

INF4705 — Analyse et conception d’algorithmes

CHAPITRE 2 : NOTATION ASYMPTOTIQUE

Nous avons vu que nous souhaitions exprimer le temps d’exécution d’un algorithme à une constante multiplicative près. C’est ce qu’accomplit la *notation asymptotique*, qu’on dit asymptotique parce qu’elle décrit le comportement des fonctions au-delà d’un certain seuil. Nous l’utiliserons aussi pour d’autres ressources, comme l’espace mémoire.

2.1 \mathcal{O} , Ω et Θ

★ Soit une fonction $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+$,

$$\mathcal{O}(f) = \{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+ \mid (\exists c \in \mathbb{R}_+^*)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \geq n_0)[t(n) \leq c \cdot f(n)]\}$$

- $g \in \mathcal{O}(f)$ se lit “ g est dans l’ordre de f ”.
- Cette notation décrit une borne supérieure sur la consommation de ressource.

Notez que, par exemple, $3n + 4 \in \mathcal{O}(n)$, $\in \mathcal{O}(n^3)$, $\in \mathcal{O}(2^n)$.

★ Soit la fonction $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+$,

$$\Omega(f) = \{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+ \mid (\exists c \in \mathbb{R}_+^*)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \geq n_0)[t(n) \geq c \cdot f(n)]\}$$

- $g \in \Omega(f)$ se lit “ g est dans oméga de f ”.
- Cette notation décrit une borne inférieure sur la consommation de ressource.

Il existe une dualité entre ces deux notations :

$$g \in \Omega(f) \Leftrightarrow f \in \mathcal{O}(g)$$

puisque $g(n) \geq c \cdot f(n) \equiv f(n) \leq \frac{1}{c} \cdot g(n)$.

Attention ! Quand on s’intéresse à l’analyse en pire cas, il y a une nuance subtile entre ce que disent les notations \mathcal{O} et Ω . La première borne tous les exemplaires d’une taille donnée mais pas la seconde . . .

★ Soit la fonction $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+$,

$$\Theta(f) = \mathcal{O}(f) \cap \Omega(f)$$

ou encore,

$$\Theta(f) = \{t : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+ \mid (\exists c, d \in \mathbb{R}_+^*)(\exists n_0 \in \mathbb{N})(\forall n \geq n_0)[d \cdot f(n) \leq t(n) \leq c \cdot f(n)]\}$$

- $g \in \Theta(f)$ se lit “ g est dans l’ordre exact de f ”.
- Cette notation décrit à la fois une borne inférieure et une borne supérieure sur la consommation de ressource, à l’aide d’une même fonction.

Par le principe d’invariance, l’ordre (ou oméga, ou l’ordre exact) de f ne caractérise pas seulement la consommation de ressource d’une implantation particulière d’un algorithme mais bien celle de *n’importe laquelle* de ses implantations.

Exemple 1 Soient $T_1(n) = 8n^2 + 3n + 2$ et $T_2(n) = 4000n^2 + 10n + 1$ des fonctions représentant le temps d’exécution en pire cas de deux implantations d’un même algorithme, en fonction de n , la taille de l’exemplaire.

$$\begin{aligned} T_1(n) &= 8n^2 + 3n + 2 \\ &\leq 8n^2 + 3n^2 + 2n^2 \text{ dès que } n \geq 1 \\ &= 13n^2 \end{aligned}$$

Donc $T_1(n) \in \mathcal{O}(n^2)$, en prenant $c = 13$ et $n_0 = 1$. (On aurait tout aussi bien pu prendre $c = 20$ et $n_0 = 5$.)

$$\begin{aligned} T_2(n) &= 4000n^2 + 10n + 1 \\ &\leq 4000n^2 + 10n^2 + 1n^2 \text{ dès que } n \geq 1 \\ &= 4011n^2 \end{aligned}$$

Donc $T_2(n) \in \mathcal{O}(n^2)$, en prenant $c = 4011$ et $n_0 = 1$.

