

IFT2125 - Introduction à l'algorithmique

L'analyse des algorithmes (BB, chapitres 3 et 4)

Analysis of algorithms

Pierre McKenzie

DIRO, Université de Montréal

Automne 2017

Re-rappel : les ordres

Let
Soit $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}$.

The order (big-O) of f is
L'**ordre** de f est

$$O(f) = \{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0} \mid (\exists c \in \mathbb{R}^{\geq 0}) (\underbrace{\bigvee^{\infty}}_{\substack{\text{pour tous les } n \text{ for all } n \\ \text{suffisamment grands sufficiently large}}} n \in \mathbb{N}) [t(n) \leq cf(n)]\}$$

The omega of f is
L'**oméga** de f est

$$\Omega(f) = \{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0} \mid (\exists d \in \mathbb{R}^+) (\bigvee^{\infty} n \in \mathbb{N}) [t(n) \geq df(n)]\}$$

The exact order of f is
L'**ordre exact** de f est

$$\Theta(f) = O(f) \cap \Omega(f).$$

Available tools (see footnote 1):

Outils disponibles¹ :

1. if $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \in \mathbb{R}^+$ then $f(n) \in \Theta(g(n))$,
 2. if $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ then $f(n) \in O(g(n))$ but $f(n) \notin \Theta(g(n))$, and
 3. if $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = +\infty$ then $f(n) \in \Omega(g(n))$ but $f(n) \notin \Theta(g(n))$.
-

Passage extracted from BB, as well as any passage of my transparencies visibly from a book and not explicitly attributed.

1. Passage extrait de BB, de même que tout passage de mes transparents visiblement reproduit d'un livre et non explicitement attribué.

Notre approche pour l'analyse d'algos, en résumé

Our approach to the analysis of algorithms, in summary

- Analytique Analytical
- En pire cas In the worst case
- Souvent on comptera le nombre b d'exécutions d'une instruction
baromètre Often we count the number b of executions of a barometer instruction
- On estimera $t(n)$ à l'ordre près, si possible à l'ordre exact-près
We shall estimate $t(n)$ to the order, if possible to the near exact order
 - ▶ une f qui $\forall n$ et sur tout exemplaire de taille n majeure b de cet exemplaire vérifie $t(n) \in O(f(n))$
 - ▶ une g qui $\forall n$ et sur au moins un exemplaire de taille n mineure b de cet exemplaire vérifie $t(n) \in \Omega(g(n))$
 - ▶ pourvu que $g \in \Omega(f)$ on conclut $t(n) \in \Theta(f(n))$

a f which $\forall n$ and on every copy of size n greater than b of this copy verifies $t(n) \in O(f(n))$

a g which $\forall n$ and on at least one copy of size n smaller than b of this copy verifies $t(n) \in \Omega(g(n))$

provided that $g \in \Omega(f)$, we conclude $t(n) \in \Theta(f(n))$

Algorithmique versus théorie de la complexité du calcul

Algorithms versus Computational Complexity Theory

Un problème P est donné.

A problem P is given.

Spirit of the algorithmic:

Ressort de l'**algorithmique** :

- développer un algorithme A efficace pour résoudre P
develop an efficient algorithm A to solve P
- déterminer l'ordre exact du temps d'exécution **de l'algorithme A** .
determine the exact order of the execution time of the algorithm A .

The complexity of computation:

Ressort de la **complexité du calcul** :

- borrow from the algorithm its best algorithm, A , for P
emprunter à l'**algorithmique** son meilleur algorithme, A , pour P
show that no algorithm does better than A , for P
- démontrer qu'**aucun algorithme** ne fait mieux que A , pour P
- conclure que la complexité **du problème P** est donnée par le temps d'exécution de A .
conclude that the complexity of the problem P is given by the execution time of A .

Autres mesures possibles

Other possible measures

The memory used.

Can we always cut in memory?

Can we always do it in exchange for a longer time?

- La **mémoire** utilisée.

Peut-on toujours couper dans la mémoire ?

Peut-on toujours le faire en échange d'un temps plus long ?

- Le temps "**parallèle**".

L'accès à m processeurs permet-il d'accélérer ?

Idéalement : m fois plus rapide, ou mieux encore.

The "parallel" time.

Does access to m processors accelerate?

Ideally: m times faster, or better yet.

