

LOG1810

8 - Techniques de dénombrement avancées

Lévis Thériault, Aurel Randolph et Eric Demers

Merci à Chris Kauffman

Dernière mise à jour:

2025-03-16

Logistique

Lecture: Rosen

- ▶ Maintenant: 8.1 - 8.6
- ▶ Suivant: 10.1 - 10.8

Objectifs

- ▶ Relations de récurrence
- ▶ Fonctions génératrices

Notions de base

- ▶ Une **relation de récurrence** définit une relation entre les éléments d'une séquence
- ▶ Ex: La séquence de Fibonacci *satisfait* la relation de récurrence

$$f_n = f_{n-1} + f_{n-2}$$

- ▶ Remarque : selon certains témoignages, cette relation est également la **définition** de Fibonacci mais à l'origine, la relation a été découverte pour étudier la croissance d'une **population de lapins** idéalisée
- ▶ Les relations de récurrence peuvent être exprimées dans une variété de notations telles que

$$f(n) = f(n-1) + f(n-2)$$

$$g(n) = 3g(n-1) + 4g(n/5)$$

Temps d'exécution d'algorithme et relations de récurrence

- ▶ Nous examinerons plusieurs algorithmes et montrerons que leurs temps d'exécution peuvent être représentés comme des relations de récurrence
- ▶ Nous examinerons comment caractériser les relations de récurrence afin que les temps d'exécution des algorithmes puissent être estimés

Recherche binaire

- ▶ Entrée: tableau de taille n
- ▶ À l'itération 0 faire 8-10 op. pour réduire la taille à $n/2$
- ▶ À l'itération 1 faire 8-10 op. pour réduire la taille à $n/4$
- ▶ Dans le pire des cas, la clé n'est pas dans le tableau donc réduction à 0 élément
- ▶ Total op. dans le pire des cas est décrit par la relation de récurrence

$$f(n) = f(n/2) + c$$

où c est une constante

```
int binary_search(int a[], int key){
    int left=0, right=a.length-1;
    int mid = 0;
    while(left <= right){
        mid = (left+right)/2;
        if(key == a[mid]){
            return mid;
        }else if(key < a[mid]){
            right = mid-1;
        }
        else{
            left = mid+1;
        }
    }
    return -1;
}
```

Exercice: Recherche du point milieu

- ▶ Recherche récursive d'un élément dans un tableau non trié
- ▶ En quoi est-ce différent de la recherche binaire ?
- ▶ Développer une relation de récurrence pour le nombre d'opérations utilisées pour un tableau de taille n
- ▶ À quoi vous attendez-vous pour l'exécution de cet algorithme ?

```
// Determine if key is present in
// UNSORTED array a[] by repeated
// bisection search
boolean midpoint_search(int a[], int key)
{
    int left=0, right=length(a)-1;
    return helper(a,key,left,right);
}

boolean helper(int a[], int key,
               int left, int right)
{
    if(left > right){
        return false;
    }
    int mid = (left+right)/2;
    if(key == a[mid]){
        return true;
    }
    boolean foundL,foundR;
    foundL = helper(a,key,left,mid-1);
    foundR = helper(a,key,mid+1,right);
    return foundL OR foundR;
}
```

Réponses: Recherche du point milieu

- ▶ En quoi est-ce différent de la recherche binaire?
 - ▶ Point milieu va à gauche **et** à droite
 - ▶ Binaire va à gauche **ou** à droite
- ▶ Développons une relation de récurrence pour nb. d'opérations.
 - ▶ Moitié du tableau mais va à la fois gauche/droite
 - ▶ Utilise $O(c)$ d'opérations pour réduire de moitié
 - ▶ $f(n) = 2f(n/2) + c$
- ▶ À quoi vous attendez-vous pour l'exécution de cet algorithme ?
 - ▶ Visite chaque élément du tableau une fois donc le pire des cas linéaire $O(n)$

```
// Determine if key is present in
// UNSORTED array a[] by repeated
// bisection search
boolean midpoint_search(int a[], int key)
{
    int left=0, right=length(a)-1;
    return helper(a,key,left,right);
}

boolean helper(int a[], int key,
               int left, int right)
{
    if(left > right){
        return false;
    }
    int mid = (left+right)/2;
    if(key == a[mid]){
        return true;
    }
    boolean foundL,foundR;
    foundL = helper(a,key,left,mid-1);
    foundR = helper(a,key,mid+1,right);
    return foundL OR foundR;
}
```

Tri fusion (Merge Sort)