$$\mathcal{O}(n^2) = \{8n^2 + 3n + 2, 4000n^2 + 10n + 1, n^2, n, \dots\}$$

On peut dire que l'algorithme lui-même prend un temps dans l'ordre de n^2 . □

Remarques :

- Si j'ai deux algorithmes pour un même problème, $A \in \Theta(n^2)$ et $B \in \Theta(n)$, lequel devrais-je choisir ? Ça dépend entre autres des constantes ! Si A prend n^2 secondes et B n heures (c.-à-d. $3600n$ secondes), B ne sera meilleur que pour $n > 3600$.

Donc, attention aux constantes multiplicatives cachées !

- Parce qu'on s'intéresse au comportement à une constante multiplicative près, il est habituellement inutile de préciser la base d'un logarithme, puisque $\log_a n = \log_a b \cdot \log_b n$ pour $a, b, n \in \mathbb{R}_+$, $a, b \neq 1$, et que $\log_a b$ est une constante positive si $a, b > 1$.

Donc dans ce cas $\Omega(\log_a n) = \Omega(\log_b n)$.

Mais attention ! on ne peut négliger la base lorsque le logarithme apparaît en exposant.

P.e. $\Omega(2^{\lg n}) \neq \Omega(2^{\log_{10} n})$.

- On se permettra un abus de notation en travaillant avec des fonctions parfois négatives ou non définies, mais seulement pour un nombre fini de valeurs de n . Il suffira de hausser le seuil afin d'éviter ces "accidents de parcours".

Exemple 2

On peut parler de $\mathcal{O}(\frac{n}{\lg n})$ même si cette fonction n'est pas définie pour $n = 0$ ou $n = 1$.

On peut aussi écrire $n^3 - 3n^2 - 1 \in \mathcal{O}(n^3)$ même si $n^3 - 3n^2 - 1 < 0$ pour $n \leq 3$. □

- Les notations asymptotiques définissent donc des ensembles, qu'on peut comparer à l'aide des relations habituelles d'inclusion et d'égalité. Les notations $\mathcal{O}()$ et $\Omega()$ forment en fait une hiérarchie d'inclusions. Il existe certaines fonctions f et g définissant des ensembles incomparables c.-à-d. tels que

$$f \notin \mathcal{O}(g) \text{ et } g \notin \mathcal{O}(f).$$

Pouvez-vous en trouver ?

2.2 Notation asymptotique à plusieurs paramètres

Par exemple, pour résoudre des problèmes sur les graphes, où la taille d'un exemplaire est fonction du nombre de sommets et aussi du nombre d'arêtes.

Soit une fonction $f : \mathbb{N} \times \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+$,

$$\mathcal{O}(f) = \{t : \mathbb{N} \times \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}_+ \mid (\exists c \in \mathbb{R}_+^*)(\exists m_0, n_0 \in \mathbb{N})(\forall m \geq m_0, n \geq n_0)[t(m, n) \leq c \cdot f(m, n)]\}$$

(et de la même façon pour Ω et Θ)

2.3 Quelques équivalences utiles (pour \mathcal{O} mais aussi pour Ω et Θ)

RÈGLE DU MAXIMUM : $\mathcal{O}(f + g) = \mathcal{O}(\max(f, g))$

Démonstration 1

Nous démontrerons que toute fonction appartenant à l'un des ensembles appartient aussi à l'autre.

Remarquons que $f(n) + g(n) = \min(f(n), g(n)) + \max(f(n), g(n))$.

Donc, $\max(f(n), g(n)) \leq f(n) + g(n) \leq 2 \cdot \max(f(n), g(n))$.

Soit une fonction quelconque $t \in \mathcal{O}(f + g)$ et donc $t(n) \leq c \cdot (f(n) + g(n))$ pour un c approprié et n suffisamment grand.

$$\begin{aligned} t(n) &\leq c \cdot (f(n) + g(n)) \\ &\leq c \cdot 2 \cdot \max(f(n), g(n)) \end{aligned}$$

Ainsi $t \in \mathcal{O}(\max(f, g))$.