Supplement on orders (BB chapter 3)

Supplément sur les ordres (BB chapitre 3)

Ordre conditionnel

Conditional Order

The O , Ω and Θ have no more secrets (is not it?).

Les O , Ω et Θ n'ont plus de secrets (n'est-ce pas?).

Conditional order of $f(n)$ = notation which makes it possible to state a bound on $f(n)$ which is only valid for some n

- Ordre conditionnel de $f(n)$ = notation qui permet d'énoncer une borne sur $f(n)$ **qui ne vaut que pour certains n**
- Couplé à une condition sur f ,
 $t(n) \in \text{ordre conditionnel de } f(n) \Rightarrow t(n) \in \text{ordre inconditionnel}$
Coupled with a condition on f ,
 $t(n) \in \text{conditional order of } f(n) \Rightarrow t(n) \in \text{unconditional order}$

Exemple : $\Omega(f(n) \mid \textbf{n est puissance de 2})$ versus $\Omega(f(n))$.
n is power of 2

Ordre conditionnel

Définition formelle (cas de O , idem pour les autres)

Formal definition (case of O , the same for others)

Let
Soient $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}$ and $P : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{right, wrong}\}$
 $\{\text{vrai, faux}\}$.

then
Alors

$$O(f(n) \mid P(n))$$

and
est

$$\{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0} \mid \exists c \in \mathbb{R}^{\geq 0}, \forall n \in \mathbb{N}, [P(n) \implies t(n) \leq cf(n)]\}.$$

Règle de l'harmonie (“smoothness” rule)

Cas de Θ (idem pour les autres)

Case of Θ (the same for others)

$$b \in \mathbb{N}^{\geq 2}$$

$$t(n) \in \Theta(f(n) \mid \text{\textcolor{red}{n est puissance de b}}).$$

n is power of 2

La règle de l'harmonie sert à éliminer “\textcolor{red}{n est puissance de b}” :

The smoothness rule is used to eliminate “n is power of b”:

Si

If

is

eventually non-decreasing

- $t(n)$ est é.n.d. (éventuellement non décroissante), i.e.,

$$\forall n \in \mathbb{N}, t(n) \leq t(n+1)$$

- $f(n)$ est harmonieuse, i.e.,

$$f(n) \text{ est é.n.d. et } f(bn) \in O(f(n))$$

is and

alors

then

- $t(n) \in \Theta(f(n)).$

Opérations sur les ordres

$O(n^2 + n^3)$ has been defined, but does $O(n^2) + O(n^3)$ have any meaning? No!

$O(n^2 + n^3)$ a été défini, mais est-ce que $O(n^2) + O(n^3)$ a un sens? **Non !**

It is therefore necessary to invent a definition. There she is :

Il faut donc inventer une définition. La voici :

$$O(f) + O(g)$$

is
est

$$\{ h : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0} \mid \exists h_1 \in O(f), \exists h_2 \in O(g), \forall n \in \mathbb{N}, [h(n) = h_1(n) + h_2(n)] \}$$

Sometimes useful for estimating the time of a block A followed by a block B

Parfois utile pour estimer le temps d'un bloc A suivi d'un bloc B.

Extends to other operators, for example \times instead of $+$, and to any pair of function sets, such as $O(f) + \Theta(g)$.

S'étend à d'autres opérateurs, par exemple \times au lieu de $+$, et à n'importe quelle paire d'ensembles de fonctions, comme $O(f) + \Theta(g)$.

Supplement on recurrences

Supplément sur les récurrences (BB Section 4.7)

Méthode du pifomètre (“intelligent guesswork”)

Intelligent guesswork method

Méthode : estimer à l'oeil la forme de la solution, puis prouver.

Method: estimate the shape of the solution by eye, then prove.

Ex : ^{significant recurrence (here n power of b)} récurrence importante (ici n puissance de b)

$$T(b^k) = \begin{cases} c \neq 0 & \text{si } k = k_0 \\ aT(b^{k-1}) + f(b^k) & \text{si } k > k_0, \end{cases}$$

où $k_0 \in \mathbb{N}$, $a \in \mathbb{R}^{\geq 1}$, $b \in \mathbb{N}^{\geq 2}$, $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^{>0}$.

$$T(b^k) = \begin{cases} c \neq 0 & \text{si } k = k_0 \\ aT(b^{k-1}) + f(b^k) & \text{si } k > k_0, \end{cases}$$

Let $g(b^{k_0}) = c/(a^{k_0})$ and $g(b^k) = f(b^k)/(a^k)$ for $k > k_0$.
 Posons $g(b^{k_0}) = c/(a^{k_0})$ et $g(b^k) = f(b^k)/(a^k)$ pour $k > k_0$.