- ▶ Comprend deux phases
 - ▶ **Division descendante** d'un tableau en deux moitiés, s'arrête en atteignant les tableaux de taille 1
 - ▶ **Fusion ascendante** de deux tableaux triés dans un tableau plus grand
- ▶ Examinons les deux brièvement pour fins d'analyse

Exercice: Opération de fusion

- ▶ Fusionne deux tableaux triés en un tableau trié combiné
- ▶ Montre comment ça marche sur
a[]={1,3,5,9};
b[]={2,3,6}
- ▶ Quelle est la complexité d'exécution de merge() ?

```
// Merge sorted arrays a[] and b[] into res[]  
// which is also sorted  
void merge(int[] res, int[] a, int[] b){  
    int ai=0, bi=0;  
    for(int ri=0; ri<length(res); ri++){  
        if(ai >= length(a)){ // a[] gone  
            res[ri] = b[bi];  
            bi++;  
        }  
        else if(bi >= length(b)){ // b[] gone  
            res[ri] = a[ai];  
            ai++;  
        }  
        else if(a[ai]<=b[bi]){ // a[] smaller  
            res[ri] = a[ai];  
            ai++;  
        }  
        else{ // b[] smaller  
            res[ri] = b[bi];  
            bi++;  
        }  
    }  
}
```

Réponses: Opération de fusion

- ▶ Fusionne deux tableaux triés en un tableau trié combiné
- ▶ Montre comment ça marche sur
a[]={1,3,5,9};
b[]={2,3,6}
- ▶ Quelle est la complexité d'exécution de merge() ?
 - ▶ Temps linéaire $O(n)$ en taille du tableau res[] qui est la somme des longueurs de a[] et b[]

```
// Merge sorted arrays a[] and b[] into res[]  
// which is also sorted  
void merge(int[] res, int[] a, int[] b){  
    int ai=0, bi=0;  
    for(int ri=0; ri<length(res); ri++){  
        if(ai >= length(a)){ // a[] gone  
            res[ri] = b[bi];  
            bi++;  
        }  
        else if(bi >= length(b)){ // b[] gone  
            res[ri] = a[ai];  
            ai++;  
        }  
        else if(a[ai]<=b[bi]){ // a[] smaller  
            res[ri] = a[ai];  
            ai++;  
        }  
        else{ // b[] smaller  
            res[ri] = b[bi];  
            bi++;  
        }  
    }  
}
```

Exercice: Tri fusion, diviser, fusionner

- ▶ Le tri fusion utilise une descente récursive qui divise par 2 le tableau
- ▶ A l'atteinte d'un tableau de taille 0 ou 1 arrêts de récursivité : ces tableaux sont "triés"
- ▶ Fusionner les tableaux lors de la remonté de la récursion.

```
void merge_sort(int[] a) {  
    if (length(a) <= 1) {  
        return;  
    }  
    int len = length(a);  
    int[] left  = array_copy(a, 0,    len/2);  
    int[] right = array_copy(a, len/2, len);  
  
    merge_sort(left);  
    merge_sort(right);  
  
    merge(a, left, right);  
}
```

Questions

- ▶ Quelle est la complexité de `array_copy()` ?
- ▶ Quelle est la complexité de `merge()` ?
- ▶ Donnez une relation de récurrence pour le total des opérations effectuées par `merge_sort()`

Réponses: Tri fusion, diviser, fusionner

- ▶ Quelle est la complexité de `array_copy()`?
 - ▶ Linéaire $O(n)$
- ▶ Quelle est la complexité de `merge()`?
 - ▶ Du dernier exercice était $O(n)$
- ▶ Donnez une relation de récurrence pour tous les op. de `merge_sort()`
 - ▶ Récursion sur la moitié: $f(n/2)$
 - ▶ Récursion des deux côtés: $2f(n/2)$
 - ▶ Travail linéaire à chaque étape pour copier/fusionner

$$f(n) = 2f(n/2) + a \cdot n + b$$

```
void merge_sort(int[] a) {  
    if (length(a) <= 1) {  
        return;  
    }  
    int len = length(a);  
    int[] left  = array_copy(a, 0, len/2);  
    int[] right = array_copy(a, len/2, len);  
  
    merge_sort(left);  
    merge_sort(right);  
  
    merge(a, left, right);  
}
```

Théorème maître

Soit f une fonction croissante qui vérifie la relation de récurrence

$$f(n) = af(n/b) + cn^d$$

- ▶ quelque soit $n = b^k$, avec k comme entier positif
- ▶ $a \geq 1$
- ▶ $b \geq 1$ et est un entier
- ▶ $c > 0$ et $d \geq 0$ nombres réels

