



Dans tout le sujet, on utilise les notations suivantes pour un tableau t . La notation $t[i..j]$ (avec $0 \leq i \leq j < t.length$) dénote le sous-tableau compris entre les indices i et j (inclus tous les deux), et la notation $t[i..]$ dénote $t[i..(t.length-1)]$. Par exemple avec $t = [5, 2, 4, 9, 8]$, $t[1..3] = [2, 4, 9]$, et $t[3..] = [9, 8]$. Ces notations sont étendues aux String.

Exercice 1. *Complexité d'une DP*

On considère la fonction suivante (ne cherchez pas à comprendre ce qu'elle calcule, remarquez juste qu'elle est correctement définie, au sens où elle termine toujours).

```
public static int f(int i, int j){
    //0 <= i <= n1
    //0 <= j <= n2 (n1 et n2 sont des var globales avec 0 <= n1 <= n2)
    //0 <= i <= j
    if(i==0 || i==j){
        return 1;
    }
    else{
        return f(i,j-1)+f(i-1,j-1);
    }
}
```

1. Supposons que l'on transforme f en DP en ajoutant un tableau de mémorisation des résultats. Quelle est maintenant la complexité de f en fonction de n_1 et n_2 ? (justifiez en utilisant un théorème du cours)

Exercice 2. *Transformation en DP*

On considère le problème suivant (noté $P2||C_{max}$) d'ordonnancement 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 i ème tâche dure $t[i]$)
- sortie : une partition des tâches en deux ensembles M_1 et M_2 (M_i représente 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 $\max(C_1, C_2)$ correspondant à la date de fin de la dernière tâche

Par exemple, pour $t = [10, 2, 2, 20, 5, 4]$, l'optimal est 22, correspondant à $M_1 = [2, 3]$ et $M_2 = [0, 1, 4, 5]$. Soit $n = t.length$, et $S = \sum_{i=0}^{n-1} t[i]$ la somme des durées de toutes les tâches.

Pour résoudre ce problème, on va brancher pour chaque i en essayant de mettre la tâche i sur M_1 ou sur M_2 . Il faudra donc indiquer dans la récurrence la charge (appelée $load_i$) déjà accumulée sur chaque machine i . On obtient donc l'algorithme suivant:

```

public static int P2CMAUX(int []t, int i, int load1, int load2){
//prerequis
    //t contient des entiers positifs
    //0 <= i <= n
    //0 <= load1 <= S et 0 <= load2 <= S

//retourne la valeur optimale pour ordonnancer les taches de t[i..t.length]
//en supposant que la machine i contient déjà des tâches entre 0 et load1
if(i==t.length){
    return max(load1,load2);
}
else{
    return min(P2CMAUX(t,i+1,load1+t[i],load2),P2CMAUX(t,i+1,load1,load2+t[i]));
}
}

```

Comme dans le cours, on pourrait prouver que P2CMAUX résoud optimalement le problème auxiliaire suivant:
 Problème $P_2 || C_{max} - AUX$

- entrée : trois entiers $i, load_1, load_2$ avec $0 \leq i \leq n$, $0 \leq load_i \leq S$
- sortie : une partition des tâches $\{i, \dots, n-1\}$ en deux ensembles M_1 et M_2 (M_i représente les indices des tâches sur la machine i)
- fonction objectif :
 - on note $C_i = load_i + \sum_{i \in M_i} t[i]$ la date de fin sur la machine i
 - le but est de minimiser $\max(C_1, C_2)$ correspondant à la date de fin de la dernière tâche

1. Transformez la fonction "P2CMAUX" en programmation dynamique en ajoutant la méthode "cliente" associée (et le tableau de mémorisation) comme vu en TD/cours. Donnez la complexité de la programmation dynamique obtenue.