Par induction sur $k \geq k_0$:
 By induction on $k \geq k_0$

$$T(b^k) = a^k \times [g(b^{k_0}) + g(b^{k_0+1}) + \cdots + g(b^k)].$$

Already
 Déjà $T(n) \in \Omega(\underbrace{n^{\log_b a}}_{(b^k)^{\log_b a} = a^k} \mid n \text{ est puissance de } b)$.
 n is the power of b

To get better, we need to analyze $[+ \dots +]$:

Pour obtenir mieux, il faut analyser $[+ \cdots +]$:

$$T(b^k) = \begin{cases} c \neq 0 & \text{si } k = k_0 \\ aT(b^{k-1}) + f(b^k) & \text{si } k > k_0. \end{cases}$$

Lemma ("powers of b")

Lemme ("des puissances de b")

- Si $\varepsilon > 0$ et $f(n) \in O(n^{\log_b a - \varepsilon})$ alors
 $T(n) \in \Theta(n^{\log_b a} \mid n \text{ est puissance de } b)$.
- Si $\varepsilon > 0$ et $f(n) \in O(n^{\log_b a + \varepsilon})$ alors
 $T(n) \in O(n^{\log_b a + \varepsilon} \mid n \text{ est puissance de } b)$.
- Si $\varepsilon \geq 0$ et $f(n) \in O(n^{\log_b a} (\log n)^\varepsilon)$ alors
 $T(n) \in O(n^{\log_b a} (\log n)^{\varepsilon+1} \mid n \text{ est puissance de } b)$.

Application à une récurrence asymptotique

Application to asymptotic recurrence

Let
Soit $t : \mathbb{N} \longrightarrow \mathbb{R}^{>0}$ of which we know only
dont on ne connaît que

$$t(n) \in a_1 t(\lceil n/b \rceil) + a_2 t(\lfloor n/b \rfloor) + O(f(n)),$$

where
où

- $f : \mathbb{N} \longrightarrow \mathbb{R}^{>0}$
- $a_1, a_2 \in \mathbb{R}^{\geq 0}, a_1 + a_2 \geq 1$
- $b \in \mathbb{N}^{\geq 2}$.

Le théorème qui suit résoud cette récurrence :

The following theorem solves this recurrence

Théorème (Solution de la récurrence asymptotique)

Let
Posons $a = a_1 + a_2$.

- ① $\overset{\text{if}}{\text{Si}} \varepsilon > 0 \text{ et } (\log_b a - \varepsilon) \geq 0 \text{ et } \overset{\text{and}}{f(n) \in O(n^{\log_b a - \varepsilon})} \overset{\text{then}}{\text{alors}} t(n) \in O(n^{\log_b a}).$
- ② $\overset{\text{if}}{\text{Si}} \varepsilon > 0 \text{ et } \overset{\text{and}}{f(n) \in O(n^{\log_b a + \varepsilon})} \overset{\text{then}}{\text{alors}} t(n) \in O(n^{\log_b a + \varepsilon}).$
- ③ $\overset{\text{if}}{\text{Si}} \varepsilon \geq 0 \text{ et } \overset{\text{and}}{f(n) \in O(n^{\log_b a}(\log n)^\varepsilon)} \overset{\text{then}}{\text{alors}} t(n) \in O(n^{\log_b a}(\log n)^{\varepsilon+1}).$

Also valid when
Vaut également lorsque

$$t(n) \in a_1 t(\lceil n/b \rceil) + a_2 t(\lfloor n/b \rfloor) + \Omega(f(n)),$$

et tous les “O” remplacés par des “ Ω ”.
and all “O” replaced by “ Ω ”

Preuve (esquisse) du cas $f(n) \in O(n^{\log_b a} - \varepsilon)$

Proof (sketch) of the case

$$t(n) \in a_1 t(\lceil n/b \rceil) + a_2 t(\lfloor n/b \rfloor) + O(n^{\log_b a} - \varepsilon)$$

Choose c and k_0 such that for all $n \geq b^{k_0}$

① Choisir c et k_0 tels que pour tout $n \geq b^{k_0}$,
$$t(n) \leq a_1 t(\lceil n/b \rceil) + a_2 t(\lfloor n/b \rfloor) + \underbrace{cn^{\log_b a} - \varepsilon}$$

