

Synthèse du cours 4 : programmation dynamique (1)

10 octobre 2023

François Laroussinie

NB : Ces synthèses ont pour but de compléter les notes prises en cours. Elles ne les remplacent pas ! En particulier, la plupart des preuves n'y figurent pas. Rappel : il faut programmer les algorithmes vus en cours.

0.1 Subset sum problem

Le problème est le suivant :

Input : Un ensemble E de n entiers x_1, \dots, x_n et un entier V .
Output : existe-t-il un sous-ensemble $E' \subseteq E$ de poids exactement V , ie tel que $\sum_{x \in E'} x = V$.

Pour résoudre ce problème, on peut utiliser un backtracking en énumérant tous les sous-ensembles de E et en s'arrêtant dès qu'un de ces sous-ensembles est de poids V . A faire...

Une autre approche consiste à utiliser une table de booléens K de taille $(n+1) \times (V+1)$ et de la construire de manière à vérifier : $K[i, s] = \top$ ssi il existe un sous-ensemble de $\{x_1, x_2, \dots, x_i\}$ de poids s . On a d'abord : $K[0, s] = \perp$ pour $s > 0$, et $K[i, 0] = \top$ pour tout $0 \leq i \leq n$. Ensuite, pour le cas général on a :

$$K[i, s] = \begin{cases} K[i-1, s] & \text{si } x_i > s \\ K[i-1, s] \vee K[i-1, s-x_i] & \text{sinon} \end{cases}$$

Cela donne un algorithme en $O(n \cdot V)$:

Procédure Subset1 (V, E)

begin

K : tableau de booléens de taille $(n+1) \times (V+1)$
pour $s = 1 \dots V$ **faire** $K[0, s] := \perp$
pour $i = 0 \dots n$ **faire** $K[i, 0] := \top$
pour $i = 1 \dots n$ **faire**
 pour $s = 1 \dots V$ **faire**
 si $x_i \leq s$ **alors** $K[i, s] := K[i-1, s] \vee K[i-1, s-x_i]$
 else $K[i, s] := K[i-1, s]$
return $K[n, V]$

On peut améliorer la complexité en espace en remarquant que seule la ligne $i-1$ est utilisée pour calculer la ligne i . En faisant attention à parcourir les valeurs dans le bon sens (décroissant) pour ne pas utiliser plusieurs fois un même élément x_i , on obtient l'algorithme Subset2.

Procédure Subset2 (V, E)

```
begin
  K : tableau de booléens de taille ( $V + 1$ )
  pour  $s = 1 \dots V$  faire K[s] :=  $\perp$ 
  K[0] :=  $\top$  pour  $i = 1 \dots n$  faire
    | pour  $s = V \dots x_i$  faire
    | | K[s] := K[s]  $\vee$  K[s -  $x_i$ ]
  return K[V]
```

Construction d'une solution. A partir du tableau à deux dimensions, il est très facile de retrouver un ensemble solution (lorsqu'il en existe) :

Procédure Solution (V, E, K)

```
begin
  si K[n, V] alors
    | s := V
    | res :=  $\emptyset$ 
    | pour  $i = n \dots 1$  faire
    | | si ( $s \geq x_i \wedge K[i - 1, s - x_i]$ ) alors
    | | | res := res  $\cup$   $\{x_i\}$ 
    | | | s := s -  $x_i$ 
    | | si ( $s == 0$ ) alors return res
  return  $\perp$ 
```

Mais on peut aussi coupler la construction de solutions avec la construction de la table K par l'algorithme « économe » en mémoire :

Procédure Subset3 (V, E)

```
begin
  K : tableau de booléens de taille ( $V + 1$ )
  sol : tableau d'ensembles de taille ( $V + 1$ )
  pour  $s = 1 \dots V$  faire
    | K[s] :=  $\perp$ , sol[s] := undef
  K[0] :=  $\top$ , sol[0] :=  $\emptyset$ 
  pour  $i = 1 \dots n$  faire
    | pour  $s = V \dots x_i$  faire
    | | si K[s -  $x_i$ ] alors
    | | | sol[s] := sol[s -  $x_i$ ]  $\cup$   $\{x_i\}$ 
    | | | K[s] :=  $\top$ 
  return (K[V], sol[V])
```

