

Conception d'algorithmes

Programmation dynamique

Programmation dynamique

- Approche bottom-up
- On calcule les solutions de sous problèmes, on les stocke et on les réutilise pour calculer la solution d'un problème plus grand
- « programmation » : méthode de tabulation, stockage des solutions intermédiaires
 - La « table » peut être une table, une matrice, un arbre, ...

Un exemple concret : Fibonacci

- $F_0 = 0, F_1 = 1, \forall n \geq 2, F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$
- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, etc.
- Calcul du prochain = somme des deux derniers
- D'où un algo itératif = ?

Un exemple concret : Fibonacci

- $F_0 = 0, F_1 = 1, \forall n \geq 2, F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$
- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, etc.
- Calcul du prochain = somme des deux derniers
- D'où un algo itératif:

fonction fib(n:entier):entier

prev $\leftarrow -1, res \leftarrow 1$

Pour i de 0 à n

sum $\leftarrow res + prev$

prev $\leftarrow res$

res $\leftarrow sum$

fp

retourner res

Un exemple concret : Fibonacci

➤ Complexité ?

Un autre exemple

- Coefficient binomial $\binom{n}{k} = C_n^k = \frac{n!}{k!(n-k)!}$.
- Algorithme « naïf »:

```
private static int bin(int n, int k) {  
    return fact(n)/(fact(k)*fact(n-k));  
}
```

- Problème ?

Un autre exemple

- Coefficient binomial $\binom{n}{k} = C_n^k = \frac{n!}{k!(n-k)!}$.
- Algorithme « naïf »:

```
private static int bin(int n, int k) {
    return fact(n)/(fact(k)*fact(n-k));
}
```

- Problème ?

14! 1278945280

15! 2004310016

16! 2004189184

17! -288522240

18! -898433024

- Représentation des entiers → évitons d'utiliser $n!$

Reformulons

➤ Propriétés (wikipedia)

$$\binom{n}{k} + \binom{n}{k+1} = \binom{n+1}{k+1}$$

➤ Nouvel algorithme

- $C(n,m) = 1$ si $m = 0$
- $C(n,m) = 1$ si $n = m$
- $C(n,m) = C(n-1,m) + C(n-1,m-1)$

Complexité ?

Reformulons

➤ Propriétés (wikipedia)

$$\binom{n}{k} + \binom{n}{k+1} = \binom{n+1}{k+1}$$

➤ Nouvel algorithme

- $C(n,m) = 1$ si $m = 0$
- $C(n,m) = 1$ si $n = m$
- $C(n,m) = C(n-1,m) + C(n-1,m-1)$

Complexité ?

pas mieux que tout à l'heure

Reformulons encore !

- Idée : ne pas refaire deux fois les mêmes calculs
- Reprenons depuis le début :
- $C(0,0)=1$
- $C(1,0)=1$, $C(1,1)=1$
- $C(2,0)=1$, $C(2,1)=2$, $C(2,2) = 1$
- Etc

$n \backslash m$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1									
1	1	1								
2	1	2	1							
3	1	3	3	1						
4	1	4	6	4	1					
5	1	5	10	10	5	1				
6	1	6	15	20	15	6	1			
7	1	7	21	35	35	21	7	1		
8	1	8	28	56	70	56	28	8	1	
9	1	9	36	84	126	126	84	36	9	1

- Triangle de Pascal
- Valeurs correspondent à $C(n,m)$
- Donc calculons depuis le début !
 - On utilise un tableau (taille n) pour stocker les valeurs intermédiaires (géré comme une liste)
 - On remplit successivement le tableau

$n \backslash m$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0	1									
1	1	1								
2	1	2	1							
3	1	3	3	1						
4	1	4	6	4	1					
5	1	5	10	10	5	1				
6	1	6	15	20	15	6	1			
7	1	7	21	35	35	21	7	1		
8	1	8	28	56	70	56	28	8	1	
9	1	9	36	84	126	126	84	36	9	1

Complexité ?

```
private static int bino(int n, int k) {
    int bino [] = new int[n+1];
    bino[0]=1;
    for (int i = 1; i<=n; i++){
        for (int j = i-1; j>0; j--){
            bino[j] = bino[j]+ bino[j-1];
        }
    }
    return bino[k];
}
```

Programmation dynamique

- Le problème se décompose en sous-problèmes du même type
- Avec 2 propriétés
 - Sous-structure optimale: *la solution optimale du problème est composée de solutions optimales aux sous-problèmes*
 - Recouvrement des sous-problèmes: *des sous problèmes distincts partagent certains de leurs sous-problèmes respectifs*

