCOURS-INFIXE( $x.left$ )
3   «visiter»  $x$ 
4   PARCOURS-INFIXE( $x.right$ )
    
```

Un parcours préfixe ou postfixe peut se faire aussi à l'aide d'une pile. Si au lieu de la pile, on utilise une queue, alors on obtient un **parcours par niveau**.

```

Algo PARCOURS-PILE
1 initialiser la pile  $P$ 
2  $P.push(root)$ 
3 while  $P \neq \emptyset$ 
4    $x \leftarrow P.pop()$ 
5   if  $x \neq \text{null}$  then
6     «visiter»  $x$ 
7     for  $y \in x.children$  do  $P.push(y)$ 
    
```

```

Algo PARCOURS-NIVEAU
1 initialiser la queue  $Q$ 
2  $Q.enqueue(root)$ 
3 while  $Q \neq \emptyset$ 
4    $x \leftarrow Q.dequeue()$ 
5   if  $x \neq \text{null}$  then
6     «visiter»  $x$ 
7     for  $y \in x.children$  do  $Q.enqueue(y)$ 
    
```

**Exercice 5.2.** Montrer comment faire un parcours postfixe, sans récursion, à l'aide d'une pile. **Indice** : placez des paires  $(x, e)$  sur la pile où  $e$  encode l'état du nœud  $x$  dans le parcours.