

Equations de partition

On s'intéresse aux équations de la forme

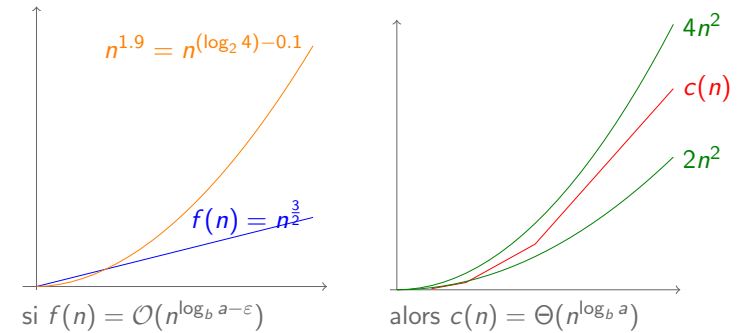
$$c(n) = ac\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$



Suivant le comportement asymptotique de $f(n)$ par rapport à $n^{\log_b a}$, on va pouvoir prédire le comportement asymptotique de $c(n)$.

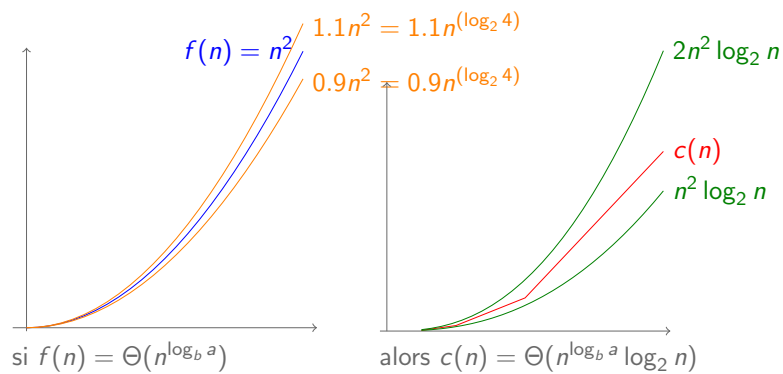
Cas 1

$$c(n) = 4c\left(\frac{n}{2}\right) + n^{\frac{3}{2}}, a = 4, b = 2, f(n) = n^{\frac{3}{2}}, \log_b a = 2$$



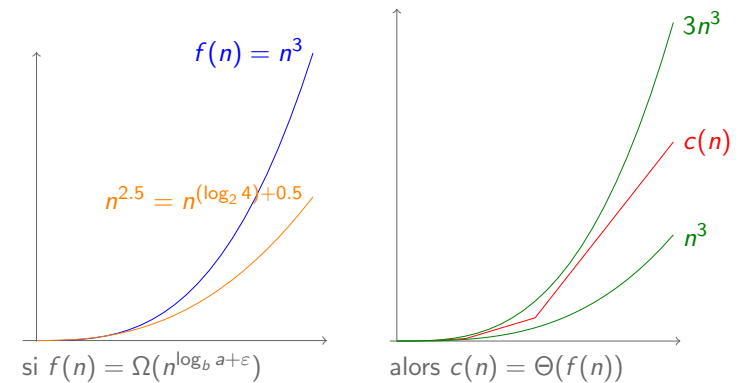
Cas 2

$$c(n) = 4c\left(\frac{n}{2}\right) + n^2, a = 4, b = 2, f(n) = n^2, \log_b a = 2$$



Cas 3

$$c(n) = 4c\left(\frac{n}{2}\right) + n^3, a = 4, b = 2, f(n) = n^3, \log_b a = 2$$



Equations de partitions

Théorème général

Soient $a \geq 1$ et $b > 1$ deux constantes, soit $f(n)$ une fonction et soit $c(n)$ définie pour les entiers non négatifs par la récurrence

$$c(n) = a \times c(n/b) + f(n),$$

où l'on interprète n/b comme étant $\lfloor \frac{n}{b} \rfloor$ ou $\lceil \frac{n}{b} \rceil$. $c(n)$ peut alors être bornée asymptotiquement de la façon suivante.