Principe

- Définir des sous problèmes
- Définir la relation de récurrence qui relie les problèmes
- Identifier et résoudre les cas de base

Plus longue sous séquence commune

- Soit deux chaînes $X = \langle x_1, x_2, x_3, \dots, x_m \rangle$ et $Y = \langle y_1, y_2, y_3, \dots, y_k \rangle$

Trouver la longueur de la plus longue sous-séquence commune PLSC

➤ Exemple

- $X = \text{"qisuddsfhes"}, Y = \text{"ujjjdd"}$ »
- Plus longue sous-séquence: udd (3)

Plus longue sous séquence commune

- a. Définition du problème:
Soit $D_{i,j}$ la PLSC de $x_{1..i}$ et $y_{1..j}$
- b. Récurrence
Cas trivial

Plus longue sous séquence commune

a. Définition du problème:

Soit $D_{i,j}$ la PLSC de $x_{1..i}$ et $y_{1..j}$

b. Récurrence

Si $x_i = y_j$ alors ils contribuent à la PLSC $\Rightarrow D_{i,j} = D_{i-1,j-1} + 1$

Sinon l'un ou l'autre peut être ignoré $\Rightarrow D_{i,j} = \max(D_{i-1,j}, D_{i,j-1})$

Cas trivial $D_{i,0} = D_{0,j} = 0$

Un autre exemple (détaillé)

- Le pb du sac à dos

Comparaison

- Algorithme glouton
 - Problèmes d'optimisation
 - Optimum global formé d'une suite de choix localement optimal
 - Solution par itération
- Divide-and-conquer
 - Problèmes composés de sous-problèmes similaires
 - Solution optimale composée de solutions optimales à des problèmes sans recouvrements
 - Solution par récursion
- Programmation dynamique
 - Problèmes d'optimisation composés de sous-problèmes similaires
 - Solution optimale composée de solutions optimales à des problèmes avec recouvrements
 - Solution par itération sur une table

Memoization (sans typo)

- Résoudre le problème de manière top-down en mémorisant les calculs
- Principe:
 - On reprend l'algorithme naturel récursif inefficace
 - On reprend le principe de la programmation dynamique (ie de stocker les solutions dans une table)
 - Une entrée dans la table par sous-problème
 - Initialement on associe la valeur « pas résolu »
 - On regarde à chaque sous-problème/appel si c'est déjà résolu → solution mémorisée sinon on applique le calcul récursif



Memoization (sans typo)

➤ Exemple

- methode fibonacci (n)

Si connu[n] alors retourner valeur [n]

Sinon

Si $n \leq 1$ alors retourner n

Sinon

valeur[n] \leftarrow fibonacci(n-1)+fibonacci(n-2)

connu[n] \leftarrow vrai

retourner valeur [n]

Fsi

Fsi

Algorithme général

- Methode monCalculM(n)
 - Si connu(n) alors
 - Retourner solution(n)
 - Sinon
 - $\text{solution}(n) \leftarrow \text{monCalculR}(n)$
 - Retourner solution(n)
 - Fsi
- Methode monCalculR(n)
 - Si « cas trivial » alors retourner soltriviale
 - Sinon
 - Retourner appel récursif AVEC monCalculM
 - Fsi
- Mise en œuvre java ..?

FIn

Later ...

- Faire la monnaie en code ar pas mal

Problèmes

➤ La monnaie

<http://www.montefiore.ulg.ac.be/~piater/courses/INFO0902/notes/basic-algos/foil28.xhtml>

Returning Change

A formulation and solution similar to the 0-1 knapsack problem:

$$\min_{T \subseteq S} |T| \text{ avec } \sum_{i \in T} v_i = V$$

For the sum to be always correct, we treat the one-cent coins specially:

- There is an unlimited supply.
- The algorithm uses them only at the end to fill up any remaining difference.

Subproblem: Calculate $C[k, v]$, the maximum size of a subset $T_k \subseteq S_k$ of total value equal to v :

$$C[k, v] = \begin{cases} C[k-1, v] & \text{if } v_k > v \\ \min \{C[k-1, v], C[k-1, v - v_k] + 1\} & \text{otherwise} \end{cases}$$

Example 4.

$S = \{4, 3, 3\}$ cents, $V = 6$ cents

- Voir copie site Piater
 - 01 Knapsack
 - Plis longue sous séquence
- Site Bpreiss
 - Justifiacion de paragraphe
- Cormen
 - Chaïen de multiplication de matrice
 - Plus longue soussequence ..
 - Triangulation optiale de polygone