Alors $f(n)$ tombe dans l'une des classes de complexité suivantes

(Cas 1)	$O(n^d)$	pour $a < b^d$
(Cas 2)	$O(n^d \log n)$	pour $a = b^d$
(Cas 3)	$O(n^{\log_b a})$	pour $a > b^d$

- ▶ La preuve est donnée en exercices dans le texte et nous ne nous y attarderons pas
- ▶ La question pratique est qu'il permet une analyse BEAUCOUP plus facile de la récurrence / algorithmes diviser pour régner

Exercice: Analyse des algorithmes

Applications du théorème maître :

$$f(n) = af(n/b) + cn^d$$

1. $f(n) = O(n^d)$ si $a < b^d$
2. $f(n) = O(n^d \log n)$ si $a = b^d$
3. $f(n) = O(n^{\log_b a})$ si $a > b^d$

Recherche binaire

Le total des opérations dans le pire des cas est décrit en récurrence

$f(n) = f(n/2) + q$ avec q une constante

- ▶ $a = 1, b = 2, d = 0$
- ▶ Par le théorème maître, Cas 2
- ▶ $O(n^0 \log n) = O(\log n)$

Recherche du point milieu

- ▶ $f(n) = 2f(n/2) + q$
- ▶ Analyser et déterminer le nombre d'opérations Grand-O

Tri fusion

- ▶ $f(n) = 2f(n/2) + q \cdot n + w$
- ▶ Analyser et déterminer le nombre d'opérations Grand-O

Réponses: Analyse des algorithmes

Théorème maître

$$f(n) = af(n/b) + cn^d$$

1. $f(n) = O(n^d)$ si $a < b^d$
2. $f(n) = O(n^d \log n)$ si $a = b^d$
3. $f(n) = O(n^{\log_b a})$ si $a > b^d$

Recherche binaire

Nb. total d'op. dans le pire des cas est décrit en récurrence

$f(n) = f(n/2) + q$ avec q une constante

- ▶ $a = 1, b = 2, d = 0$
- ▶ Théorème maître, Cas 2
- ▶ $O(n^0 \log n) = O(\log n)$

Recherche du point milieu

$$f(n) = 2f(n/2) + q$$

- ▶ $a = 2, b = 2, d = 0$
- ▶ Théorème maître, Cas 3
- ▶ $O(n^{\log_2(2)}) = O(n)$

Tri fusion

$$f(n) = 2f(n/2) + q \cdot n + w$$

- ▶ $a = 2, b = 2, d = 1$
- ▶ Théorème maître, Cas 2
- ▶ $O(n^d \log n) = O(n^1 \log n)$

Exercice: D'autres types de relations de récurrence

Théorème maître

$$f(n) = af(n/b) + cn^d$$

$$\text{(Cas 1)} \quad O(n^d) \quad \text{pour } a < b^d$$

$$\text{(Cas 2)} \quad O(n^d \log n) \quad \text{pour } a = b^d$$

$$\text{(Cas 3)} \quad O(n^{\log_b a}) \quad \text{pour } a > b^d$$

À laquelle des relations de récurrence suivantes le théorème maître s'applique-t-il et à laquelle ne s'applique-t-il pas ?

1. $f(n) = f(n-1) + 7$
2. $f(n) = 3 \cdot f(n-1)$
3. $f(n) = 4 \cdot f(n/2) + 10$
4. $f(n) = f(n-1) + f(n-2)$

Pourquoi le théorème maître s'applique-t-il à certains et pas à d'autres ?

Réponses: D'autres types de relations de récurrence

Théorème maître

$$f(n) = af(n/b) + cn^d$$

$$(\text{Cas 1}) \quad O(n^d) \quad \text{for } a < b^d$$

$$(\text{Cas 2}) \quad O(n^d \log n) \quad \text{for } a = b^d$$

$$(\text{Cas 3}) \quad O(n^{\log_b a}) \quad \text{for } a > b^d$$

À laquelle des relations de récurrence suivantes le théorème maître s'applique-t-il et à laquelle ne s'applique-t-il pas ?