- 1 si $f(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a - \varepsilon})$ pour une certaine constante $\varepsilon > 0$, alors

$$c(n) = \Theta(n^{\log_b a}).$$

- 2 si $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, alors

$$c(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log_2 n).$$

- 3 si $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ pour une certaine constante $\varepsilon > 0$, et si $a \times f(n/b) \leq k \times f(n)$ pour une certaine constante $k < 1$ et pour n suffisamment grand, alors

$$c(n) = \Theta(f(n)).$$



Faisons le point

d'un point de vue pratique

- les tris récursifs
- le paradigme diviser pour régner
- les points forts et les faiblesses des différents tris

d'un point de vue théorique

- théorème général qui permet d'avoir facilement une approximation asymptotique des fonctions de complexité qui s'expriment sous la forme d'équations de partition

Complexité des tris

Tri	Nombre d'opérations de comparaison		Complexité
	pire des cas	meilleur des cas	
Bulle	$\frac{n(n-1)}{2}$	$\frac{n(n-1)}{2}$	$\Theta(n^2)$
Sélection	$\frac{n(n-1)}{2}$	$\frac{n(n-1)}{2}$	$\Theta(n^2)$
Insertion	$\frac{n(n+1)}{2}$	$n - 1$	$\mathcal{O}(n^2), \Omega(n)$
Insertion dich.	$\Theta(n \log_2 n)$	$\Theta(n \log_2 n)$	$\Theta(n \log_2 n)$
Fusion	$\Theta(n \log_2 n)$	$\Theta(n \log_2 n)$	$\Theta(n \log_2 n)$

Rappel : présence d'un élément dans un tableau

```
1 (* version recursive *)
2 let rec est_present_v3 t v =
3   let n = Array.length t in
4   if n = 0 then
5     false
6   else
7     t.(0) = v || est_present_v3 (Array.sub t 1 (n-1)) v
```

- expression du nombre de comparaisons

$$c(n) = \begin{cases} 0 & \text{si } n = 0 \\ 1 + c(n-1) & \text{sinon} \end{cases}$$

- expression de l'espace mémoire occupé

$$e(n) = \begin{cases} 0 & \text{si } n = 0 \\ n - 1 + e(n-1) & \text{sinon} \end{cases}$$

Cas des équations linéaires d'ordre 1

La solution d'une équation linéaire d'ordre 1 de la forme :

$$c(n) = a \times c(n-1) + f(n)$$

est :

$$c(n) = a^n \left(c(0) + \sum_{i=1}^n \frac{f(i)}{a^i} \right)$$



Faisons le point

on sait obtenir une approximation asymptotique pour :

- des équations de partition mais **bien identifier et prouver le cas**
- des équations linéaires du 1er ordre

on peut aussi utiliser la méthode de substitution/arbre pour les cas "simples", mais **attention aux erreurs de calcul** dans la hauteur de l'arbre, sur les termes additionnels, etc.



Faisons le point

notons qu'il arrive fréquemment qu'on compte le nombre d'appels récursifs pour évaluer la complexité d'un algorithme récursif

```
1 let f n =  
2   if n = 0 then  
3     0  
4   else  
5     f (n-1)
```

$$a(n) = \begin{cases} 1 & \text{si } n = 0 \\ 1 + a(n-1) & \text{sinon} \end{cases}$$

f(10) -> f(9) -> f(8) -> f(7) -> f(6) -> f(5)
-> f(4) -> f(3) -> f(2) -> f(1) -> f(0)

$$a(n) = 1^n \left(1 + \sum_{i=1}^n \frac{1}{1^i} \right) = 1 + n$$

on vérifie $a(10) = 11$

On est prêt pour l'analyse en complexité de tous les algorithmes que l'on va écrire