# Chapitre 4 : Algorithmes diviser-pour-régner INF4705 - Analyse et conception d'algorithmes

Gilles Pesant Simon Brockbank

École Polytechnique Montréal gilles.pesant@polymtl.ca, simon.brockbank@polymtl.ca

Hiver 2017

### Plan

- Introduction
- 2 Tr
- Médiane et sélection
- 4 Transformée rapide de Fourier

# Principe Général

#### Principe

On ramène la résolution d'un exemplaire de problème à celle de plusieurs exemplaires de plus petite taille dont les solutions servent à obtenir une solution à l'exemplaire originel.

# Patron de conception Diviser-pour-régner

```
fonction diviser-pour-regner(x {exemplaire}) : y {solution} si x est petit ou simple alors retourner algo-simple(x); décomposer x en sous-exemplaires x_1, \ldots, x_\ell; pour i = 1 à \ell faire y_i \leftarrow diviser-pour-regner(x_i); recombiner les y_i en une solution y pour x; retourner y
```

### Décroître-pour-régner

- À strictement parler, Diviser-pour-régner décompose en au moins deux sous-exemplaires.
- Sinon on parlera du patron Décroître-pour-régner.
- Ex. fouille dichotomique
- On peut habituellement les exprimer de manière itérative.

# Comment appliquer le patron de conception Diviser-pour-régner?

#### Trois décisions à prendre

- Décomposition : nombre et taille des morceaux?
- Recombinaison : comment recoller les morceaux?
- 3 Seuil de récursivité : quand est-ce que x est assez petit?

```
fonction diviser-pour-regner(x {exemplaire}) : y {solution} si x est petit ou simple alors retourner algo-simple(x); décomposer x en sous-exemplaires x_1, \ldots, x_\ell; pour i = 1 à \ell faire y_i \leftarrow diviser-pour-regner(x_i); recombiner les y_i en une solution y pour x; retourner y
```

### Décision 1 : Décomposition

### Une décomposition équilibrée

#### Considérons

$$T(n) = T(\lambda n) + T((1-\lambda)n) + cn, \quad 0 < \lambda < 1$$

si  $\lambda = 1/2$  (parfaitement équilibré) :

$$T(n) = 2T(n/2) + cn \longrightarrow T(n) \in \Theta(n \lg n)$$

### Décision 1 : Décomposition

### Une décomposition équilibrée

#### Considérons

$$T(n) = T(\lambda n) + T((1-\lambda)n) + cn, \quad 0 < \lambda < 1$$

si  $\lambda = 1/n$  (parfaitement déséquilibré) :

$$T(n) = T(1) + T(n-1) + cn \longrightarrow T(n) \in \Theta(n^2)$$

### Décision 2 : Recombinaison

Il faut pouvoir combiner efficacement les solutions aux sous-exemplaires en une solution à notre exemplaire originel.

### Ex. Plus grand facteur commun de n et m (où m < n)

Quels sont nos sous-exemplaires?  $(n, \lceil m/2 \rceil)$  et  $(\lceil n/2 \rceil, m)$ ? Comment en reconstituer une solution?

C'est plutôt un exemple du patron Décroître-pour-régner : pgfc(m,n) = pgfc(n modulo m,m)

À partir d'une certaine taille d'exemplaire, il est plus efficace d'arrêter les appels récursifs et de le résoudre directement avec un autre algorithme (non-récursif) même si sa complexité asymptotique est moins bonne.

Ça ne change pas l'analyse asymptotique théorique de notre algorithme mais le choix d'un bon seuil l'accélérera en pratique.

