

Algorithmique 2 (INFO-F203)

Programmation dynamique

Jean Cardinal

Mai 2021

Fibonacci

$$\begin{aligned}F(1) &= 1, \\F(2) &= 1, \\F(n) &= F(n-1) + F(n-2).\end{aligned}$$

```
int F(int n) {  
    if (n==1 || n==2) return 1;  
    else return F(n-1) + F(n-2);  
}
```

Fibonacci

```
int F(int n) {  
    int n1 = 0, n2 = 1, c = 0;  
    while (c < n) {  
        int n3 = n2 + n1;  
        n1 = n2;  
        n2 = n3;  
        c++;  
    }  
    return n1;  
}
```

Programmation dynamique

En retenant les valeurs précédentes, on évite de refaire les calculs déjà effectués, et la complexité passe d'exponentielle à linéaire !

Les deux ingrédients principaux d'un algorithme de programmation dynamique sont :

1. une **table**,
2. une **relation de récurrence**.

Plus longue sous-séquence commune

On se donne deux chaînes A et B de symboles dans un alphabet donné, et on souhaite trouver une sous-séquence commune aux deux chaînes de longueur maximum.

Exemple 1

- **houseboat**
 - **computer**
- (ou encore **oue.**)

Table

On définit $L_{i,j}$ comme la longueur de la plus longue sous-séquence commune aux deux préfixes de longueurs i et j de A et B .

Récurrance

$L_{i,0} = 0$ pour tout $i \geq 0$, $L_{0,j} = 0$ pour tout $j \geq 0$, et

$$L_{i,j} = \begin{cases} L_{i-1,j-1} + 1 & \text{si } A_i = B_j \\ \max\{L_{i-1,j}, L_{i,j-1}\} & \text{sinon.} \end{cases}$$

Produits de matrices

- n matrices notées $M_i, i = 1, 2, \dots, n$.
- M_i a r_{i-1} lignes et r_i colonnes.
- On souhaite calculer le produit

$$\prod_{i=1}^n M_i$$

de façon à minimiser le nombre de multiplications (de nombres) à effectuer.

- On dispose de la procédure de calcul du produit de *deux* matrices, disons A de taille $j \times k$ et B de taille $k \times \ell$, qui effectue jkl multiplications de nombres.
- Quelle est la meilleure façon de calculer le produits des n matrices M_i ?
- Identifier un *parenthésage* optimal, qui minimisera le nombre total de multiplications.

Exemple

On souhaite calculer le produit $M = M_1 \times M_2 \times M_3 \times M_4$, où les tailles de matrices sont : $M_1 : 2 \times 4$, $M_2 : 4 \times 8$, $M_3 : 8 \times 1$, et $M_4 : 1 \times 12$. Si l'on calcule $M = M_1 \times (M_2 \times (M_3 \times M_4))$, on effectuera 576 multiplications. En revanche, l'ordre suivant :

$$\begin{array}{c} M = (M_1 \times \underbrace{(M_2 \times M_3)}_{4 \times 8 \times 1}) \times M_4 \\ \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{2 \times 4 \times 1} \\ \underbrace{\hspace{2.5cm}}_{2 \times 1 \times 12} \end{array}$$

ne nécessite que $32 + 8 + 24 = 64$ multiplications !

Dénombrement

Rappel Mathématique 1

Le nombre de parenthésage distincts d'un produit de n facteurs est égal au *nombre de Catalan* C_{n-1} , avec

$$C_n = \frac{1}{n+1} \binom{2n}{n},$$

et asymptotiquement :

$$C_n \sim \frac{4^n}{n^{3/2}\sqrt{\pi}}.$$

Le nombre C_n est égal au nombre d'arbres binaires complets à $n+1$ feuilles. La bijection entre les parenthésages et les arbres binaires complets est immédiate, chaque paire de parenthèses correspondant à un sous-arbre.

Table

La programmation dynamique va nous permettre de réduire cette complexité à un polynôme. Afin d'établir une notion de “sous-problème”, notons $m_{i,j}$ le coût minimum de l'évaluation du produit

$$M_i \times \dots \times M_j,$$

pour $1 \leq i \leq j \leq n$.