1. $f(n) = f(n-1) + 7$ Non, linéaire RR, degré 1
2. $f(n) = 3 \cdot f(n-1)$ Non, linéaire RR, degré 1
3. $f(n) = 4 \cdot f(n/2) + 10$ Oui, diviser/régner RR, $O(n)$
4. $f(n) = f(n-1) + f(n-2)$ Non, linéaire RR, degré 2

- Le théorème maître s'applique aux algorithmes **diviser pour régner** et leurs relations de récurrence associées
- Nécessite une récurrence impliquant une **division**
- 1, 2 et 4 sont des **relations de récurrence linéaire**

Exercice: Proposez une solution

Pour les relations de récurrence suivantes

- ▶ Calculez $f(5)$
- ▶ Donnez une solution sous forme explicite pour la relation de récurrence
 - ▶ Une solution qui n'implique pas de récurrence

Relation de récurrence 1

Récurrence $f(n) = f(n-1) + 7$

Cas de base $f(0) = 0$

▶ $f(5) = f(4) + 7 = \dots$

Relation de récurrence 2

Récurrence $f(n) = 3 \cdot f(n-1)$

Cas de base $f(0) = 1$

▶ $f(5) = 3 \cdot f(4) = \dots$

Réponses: Proposez une solution

Pour les relations de récurrence suivantes

- ▶ Calculez $f(5)$
- ▶ Donnez une solution explicite pour la relation de récurrence

Relation de récurrence 1

Récurrence $f(n) = f(n-1) + 7$

Cas de base $f(0) = 0$

$$\begin{aligned}f(5) &= 7 + f(4) \\&= 7 + 7 + f(3) \\&= 7 + 7 + 7 + f(2) \\&= 7 + 7 + 7 + 7 + f(1) \\&= 7 + 7 + 7 + 7 + 7 + f(0) \\&= 7 + 7 + 7 + 7 + 7 + 0 \\&= 7 \cdot 5\end{aligned}$$

$$f(n) = 7 \cdot n$$

Relation de récurrence 2

Récurrence $f(n) = 3 \cdot f(n-1)$

Cas de base $f(0) = 1$

$$\begin{aligned}f(5) &= 3 \cdot f(4) \\&= 3 \cdot 3 \cdot f(3) \\&= 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot f(2) \\&= 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot f(1) \\&= 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot f(0) \\&= 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 3 \cdot 1 \\&= 3^5\end{aligned}$$

$$f(n) = 3^n$$

Les relations de récurrence linéaires homogènes ont des solutions générales

- ▶ Les relations de récurrence linéaires **homogènes** ont la forme suivante avec des constantes r_i

$$\begin{aligned}f(n) &= a_1 f(n-1) + a_2 f(n-2) + \dots + a_k f(n-k) \\ &= \alpha_1 r_1^n + \alpha_2 r_2^n + \dots + \alpha_k r_k^n\end{aligned}$$

- ▶ La solution consiste généralement à déterminer r_1, r_2, \dots, r_k comme racines de l'**équation caractéristique** associée

$$r^k - a_1 r^{k-1} - a_2 r^{k-2} - \dots - a_k r^{k-k} = 0$$

- ▶ Les r_1, r_2, \dots connues, déterminez les coefficients $\alpha_1, \alpha_2, \dots$ en résolvant les conditions initiales

Exemple de résolution d'une RR linéaire homogène

Résoudre la RR linéaire homogène suivante

ÉTANT DONNÉ

Récurrance: $f(n) = f(n-1) + 2f(n-2)$
Alors degré 2 avec $a_1 = 1, a_2 = 2$

Cas de base: $f(0) = 2, f(1) = 7$

Sol. forme gén.: $f(n) = \alpha_1 r_1^n + \alpha_2 r_2^n$

Résoudre les r_i

Eq. car.: $r^2 - a_1 r - a_2 = 0$ avec $a_1 = 1, a_2 = 2$

Racine de l'éq. car.: $r^2 - r - 2 = 0$
 $(r-2)(r+1) = 0$ donc racines 2, -1

Sub. dans forme gén.: $f(n) = \alpha_1 (2)^n + \alpha_2 (-1)^n$

Résoudre les α_i

Utilisez cond. init.
résoudre α_i :
 $f(0) = \alpha_1 \cdot 2^0 + \alpha_2 \cdot (-1)^0 = \alpha_1 + \alpha_2 = 2$
 $f(1) = \alpha_1 \cdot 2^1 + \alpha_2 \cdot (-1)^1 = 2\alpha_1 - \alpha_2 = 7$
2 équations linéaires à 2 inconnues, α_1, α_2
Résoudre pour obtenir $\alpha_1 = 3, \alpha_2 = -1$

Solution finale: $f(n) = 3 \cdot 2^n - (-1)^n$

Au-delà des relations de récurrence linéaires homogènes

- ▶ Généralement les relations de récurrence qui sont basées sur les k derniers termes sont exponentielles
- ▶ En utilisant ce cadre, il est possible de démontrer que le n ième nombre de Fibonacci est

$$\text{fib}(n) = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n$$

qui est exponentiel

- ▶ Il est possible de résoudre des relations de récurrence **non homogènes** plus complexes qui incluent des fonctions $g(n)$ non récurrentes par l'utilisation des fonctions génératrices.