#### Exemple: Multiplication de grands entiers

Considérons

$$T(n) = \begin{cases} h(n) & \text{si } n \leq n_{\min} \\ 3T(\lceil n/2 \rceil) + g(n) & \text{sinon} \end{cases}$$

Si 
$$h(n) = n^2 \ \mu sec.$$
 et  $g(n) = 16n \ \mu sec.$ , la multiplication d'entiers à  $n = 5000$  chiffres prend :

#### Exemple : Multiplication de grands entiers

Considérons

$$T(n) = \begin{cases} h(n) & \text{si } n \leq n_{\min} \\ 3T(\lceil n/2 \rceil) + g(n) & \text{sinon} \end{cases}$$

Si  $h(n)=n^2$   $\mu sec.$  et g(n)=16n  $\mu sec.$ , la multiplication d'entiers à n=5000 chiffres prend :

•  $\sim$  25 sec. de façon classique (en  $\Theta(h(n))$ );

#### Exemple: Multiplication de grands entiers

Considérons

$$T(n) = \begin{cases} h(n) & \text{si } n \leq n_{\min} \\ 3T(\lceil n/2 \rceil) + g(n) & \text{sinon} \end{cases}$$

Si  $h(n) = n^2 \ \mu sec.$  et  $g(n) = 16n \ \mu sec.$ , la multiplication d'entiers à n = 5000 chiffres prend :

- $\sim 25$  sec. de façon classique (en  $\Theta(h(n))$ );
- $\sim 41$  sec. en diviser-pour-régner avec  $n_{\min} = 1$ ;

#### Exemple: Multiplication de grands entiers

Considérons

$$T(n) = \begin{cases} h(n) & \text{si } n \leq n_{\min} \\ 3T(\lceil n/2 \rceil) + g(n) & \text{sinon} \end{cases}$$

Si  $h(n) = n^2 \mu sec.$  et  $g(n) = 16n \mu sec.$ , la multiplication d'entiers à n = 5000 chiffres prend :

- $\sim 25$  sec. de façon classique (en  $\Theta(h(n))$ );
- $\sim 41$  sec. en diviser-pour-régner avec  $n_{\min} = 1$ ;
- $\sim$  6 sec. en diviser-pour-régner avec  $n_{\min} = 64$ .

#### Méthode hybride

Soient  $h(n) = (an^2 + bn + c)\mu sec.$  et  $g(n) = (dn + e)\mu sec.$ 

- Évaluer empiriquement les constantes (a, b, c, d, e).
- ② Déterminer un seuil  $n_{\min}$  pour lequel  $T(n_{\min})$  est sensiblement le même qu'on utilise "algo-simple" directement ou après un niveau de récursivité :

$$an_{\min}^2 + bn_{\min} + c \simeq 3(a\lceil n_{\min}/2\rceil^2 + b\lceil n_{\min}/2\rceil + c) + dn_{\min} + e$$

#### Méthode essai-erreur

On cherche un seuil qui donne un meilleur temps de calcul que les seuils voisins (par exemple, que sa moitié et son double).

### Plan

- Introduction
- 2 Tri
- Médiane et sélection
- Transformée rapide de Fourier

pour un même problème...

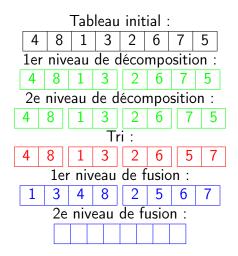
avec un même patron de conception...

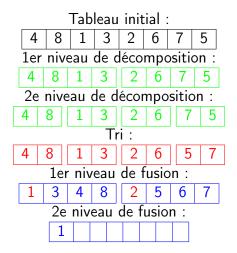
deux algorithmes très différents

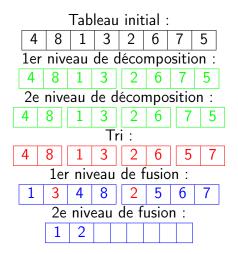
#### Idée

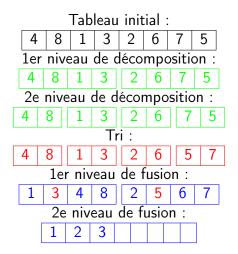
On sépare les éléments en deux parties (presque) de même taille qu'on trie récursivement, puis on fusionne les suites triées en préservant l'ordre.

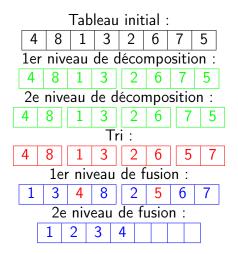
Si n est petit, on utilise par exemple un tri par insertion.