Récurrance

Proposition 1

Cette quantité vérifie la récurrence suivante :

$$m_{i,j} = \begin{cases} 0 & \text{si } i = j \\ \min_{i \leq k < j} \{m_{i,k} + m_{k+1,j} + r_{i-1}r_k r_j\} & \text{si } i < j. \end{cases}$$

Exemple

Pour notre exemple avec $n = 4$, et $r_0 = 2$, $r_1 = 4$, $r_2 = 8$, $r_3 = 1$ et $r_4 = 12$, on obtient le tableau suivant :

	1	2	3	4
1	0	64	40	64
2		0	32	80
3			0	96
4				0

Algorithme

Proposition 2

Le problème de parenthésage du produit de n matrices peut se résoudre en temps $O(n^3)$.

Code

```
int produit (int r[], int n) {
    int m[n + 1][n + 1];
    for (int i = 0; i <= n; ++i) m[i][i] = 0;

    for (int l = 1; l <= n - 1; ++l)
        for (int i = 1; i <= n - l; ++i) {
            int j = i + l, min = +MAXINT;
            for (int k = i; k < j; ++k) {
                int test = m[i][k] + m[k+1][j] + r[i-1]
                    * r[k] * r[j];
                if (test < min) min = test;
            }
            m[i][j] = min;
        }
    return m[1][n];
}
```

Problème du sac à dos

étant donnés n objets, chacun associé à un poids p_i et une valeur v_i , et un poids maximum M , quel est la valeur totale maximum d'un sous-ensemble de ces objets de poids total au plus M ?

Exemple

On se donne $n = 4$ objets, avec les poids et valeurs suivantes :

$$p_1 = 2 \quad v_1 = 4$$

$$p_2 = 1 \quad v_2 = 3$$

$$p_3 = 4 \quad v_3 = 7$$

$$p_4 = 3 \quad v_4 = 4,$$

et un poids maximum $M = 5$. Le sous-ensemble $\{1, 4\}$ donne un poids total $p_1 + p_4 = 2 + 3 = 5 \leq M$, et une valeur $v_1 + v_4 = 4 + 4 = 8$. Mais une meilleure solution est de choisir les objets $\{2, 3\}$, avec un poids total de 5 mais une valeur de 10.

Table

On considère les sous-problèmes paramétrés par deux entiers $i \leq n$ et $\ell \leq M$, et qui consistent à trouver la meilleure solution restreinte aux i premiers objets et avec un poids maximum ℓ . Notons $C_{i,\ell}$ la valeur de la meilleure solution pour ce sous-problème. On suppose ici que tous les nombres définissant le problème (poids et valeurs) sont des nombres entiers.

Récurrance

Proposition 3

$C_{0,\ell} = 0$ pour tout ℓ , et pour $i \geq 1$:

$$C_{i,\ell} = \begin{cases} \max\{C_{i-1,\ell-p_i} + v_i, C_{i-1,\ell}\} & \text{si } p_i \leq \ell \\ C_{i-1,\ell} & \text{sinon.} \end{cases}$$

Complexité

En remplissant une table C avec les valeurs optimales pour chaque sous-problème, on obtient un algorithme de complexité $O(n \times M)$. Cet algorithme est efficace dans les cas où M est une valeur suffisamment petite. En revanche, ce n'est pas un algorithme de complexité polynomiale.

Complexité polynomiale ?

Rappel Mathématique 2

Un algorithme est dit de complexité *polynomiale* si celle-ci est bornée supérieurement par un polynôme de degré constant en la taille des données en entrée.

Dans le problème du sac à dos, on peut exprimer la taille des données en entrée par le nombre de symboles nécessaires pour encoder les poids et les valeurs des objets, et le poids maximum M . Or, pour écrire le nombre M , nous n'avons besoin que de $O(\log M)$ symboles – par exemple exactement $\lceil \log_2 M \rceil$ bits. Une complexité proportionnelle à M est donc bien **exponentielle** en la taille des données en entrée ! Un algorithme dont la complexité est bornée par un polynôme en la *valeur* des données en entrée est dit **pseudo-polynomial**. Ces algorithmes ne sont donc efficaces que si ces valeurs sont suffisamment petites.