② Montrer que pour tout n , $t(n) \leq T(n)$ où $T(n) = \begin{cases} \max\{t(0), t(1), \dots, t(b^{k_0})\} & \text{if } n \leq b^{k_0} \\ a_1 T(\lceil n/b \rceil) + a_2 T(\lfloor n/b \rfloor) + cn^{\log_b a} - \varepsilon & \text{sinon. otherwise} \end{cases}$

note : non décroissante
note: not decreasing

③ Lemme des puissances $\Rightarrow T(n) \in O(n^{\log_b a} \mid n \text{ est puissance de } b)$
Lemma of Powers n is power of b

④ Démo 3 $\Rightarrow T(n)$ est é.n.d.
is e.n.d. (eventually non-decreasing)

⑤ $n^{\log_b a}$ est harmonieuse
is smooth

⑥ Smoothness rule $\Rightarrow T(n) \in O(n^{\log_b a})$

⑦ Points (2) et (6) $\Rightarrow t(n) \in O(n^{\log_b a})$.

Méthode de l'équation caractéristique

Method of the characteristic equation

Déjà étudiée dans les cours préalables pour la résolution de récurrences linéaires homogènes à coefficients constants.

Already studied in prerequisite courses for the resolution of homogeneous linear recurrences with constant coefficients.

Plusieurs exemples dans BB.

Several examples in BB.

Résolution de récurrences

Linear homogeneous recurrences with constant coefficients:

Récurrences linéaires homogènes à coefficients constants:

Let the recurrence R

Soit la récurrence R

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$$

Here are the steps of the resolution

Voici les étapes de la résolution:

Find the characteristic polynomial P of the recurrence R

1) Trouver le polynôme caractéristique $P(x)$ de la récurrence R

Finding the roots of P(x)

2) Trouver les racines de $P(x)$

If these roots are distinct

Si ces racines sont distinctes

The general solution is of the form $t_n = \sum_{i=1}^k c_i r_i^n$

3) La solution générale est de la forme $t_n = \sum_{i=1}^k c_i r_i^n$

Solve the system of linear equations given by the initial conditions to find the value of the constants c_1, c_2, \dots, c_k

4) Résoudre le système d'équations linéaires donné par les conditions initiales pour trouver la valeur des constantes c_1, c_2, \dots, c_k

5) Écrire la solution t_n en fonction de ces constantes c_i

Write the solution t_n according to these constants c_i

Résolution de récurrences

Linear homogeneous recurrences with constant coefficients:

Récurrences linéaires homogènes à coefficients constants:

Let the recurrence R

Soit la récurrence R

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \dots + a_k t_{n-k} = 0$$

Here are the steps of the resolution

Voici les étapes de la résolution:

Find the characteristic polynomial P of the recurrence R

1) Trouver le polynôme caractéristique $P(x)$ de la récurrence R

Finding the roots of $P(x)$

2) Trouver les racines de $P(x)$

If these roots are not all distinct

Si ces racines ne sont pas toutes distinctes

The general solution is of the form t_n

3) La solution générale est de la forme $t_n = \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{j=0}^{m_i-1} c_{ij} n^j r_i^n$

where we have ℓ roots r of multiplicity m

où on a ℓ racines r_i de multiplicité m_i

Solve the system of linear equations given by the initial conditions to find the value of the constants c_1, c_2, \dots, c_k

4) Résoudre le système d'équations linéaires donné par les conditions

initiales pour trouver la valeur des constantes c_1, c_2, \dots, c_k

5) Écrire la solution t_n en fonction de ces constantes c_i

Write the solution t_n according to these constants c_i

Cas non homogène

Type of recurrence

Type de récurrence :

$$a_0 t_n + a_1 t_{n-1} + \cdots + a_k t_{n-k} = b_1^n p_1(n) + b_2^n p_2(n) + \cdots$$

where a_i, b_j are constantoù a_i, b_j sont des constantes, $p_i(n)$ sont des polynômes. $p_i(n)$ are polynomials

Take as characteristic equation

Prendre comme équation caractéristique :

$$(a_0 x^k + a_1 x^{k-1} + \cdots + a_k)(x - b_1)^{1+\text{degré}(p_1)}(x - b_2)^{1+\text{degré}(p_2)} \dots = 0.$$