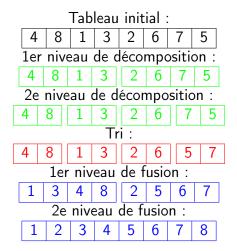












- décomposition triviale (et équilibrée)
- recombinaison facile
- Le gros du travail est fait après les appels récursifs : on applique un algorithme (glouton) de fusion de deux listes triées en temps linéaire

#### Analyse de la complexité temps

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + g(n), \ g(n) \in \Theta(n)$$

#### Analyse de la complexité espace

#### Analyse de la complexité temps

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + g(n), \ g(n) \in \Theta(n)$$
  
$$T(n) = 2T(n/2) + cn,$$

#### Analyse de la complexité espace

#### Analyse de la complexité temps

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + g(n), \ g(n) \in \Theta(n)$$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn,$$
  $\ell = 2; b = 2; k = 1$ 

#### Analyse de la complexité espace

#### Analyse de la complexité temps

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + g(n), \ g(n) \in \Theta(n)$$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn$$
,  $\ell = 2$ ;  $k = 1$ 

$$T(n) \in \Theta(n \lg n)$$
 en pire cas

#### Analyse de la complexité espace

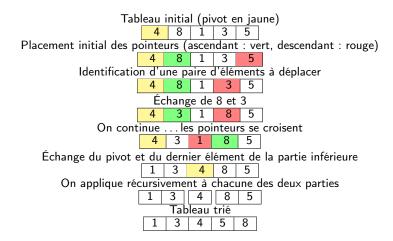
### Tri rapide

#### Idée :

On sépare les entiers de part et d'autre d'un pivot, on trie récursivement chaque partie, puis . . . c'est tout!

Si n est petit, on utilise par exemple un tri par insertion.

Tri par fusion («mergesort»)
Tri rapide («quicksort»)



# Tri rapide

- décomposition facile ; décomposition équilibrée difficile
- recombinaison triviale
- Le gros du travail est fait avant les appels récursifs : on peut séparer les éléments de part et d'autre du pivot efficacement (en temps linéaire) et in situ.

# Décomposition équilibrée

choix du pivot	décomposition équilibrée?	coût
quelconque	aucune garantie	$\Theta(1)$
élément moyen	bon comportement moyen?	$\Theta(n)$
élément médian	parfaite	$\Theta(n \log n)$ ?
médiane de $k$ élts	un compromis	$\Theta(k \log k)$

# Analyse du temps de calcul

#### pivot : élément médian

- en pire cas :  $T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil 1) + cn$ ...  $T(n) \in \Theta(n \log n)$
- en moyenne : la même chose

#### pivot : quelconque

- en pire cas : T(n) = T(n-1) + T(0) + cn...  $T(n) \in \Theta(n^2)$
- en moyenne :

$$T(n) \in \Theta(n \log n)$$

### Analyse en moyenne, pivot quelconque

#### hypothèses de travail

- Les *n* éléments du tableau sont distincts.
- Les n! permutations initiales sont équiprobables.
   ( ⇒ idem pour les permutations dans les sous-tableaux)

$$T(n) = \frac{1}{n} \sum_{\ell=1}^{n} (g(n) + T(\ell-1) + T(n-\ell)), \quad g(n) \in \Theta(n)$$

$$T(n) \le dn + \frac{1}{n} \sum_{\ell=1}^{n} (T(\ell-1) + T(n-\ell)), \quad d > 0$$

### Analyse en moyenne, pivot quelconque

Or

$$\sum_{\ell=1}^{n} (T(\ell-1)+T(n-\ell)) = (T(0)+T(n-1))+(T(1)+T(n-2))+\cdots$$

$$\cdots + (T(n-2) + T(1)) + (T(n-1) + T(0))$$

Donc

$$T(n) \le dn + \frac{2}{n} \sum_{\ell=1}^{n-1} T(\ell), \quad d > 0 \quad (T(0) = 0)$$

Malheureusement les techniques de résolution de relations de récurrence que nous avons vues ne s'appliquent pas ici.