$$f(n) = a_1 f(n-1) + a_2 f(n-2) + \dots + a_k f(n-k) + \mathbf{g(n)}$$

- ▶ La résolution est plus délicate et nécessite un élargissement des techniques utilisées pour les récurrences linéaires

En résumé

- ▶ On peut résoudre exactement certains types de relations de récurrence, en particulier les relations de récurrence linéaire
- ▶ Les relations de récurrence sont importantes afin d'estimer le nombre d'opérations des algorithmes diviser pour conquérir
- ▶ En particulier, le théorème maître permet d'obtenir un estimé Grand-O pour beaucoup de ceux-ci

Annexe

Éléments de preuve pour le théorème maître

Éléments de preuve pour le théorème maître

Soit la relation de récurrence

$$T(n) = \begin{cases} c & \text{si } n = 1 \\ aT(n/b) + g(n) & \text{si } n > 1 \end{cases}$$

- ▶ Le problème est subdivisé en sous-problèmes de tailles n/b plusieurs fois.
- ▶ Utilisons la substitution répétée afin de démontrer le théorème maître lorsque $g(n) = n^d$

Éléments de preuve pour le théorème maître, substitution répétée

- ▶ La relation de départ est $T(n) = aT(n/b) + n^d$
- ▶ Substituer $T(n/b) = aT(n/b^2) + (n/b)^d$ une première fois permet d'obtenir:

$$T(n) = a(aT(n/b^2) + (n/b)^d) + n^d = a^2 T(n/b^2) + n^d(1 + a/b^d)$$

- ▶ Substituer ensuite $T(n/b^2) = aT(n/b^3) + (n/b^2)^d$ permet d'obtenir:

$$T(n) = a^3 T(n/b^3) + n^d(1 + a/b^d + (a/b^d)^2)$$

- ▶ Nous pouvons alors supposer que:

$$T(n) = a^j T(n/b^j) + n^d \sum_{i=0}^{j-1} (a/b^d)^i$$

Éléments de preuve pour le théorème maître, substitution répétée

- ▶ Ensuite en subdivisant jusqu'à obtenir $n = 1$:

$$T(n) = a^j c + n^d \sum_{i=0}^{j-1} (a/b^k)^i$$

- ▶ Sachant qu'il faut subdiviser $\log_b n$ fois pour arriver à $n = 1$ nous pouvons écrire:

$$T(n) = ca^{\log_b n} + n^d \sum_{i=0}^{j-1} (a/b^k)^i$$

- ▶ ou encore puisque $a^{\log_b n} = n^{\log_b a}$

$$T(n) = cn^{\log_b a} + n^d \sum_{i=0}^{j-1} (a/b^k)^i$$

Éléments de preuve pour le théorème maître, cas 2

(Cas 2) Si $a = b^d$

- ▶ $T(n) = cn^{\log_b(b^d)} + n^d \sum_{i=0}^{j-1} (1)^i$
- ▶ $T(n) = cn^d + n^d j$
- ▶ $T(n) = cn^d + n^d \log_b n$

Puisque le deuxième terme est d'ordre plus grand

- ▶ $T(n) = O(n^d \log n)$

Éléments de preuve pour le théorème maître, cas 1 et 3

- Maintenant utilisant l'identité suivante :

$$\sum_{k=0}^{n-1} ar^k = a \frac{1 - r^n}{1 - r}$$

- Le dernier terme devient:

$$T(n) = cn^{\log_b a} + n^d \frac{1 - (a/b^d)^{\log_b n}}{1 - a/b^d}$$

- Puisque $(a/b^d)^{\log_b n} = a^{\log_b n} / (b^{\log_b n})^d = n^{\log_b a} / n^d$ alors:

$$T(n) = cn^{\log_b a} + n^d \frac{1 - n^{\log_b a} / n^d}{1 - a/b^d}$$

Éléments de preuve pour le théorème maître, cas 1 et 3

- ▶ Que nous pouvons réécrire:

$$T(n) = n^{\log_b a} \left(c - \frac{1}{1 - a/b^d} \right) + n^d \frac{1}{1 - a/b^d}$$

- ▶ (Cas 1) Si $\log_b a < d$ alors le deuxième terme est d'ordre plus grand $T(n) = O(n^d)$
- ▶ (Cas 3) Si $\log_b a > d$ alors le premier terme est d'ordre plus grand $T(n) = O(n^{\log_b a})$