Soit maintenant une fonction quelconque $t \in \mathcal{O}(\max(f, g))$

\vdots

$t \in \mathcal{O}(f + g)$. □

Cette règle se généralise à un nombre fini et constant de fonctions. Elle permet de simplifier l'analyse et la notation.

Exemple 3

$\mathcal{O}(8n^2 + 3n + 2) = \mathcal{O}(\max(8n^2, 3n, 2)) = \mathcal{O}(n^2)$.

$\mathcal{O}(n) = \mathcal{O}(n + n^2 - n^2) = \mathcal{O}(\max(n, n^2, -n^2)) = \mathcal{O}(n^2)$. Qu'est-ce qui ne va pas ? $-n^2 < 0$ inf. souvent.

$$\begin{aligned} \mathcal{O}(12n^3 \lg n - 5n^2 + \lg^2 n + 36) &= \mathcal{O}(11n^3 \lg n + n^3 \lg n - 5n^2 + \lg^2 n + 36) \\ &= \mathcal{O}(\max(11n^3 \lg n, n^3 \lg n - 5n^2, \lg^2 n, 36)) \\ &= \mathcal{O}(11n^3 \lg n) = \mathcal{O}(n^3 \lg n) \end{aligned}$$

□

OPÉRATIONS SUR LA NOTATION ASYMPTOTIQUE : quelques équivalences pour simplifier les calculs.

$$\mathcal{O}(f) + \mathcal{O}(g) = \mathcal{O}(f + g) = \mathcal{O}(\max(f, g))$$

$$\mathcal{O}(f) \times \mathcal{O}(g) = \mathcal{O}(f \cdot g)$$

Note : le résultat de ces opérations arithmétiques sur des ensembles de fonctions doit être interprété comme l'ensemble des fonctions obtenues en appliquant l'opération sur les paires de fonctions issues de $\mathcal{O}(f)$ et $\mathcal{O}(g)$.

RÈGLE DE LA LIMITE : très utile pour déterminer notre hiérarchie.

1. $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \in \mathbb{R}_+^*$ ssi $[f(n) \in \Theta(g(n))]$.
2. $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ ssi $[f(n) \in \mathcal{O}(g(n)) \text{ mais } f(n) \notin \Theta(g(n))]$.
3. $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$ ssi $[f(n) \in \Omega(g(n)) \text{ mais } f(n) \notin \Theta(g(n))]$.

Exemple 4

Soient $f(n) = \lg n$ et $g(n) = \sqrt{n}$:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lg n}{\sqrt{n}} = (\text{par l'Hôpital}) \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(\lg n)'}{(\sqrt{n})'} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1/n}{1/(2\sqrt{n})} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2}{\sqrt{n}} = 0$$

Donc $\lg n \in \mathcal{O}(\sqrt{n})$ mais $\sqrt{n} \notin \mathcal{O}(\lg n)$

Exemple 5

Afin de nous faire la main, prouvons que $\forall k \in \mathbb{N}$ donné, $\sum_{i=1}^n i^k \in \Theta(n^{k+1})$.

Démonstration 2

$\sum_{i=1}^n i^k \leq \sum_{i=1}^n n^k = n^{k+1}$ et donc $\sum_{i=1}^n i^k \in \mathcal{O}(n^{k+1})$ avec $c = 1$.

$\sum_{i=1}^n i^k \geq \sum_{i=\lceil \frac{n}{2} \rceil}^n i^k \geq \sum_{i=\lceil \frac{n}{2} \rceil}^n \left(\frac{n}{2}\right)^k \geq \frac{n}{2} \cdot \left(\frac{n}{2}\right)^k = \frac{n^{k+1}}{2^{k+1}}$ et donc $\sum_{i=1}^n i^k \in \Omega(n^{k+1})$ avec $c = 1/2^{k+1}$.

□