## Analyse en moyenne, pivot quelconque

Prouvons par induction sur n que  $T(n) \le c n \ln n$ ,  $n \ge 2$ 

#### base d'induction

$$n = 2 : T(2) \le 2d + T(1) \stackrel{?}{\le} c \ 2 \ln 2$$
  
On choisira un  $c \ge (2d + T(1))/2 \ln 2$ 

#### hypothèse d'induction

$$T(i) \le c i \ln i$$
, pour  $i < n$ 

## Analyse en moyenne, pivot quelconque

#### pas d'induction

$$T(n) \leq dn + \frac{2}{n} \sum_{\ell=1}^{n-1} T(\ell)$$

$$\leq dn + \frac{2}{n} \sum_{\ell=1}^{n-1} c\ell \ln \ell \quad \text{par l'hypo. d'induction}$$

$$\leq dn + \frac{2c}{n} \int_{1}^{n} x \ln x \, dx$$

$$= dn + \frac{2c}{n} \left[ x^{2} \left( \frac{\ln x}{2} - \frac{1}{4} \right) \right]_{x=1}^{n}$$

$$= dn + \frac{2c}{n} \left( n^{2} \left( \frac{\ln n}{2} - \frac{1}{4} \right) + \frac{1}{4} \right)$$

$$= cn \ln n + \left( dn - \frac{c}{2}n + \frac{c}{2n} \right)$$

## Analyse en moyenne, pivot quelconque

#### pas d'induction (suite)

Nous avons

$$T(n) \le c n \ln n + \left(\frac{dn - \frac{c}{2}n + \frac{c}{2n}}{n}\right)$$

Il reste à choisir un c tel que  $\left(dn - \frac{c}{2}n + \frac{c}{2n}\right) \le 0$  c'est-à-dire tel que  $c \ge 2d\frac{n^2}{n^2-1}$ 

Or 
$$\frac{n^2}{n^2-1} \le \frac{4}{3}$$
 lorsque  $n \ge 2$ 

Donc il suffit de prendre  $c \ge \max(\frac{8d}{3}, \frac{2d+T(1)}{2\ln 2})$ 

#### Plan

- Introduction
- 2 Tri
- Médiane et sélection
- 4 Transformée rapide de Fourier

#### Médiane et sélection

#### Problème de sélection

Trouver l'élément de rang k parmi un ensemble de n entiers.

Si  $k = \lceil n/2 \rceil$ , c'est le problème de l'élément *médian*.

- On pourrait d'abord trier le tableau puis le parcourir en ordre ascendant jusqu'au  $k^{\text{ème}} : \Theta(n | g | n)$  en pire cas.
- On pourrait construire un monceau puis retirer un à un k éléments :  $\Theta(n)$  puis  $\Theta(k \lg n)$  en pire cas donc  $\Theta(n)$  si  $k < n/\lg n$  mais  $\Theta(n \lg n)$  si  $k = \lceil n/2 \rceil$  (médiane).
- Voyons comment le faire en  $\Theta(n)$  en pire cas (optimal).

# Patron Diviser-pour-régner appliqué au problème de sélection

On vise à obtenir une récurrence semblable à

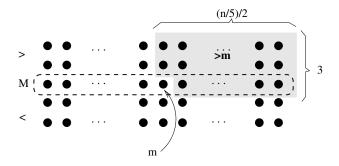
$$T(n) = \left\{ egin{array}{ll} c_1 & ext{si } n \leq n_{\min} \\ T(9n/10) + c_2 n & ext{sinon} \end{array} 
ight.,$$

qui correspond à se débarrasser d'au moins une fraction constante (ici  $\frac{1}{10}$ ) des éléments à chaque étape.