2. Transformez la méthode "P2CMAUX" (celle fournie de base, pas celle de la question précédente) en une méthode "P2CMAUX-V2" pour qu'elle calcule maintenant une solution et plus seulement sa valeur. P2CMAUX-V2 sera donc juste une méthode récursive "classique" (sans aucune instruction liée à la programmation dynamique). Vous pouvez utiliser un type de retour un tableau de deux `ArrayList<Integer>`. On rappelle que l'on peut manipuler une `ArrayList<Integer>` ainsi :

- `ArrayList<Integer> liste = new ArrayList<Integer>();` //construit une liste vide
- `int x = liste.get(i);` //pour obtenir le ième element, avec $0 \leq i < \text{liste.size}()$;
- `liste.add(z);` //pour ajouter un entier z à liste

Exercice 3. Découpe de planche¹

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, \dots, 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 decoupe(int[] p, int i)` : étant donné

- un tableau p indexé de 1 à n tel que $p[i] = p_i$
- un i avec $0 \leq i \leq n$,

calcule le meilleur prix que l'on puisse tirer d'une planche de taille i . Par exemple, pour $p = [1, 5, 8, 9]$ et $n = 4$, `decoupe(p, 4)` devra retourner 10.

1. Ecrire récursivement `decoupe(p, i)` (sans pour l'instant le transformer en programmation dynamique).

¹Exercice tiré de transparents d'Olivier Bournez

Nous allons maintenant prouver que *decoupe* respecte bien ses spécifications (c'est à dire retourne bien une valeur optimale). Reformulons les choses en plus formel en définissant le problème de maximisation $\Pi_{DECOUPE}$

- entrée : un couple (p, i) tel que spécifié dans *decoupe*
- sortie : un ensemble $S = \{i_1, \dots, i_k\}$ d'entiers non nuls tels que $\sum_{x \in S} x = i$ ($S = \emptyset$ autorisé quand $i = 0$)
- fonction objectif : maximiser $f(S) = \dots$

2. Que vaut $f(S)$?

Le but est donc de montrer que pour toute entrée (p, i) de $\Pi_{DECOUPE}$, $decoupe(p, i) = opt(p, i)$

3. Etant donné une entrée (p, i) de *decoupe*, on considère une solution optimale S^* . Soit l^* un des entiers de S^* . Ecrivons $S^* = \{l^*\} \cup S'$ (S' peut éventuellement être vide si S^* ne contenait qu'un entier $l^* = i$). Montrez que $f(S') \leq opt(p, i - l^*)$. En déduire que $opt(p, i) \leq \dots$

4. En déduire que $decoupe(p, i) \geq opt(p, i)$, et donc est égal.

5. Modifiez l'algorithme précédent pour en faire une DP que l'on appelle DP*decoupe*.

6. Quelle est la complexité de DP*decoupe*(p,n) ?

7. Modifiez DP*decoupe* pour qu'il retourne également la solution (sous forme d'une liste par exemple).

Exercice 4. *Decomposition d'une chaîne en blocs*

On considère un alphabet réduit deux caractères $A = \{a, b\}$. On considère le problème suivant de décomposition d'une chaîne en un minimum de patterns.

- entrée : une chaîne s sur l'alphabet A , et une liste de mots p (aussi sur l'alphabet A) appelés les patterns. On supposera que p contient (au moins) "a" et "b".
- sortie : un découpage de s en k blocs $b_i, i \in [k]$ tels que
 - $s = b_1.b_2 \dots .b_k$, où $.$ dénote la concaténation de chaînes
 - pour tout $i \in [k]$, $b_i \in p$
- fonction objectif : minimiser k

Par exemple, pour $s = "baabaaaa"$ et $p = ["a", "b", "aab", "aaaa", "aba", "aaa"]$, les deux décompositions suivantes sont possibles (mais il y en a d'autres)

- $s = "b"."aab"."aaaa"$ (on a donc $b_1 = "b", b_2 = "aab", b_3 = "aaaa"$, et donc une solution de coût 3, qui est d'ailleurs optimale)
- $s = "b"."a"."aba"."aaa"$ (on a donc $b_1 = "b", b_2 = "a", b_3 = "aba", b_4 = "aaa"$, et donc une solution de coût 4)

On remarque que l'on a imposé que p contienne au moins "a" et "b" afin d'être sûr qu'il y ait toujours une solution avec tous les b_i de taille 1.

1. On considère l'algorithme glouton G qui part de la gauche de s , et qui a chaque étape choisit un $b_i \in P$ de longueur la plus grande possible. Sur l'exemple ci-dessus $G(s, p)$ retournerait 3, puisqu'il construirait la première des deux solutions. Construire une instance (s', p') sur laquelle G est le plus mauvais possible. Remarque : essayez d'abord d'obtenir une instance sur laquelle G n'est pas optimal, puis essayez de montrer que pour toute constante c il existe une instance (s', p') telle que $G(s', p') \geq c \times opt(s', p')$.