1 Rendre la monnaie

Ici l'objectif est de minimiser le nombre de pièces pour constituer une certaine somme S à partir d'un ensemble de n types de pièces de valeur p_1, \dots, p_n . Notons que l'on fait une

hypothèse importante : on suppose que l'on dispose d'autant de pièces que nécessaire pour chaque catégorie p_1, \dots, p_n .

On définit alors $T[i, s]$ le nombre minimal de pièces de valeurs p_1, \dots, p_i pour constituer la somme s . On a alors $T[i, 0] = 0$ pour tout i , et par convention on prend $T[0, s] = \infty$ pour $s > 0$. On a alors :

$$T[i, s] = \begin{cases} \min(T[i-1, s], 1 + T[i, s - p_i]) & \text{si } s \geq p_i \\ T[i-1, s] & \text{sinon} \end{cases}$$

Exemple. On reprend le cas $S = 8$ et $p_1 = 1, p_2 = 4$ et $p_3 = 6$.

$S \rightarrow$	0	1	2	3	4	5	6	7	8
	0	∞							
$p_1 = 1$	0	1	2	3	4	5	6	7	8
$p_1 = 1$	0	1	2	3	4	5	6	7	8
$p_2 = 4$	0	1	2	3	1	2	3	4	2
$p_3 = 6$	0	1	2	3	1	2	1	2	2

D'où l'algorithme suivant où on n'utilise pas les valeurs $T[s, 0]$:

$T[1 \dots n, 0 \dots S]$: tableau d'entiers
 $T[i, 0] = 0 \quad \forall i$
 Pour $i = 1, \dots, n$:
 ... Pour $s = 1, \dots, S$:
 $T[i, s] = \begin{cases} \infty & \text{si } i = 1 \wedge s < p_i \\ 1 + T[1, s - p_1] & \text{si } i = 1 \wedge s \geq p_i \\ T[i-1, s] & \text{si } i > 1 \wedge s < p_i \\ \min(T[i-1, s], 1 + T[i, s - p_i]) & \text{sinon} \end{cases}$

Pour reconstituer un ensemble solution, on applique le schéma suivant :

- Si $T[i, s] = T[i-1, s]$, alors la pièce p_i n'est pas utile et la solution est celle pour $T[i-1, s]$,
- Si $T[i, s] = 1 + T[i, s - p_i]$, alors il faut une pièce de p_i ajoutée à une solution pour $T[i, s - p_i]$,
- (Et si $T[i-1, s] = 1 + T[i, s - p_i]$, alors les deux choix sont possibles!)

La complexité de la construction de $T[.,.]$ est $n \cdot (S + 1)$, donc en $O(n \cdot S)$. Retourner un ensemble solution se fait en $O(n + T[n, S])$: le n vient du nombre maximal de « saut » de pièces (1 pour chaque catégorie) et $T[n, S]$ vient du nombre maximal d'opérations pour chaque pièce.

On peut là encore améliorer l'algorithme en ne prenant qu'un tableau à une dimension :

$T[0 \dots S]$: tableau d'entiers
 $T[0] = 0 \quad \forall i$
 Pour $i = 1, \dots, n$:
 ... Pour $s = 1, \dots, S$:

$$\dots \dots T[s] = \begin{cases} \infty & \text{si } i = 1 \wedge s < p_i \\ 1 + T[s - p_1] & \text{si } i = 1 \wedge s \geq p_i \\ T[s] & \text{si } i > 1 \wedge s < p_i \\ \min(T[s], 1 + T[s - p_i]) & \text{sinon} \end{cases}$$