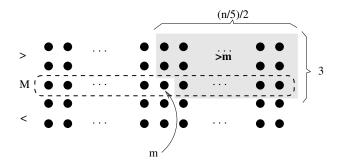
# Ébauche de l'algorithme sélection(S, k)

- Diviser les éléments en groupes de cinq (le dernier groupe peut contenir moins d'éléments).
- Trier chacun des groupes puis rassembler l'élément médian de chacun (le troisième) dans M.
- ③  $m \leftarrow \text{s\'election}(M, \lceil \lceil n/5 \rceil/2 \rceil)$  (m est la médiane des médianes, où pseudo-m'ediane).
- Séparer les éléments de part et d'autre de m en deux ensembles,  $S_{<}$  (plus petits que m) et  $S_{>}$  (plus grands).
- - 2 Si  $k < |S_{<}| + 1$ , retourner sélection $(S_{<}, k)$ .
  - **3** Si  $k > |S_{<}| + 1$ , retourner sélection  $(S_{>}, k (|S_{<}| + 1))$ .

## Cardinalité des ensembles $S_{<}$ et $S_{>}$



### Cardinalité des ensembles $S_{<}$ et $S_{>}$



$$T(n) = T(\lceil n/5 \rceil) + T(7n/10) + c_2 n \Rightarrow \dots T(n) \simeq T(9n/10) + c_2 n$$

## De retour au quicksort...

#### Note

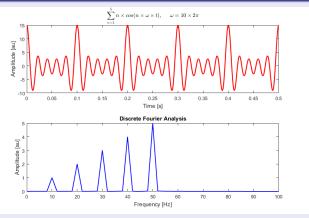
En utilisant cet algorithme pour choisir la médiane comme pivot dans le tri de Hoare, on obtient une décomposition équilibrée et donc un comportement dans  $\Theta(n \lg n)$  en pire cas.

Par contre en pratique la constante multiplicative cachée associée au calcul de la médiane fait préférer un choix de pivot plus simple.

#### Plan

- Introduction
- 2 Tri
- Médiane et sélection
- 4 Transformée rapide de Fourier

#### Fait passer une fonction du domaine temporel à fréquenciel



source : DaveSGage CC BY-SA 4.0

#### **Applications**

- Traitement de signal
  - imagerie computationnelle
  - communication
  - astronomie
  - géologie

:

Multiplication de polynômes / calcul de convolutions

## Représentation des polynômes

Soit le polynôme en x de degré n-1:  $A(x) = \sum_{j=0}^{n-1} a_j x^j$ .

#### représentation par coefficients

$$\langle a_0, a_1, \ldots, a_{n-1} \rangle$$

#### représentation par paires point-valeur

$$\langle (x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_{n-1}, y_{n-1}) \rangle$$
 où

$$y_k = A(x_k) = \sum_{j=0}^{n-1} a_j(x_k)^j$$

pour  $x_0, x_1, \ldots, x_{n-1}$  distincts.

La conversion d'une représentation à l'autre peut se faire en temps  $\in \Theta(n^2)$ .

## Représentation des polynômes

Soit le polynôme en x de degré n-1:  $A(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ .

#### représentation par coefficients

$$\langle a_0, a_1, \ldots, a_{n-1} \rangle$$

#### représentation par paires point-valeur

$$\langle (x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_{n-1}, y_{n-1}) \rangle$$
 où

$$y_k = A(x_k) = \sum_{j=0}^{n-1} a_j(x_k)^j$$

pour  $x_0, x_1, \ldots, x_{n-1}$  distincts.

Par un choix judicieux des  $x_k$ , on passe de la 1ère à la 2e en temps  $\in \Theta(n \lg n)$ .

#### Racines nièmes complexes de l'unité

Nombre complexe  $\omega$  tel que  $\omega^n=1$ 

Il y en a *n* :

$$\omega_n^k = e^{2\pi i k/n} = \cos(2\pi k/n) + i \sin(2\pi k/n), \quad k=0,1,...,n-1.$$

#### Lemme de la bipartition

Si n est pair, les carrés des n racines  $n^{\text{ièmes}}$  de l'unité sont les n/2 racines  $(n/2)^{\text{ièmes}}$  de l'unité.

$$(\omega_n^{k+n/2})^2 = (\omega_n^k)^2 = \omega_{n/2}^k$$

Étant donné le vecteur  $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$  (par exemple, les coefficients d'un polynôme),

le vecteur  $\langle y_0, y_1, \dots, y_{n-1} \rangle$  calculé par

$$y_k = A(\omega_n^k) = \sum_{j=0}^{n-1} a_j (\omega_n^k)^j$$

est sa transformée discrète de Fourier.