On va maintenant écrire une DP qui résoud optimalement ce problème:

```

public static int minPattern(int i){
//prerequis
    //(s,p) est une entree du problème,
    //et ces tableaux sont déclarés à l'exterieur de minPattern
    //0 <= i <= s.length()

//retourne le plus petit nombre de blocs pour décomposer la sous chaine de s commençant en i.
//Plus formlement, retourne le plus petit nombre k de blocs b1..bk tels que
//s[i..]=b1..bk, et les bi sont dans p
}

```

Dans l'exemple pour $s = "baabaaaa"$ et $p = ["a", "b", "aab", "aaaa", "aba", "aaa"]$ ci-dessus, `minPattern(3)` doit retourner 2.

2. Ecrire l'algorithme `minPattern`.

Remarque : on ne demande pas d'ajouter le tableau de mémorisation, écrivez simplement un algorithme récursif pour pourrait être facilement transformé en une DP polynomiale. Remarque : vous pouvez utiliser les primitives suivantes :

- `s.length()`, qui dénote le nombre de caractères de `s` (par ex `s.length()` retourne 7 dans l'exemple ci-dessus)
- `s.substring(i,j)` qui pour tout $0 \leq i \leq j < s.length()$ retourne `s[i..j]` (par ex `s.substring(2,4)` retourne "baa" dans l'exemple ci-dessus)
- `p.contains(b)`, avec `p` de type `ListeString` et `b` un `String`, qui retourne vrai ssi `p` contient `b`

Exercice 5. *Interval Stabbing*

On considère le problème suivant de "Interval Stabbing" qui consiste, étant donné n intervalles (dessinés horizontalement), à trouver le minimum de lignes verticales qui "percent" tous ces intervalles. Plus formellement

- entrée : n intervalles avec $I_i = [d_i, f_i]$, avec d_i et f_i dans \mathbb{N}
- sortie : un ensemble d'entiers S tel que pour tout $i \in [1, n]$, il existe $k \in S \cap I_i$ (on dit que I_i est percé par k)
- objectif : minimiser $|S|$

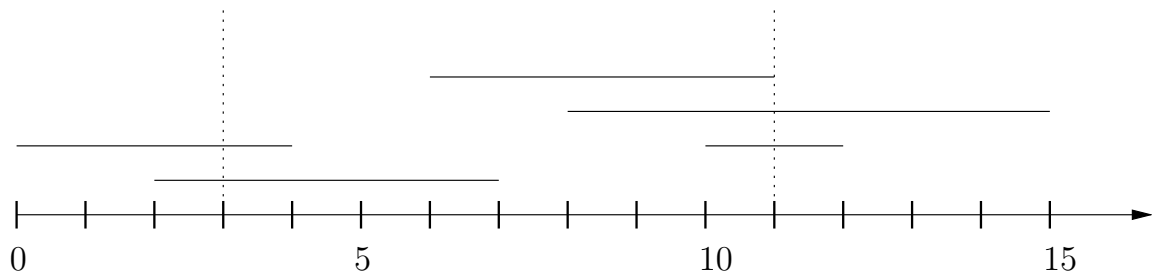


Figure 1: Un exemple avec $n = 5$, et $I_1 = [0, 4]$, $I_2 = [2, 7]$, etc. Ici $S = \{3, 11\}$ est une solution.

1. Ecrivez une fonction récursive **AUX** dont vous préciserez les spécifications (liste des paramètres et prérequis, et explication de ce que la fonction calcule), ainsi qu'une fonction **AUXCLIENT** (qui appelle **AUX** avec les bons paramètres) permettant de calculer la valeur optimale. On ne vous demande pas de transformer **AUX** et **AUXCLIENT** en programmation dynamique.
2. Donnez la complexité qu'aurait votre fonction **AUXCLIENT** si on la transformait en programmation dynamique. Votre formule peut dépendre de n et de $\Delta = \max_{i \in [1, n]} f_i$, mais idéalement essayez d'expliquer comment ne dépendre que de n (et avoir ainsi une complexité polynomiale en n).