# IUT de Montpellier R4.A.04 Qualité Algorithmique

# **TP:** programmation dynamique (DP)

Il n'y a pas de code à récupérer pour ce TP (pensez à écrire des tests!).

# Exercice 1. Nombre de chemins dans une grille

On considère une grille rectangulaire de largeur  $l \ge 1$  et de hauteur  $h \ge 1$ . On appelle *chemin monotone* dans une grille un chemin

- qui part de la case en haut à gauche
- qui termine en bas à droite
- et qui, à chaque étape, avance soit d'une case vers le bas, soit d'une case vers la droite

## **Question 1.1.**

Combien y-a-t-il de chemins monotones dans une grille  $2 \times 3$ ?

#### Question 1.2.

Ecrire un algorithme nbCheminsAux (int 1, int h) qui calcule le nombre de chemins monotones dans une grille  $l \times h$ .

## Question 1.3.

A partir de quelle valeur de x observez vous que nbCheminsAux (x, x) prend plus d'une minute?

## **Question 1.4.**

Transformez nbCheminsAux en DP:

- Ecrire nbCheminsDPAux (int[][]t, int l, int h) qui utilise la même stratégie que nbCheminsAux, mais en se servant du tableau de mémoïsation t.
- Ecrire nbCheminsClient (int 1, int h) qui prépare le tableau t et fait appel à nbCheminsDPAux.

# **Question 1.5.**

Quelle est la complexité de nbCheminsClient (1, h) ?

## Question 1.6.

Testez nbCheminsClient (x, x) (avec le x de la question précédente), pour comparer!

## Question 1.7.

(Bonus) Sur cet exercice, on peut être malin et trouver une formule qui nous donne directement le nombre de chemins monotones dans une grille  $l \times h$ .

# Exercice 2. Découpe de planche<sup>1</sup>

On considère une scierie qui connaît le prix de vente  $p_i$  pour une planche longueur i. Lorsqu'elle reçoit une planche de longueur n, elle peut soit en tirer le prix  $p_n$ , soit la découper en k morceaux de longueur  $i_1, \ldots, i_k$  (avec  $\sum_{\ell=1}^k i_\ell = n$ ) et en tirer  $\sum_{\ell=1}^k p_{i_\ell}$ .

On considère les spécifications suivantes pour l'algorithme int decoupeAux (int [] p, int i) : étant donné

- un tableau p tel que  $p[i] = p_i$  pour  $1 \le i \le n$  (et p[0] = 0)
- un i avec 0 < i < n,

calcule le meilleur prix que l'on puisse tirer d'une planche de taille i. Par exemple, pour p = [0, 1, 6, 8, 9] et i = 4, decoupeAux (p, 4) devra retourner 12.

## **Ouestion 2.1.**

Ecrire decoupeAux (p,i) (sans pour l'instant le transformer en programmation dynamique). Indication : vous ne savez pas où placer votre premier trait de coupe ? Branchez ..

## Ouestion 2.2

Transformez l'algorithme précédent en DP (deux algorithmes à écrire).

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Exercice tiré de transparents d'Oliviez Bournez

#### Ouestion 2.3.

Quelle est la complexité de la DP obtenue ?

Nous allons maintenant faire des modifications pour obtenir une solution, et pas seulement sa valeur.

#### **Ouestion 2.4.**

Ecrire une classe SolutionDecoupe avec au minimum:

- un attribut ArrayList<Integer> l représentant la séquence des traits de découpe, remarquez que on s'imposera :
  - pour tout  $0 < i < l.length, 1 \le l.get(i) < p.length$
  - si la planche est vide, alors on affectera l à l'arrayList vide (et pas à null, ni une arrayList contenant 0)
- un constructeur SolutionDecoupe (SolutionDecoupe s) qui fera la recopie en profondeur de l'arrayList de s (vous verrez pourquoi)
- une méthode add (int j) qui ajoute j à la solution
- une méthode getPrice (int[]p) qui retourne le prix de la solution vis à vis des prix dans p

## Question 2.5.

En s'inspirant de votre ancienne DP, écrire une DP qui calcule une solution. Indications :

- Le tableau de mémoïsation sera donc du type SolutionDecoupe[].
- Attention, quand dans votre branchement vous faites un appel récursif tmp = .. appelrec (..), pensez ensuite à faire une copie en profondeur de tmp. En effet, tmp est la solution stockée dans la case correspondant aux paramètres de l'appel récursif, et on ne veut surtout pas la modifier!

## **Exercice 3. Ordonnancement sur 2 machines**

On considère le problème suivant d'ordonnancemnt de tâches indépendantes sur 2 machines. Les tâches sont ordonnancées depuis le temps 0, et sans interruptions entre les tâches.

- entrée : un tableau t de n entiers positifs représentant les durées des tâches (la ième tâche dure t[i])
- sortie : une partition des tâches en deux ensembles  $M_1$  et  $M_2$  ( $M_i$  contient les indices des tâches sur la machine i)
- fonction objectif:
  - on note  $C_i = \sum_{i \in M_i} t[i]$  la date de fin sur la machine i
  - le but est de minimiser  $C = \min(C_1, C_2)$  correspondant à la date de fin de la dernière tâche

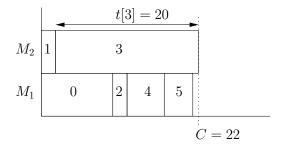


Figure 1: Sur cet exemple avec t = [10, 2, 2, 20, 5, 4], l'optimal est 22, correspondant à  $M_1 = [0, 2, 4, 5]$  et  $M_2 = [1, 3]$ .

On va maintenant écrire une DP qui résoud optimalement ce problème. Une stratégie de branchement possible est la suivante : on parcours les tâches en partant de 0, et pour chaque tâche i, on branche pour savoir si on place i sur la machine 1, ou sur la machine 2. Pour transformer cette stratégie "naïve" de branchement en une DP efficace, il faut réflechir aux informations "minimales" qu'il suffit de donner à la récurrence.

## **Question 3.1.**

Pourquoi il ne faut surtout pas écrire une DP ainsi?

# Question 3.2.

Ecriez la DP correctement (on se contentera de calculer la valeur de l'optimal). Vous devriez avoir une complexité en  $\mathcal{O}(nC^2)$ , où  $C = \sum_{i=1}^n t[i]$ .