Étant donné le vecteur  $\langle a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \rangle$  (par exemple, les coefficients d'un polynôme),

le vecteur  $\langle y_0, y_1, \dots, y_{n-1} \rangle$  calculé par

$$y_k = A(\omega_n^k) = \sum_{j=0}^{n-1} a_j (\omega_n^k)^j$$

est sa transformée discrète de Fourier.

La transformée rapide de Fourier (FFT) permet de calculer la transformée discrète de Fourier en  $\Theta(n \lg n)$ .

## Transformée rapide de Fourier (FFT)

Remarquons d'abord que 
$$A(x) = A^{pair}(x^2) + xA^{impair}(x^2)$$
 où  $A^{pair}(x) = a_0 + a_2x + a_4x^2 + \dots + a_{n-2}x^{n/2-1}$   $A^{impair}(x) = a_1 + a_3x + a_5x^2 + \dots + a_{n-1}x^{n/2-1}$ 

évaluer A aux points  $\omega_n^0, \omega_n^1, \dots, \omega_n^{n-1}$ 



évaluer  $A^{pair}$  et  $A^{impair}$  aux points  $(\omega_n^0)^2, (\omega_n^1)^2, \dots, (\omega_n^{n-1})^2$ 

## Transformée rapide de Fourier (FFT)

Remarquons d'abord que 
$$A(x) = A^{pair}(x^2) + xA^{impair}(x^2)$$
 où  $A^{pair}(x) = a_0 + a_2x + a_4x^2 + \dots + a_{n-2}x^{n/2-1}$   $A^{impair}(x) = a_1 + a_3x + a_5x^2 + \dots + a_{n-1}x^{n/2-1}$ 

évaluer A aux points  $\omega_n^0, \omega_n^1, \dots, \omega_n^{n-1}$ 



évaluer  $A^{pair}$  et  $A^{impair}$  aux points  $\omega^0_{n/2}, \omega^1_{n/2}, \ldots, \omega^{n/2-1}_{n/2}$ 

par le lemme de la bipartition

## Algorithme de Cooley-Tukey $(n=2^{\ell})$

```
fonction FFT(\langle a_0, a_1, \ldots, a_{n-1} \rangle)
       si n=1 alors retourner a_0;
        \omega_n \leftarrow e^{2\pi i/n}:
        \omega \leftarrow 1:
        v^{pair} \leftarrow FFT(\langle a_0, a_2, \dots, a_{n-2} \rangle);
        y^{impair} \leftarrow FFT(\langle a_1, a_3, \dots, a_{n-1} \rangle);
        pour k = 0 à n/2 - 1 faire
               y_k \leftarrow y_k^{pair} + \omega y_k^{impair};
               y_{k+n/2} \leftarrow y_{i}^{pair} - \omega y_{i}^{impair}:
               \omega \leftarrow \omega \omega_n:
        retourner v
```

## Analyse asymptotique

```
fonction FFT(\langle a_0, a_1, \ldots, a_{n-1} \rangle)
       si n=1 alors retourner a_0;
        \omega_n \leftarrow e^{2\pi i/n}:
        \omega \leftarrow 1:
        y^{pair} \leftarrow FFT(\langle a_0, a_2, \dots, a_{n-2} \rangle);
        v^{impair} \leftarrow FFT(\langle a_1, a_3, \ldots, a_{n-1} \rangle);
        pour k=0 à n/2-1 faire
               y_k \leftarrow y_k^{pair} + \omega y_k^{impair};
               V_{k+n/2} \leftarrow V_{l}^{pair} - \omega V_{l}^{impair};
               \omega \leftarrow \omega \omega_n:
        retourner y
```