

UNIVERSITÉ DE LIÈGE

PROGRAMMATION AVANCÉE

INFO2050

---

## Projet 3 : Mise en page automatique d'une bande dessinée

---

Noémie Lecocq (s130165)  
Andrew Sassoie (s160135)

2017-2018



# 1 Répartition des cases

a)

Une approche exhaustive consisterait à calculer toutes les possibilités de répartition des images puis de chercher celui avec le coût minimal.

**Si il y a 1 image à répartir,** il n'y a qu'une possibilité.

- 1 image sur la première ligne

**Si il y a 2 images à répartir,** il y a deux cas possible.

- 2 images sur la première ligne
- 1 image sur la première ligne et une sur la seconde.

**Si il y a 3 images à répartir,** il y a 4 possibilités.

- 3 images sur la première ligne
- 2 images sur la première ligne et une sur la seconde
- 1 images sur la première ligne et 2 sur la seconde
- 1 image par ligne

À chaque ajout d'une image, on multiplie par deux le nombre de possibilités de répartitions. Dans une cas plus générale on peut dire que la complexité est de  $2^n - 1$  avec  $n$  le nombre d'images à répartir.

b)

$$c(i) = \begin{cases} C(0,0) & i = 0 \\ \min_{0 \leq k \leq i} (c(k) + C(k, i)) & i > 0 \end{cases}$$

où  $C(i, j)$  est le coût pour mettre une image  $i$  et  $j$  sur la même ligne.

c)

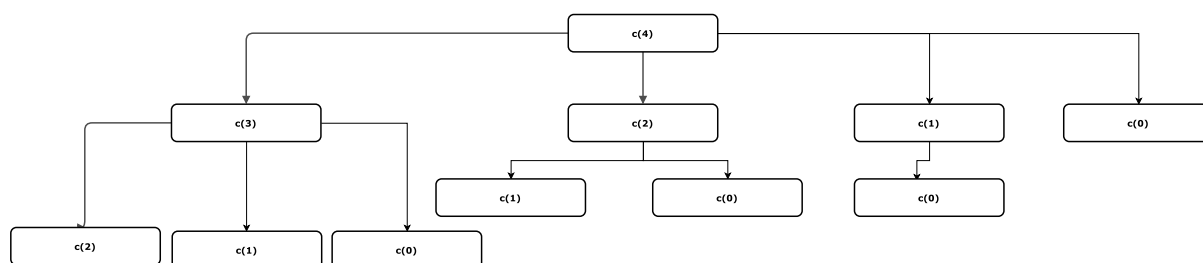


FIGURE 1 – Graphe des appels récursifs

d)

OPTIMAL( $j, nbImages$ )

```
1  if  $j < nbImages + 1$ 
2      if  $j == 0$ 
3           $optimalCost[j] = 0$ 
4      else
5           $optimalCost[j] = +\infty$ 
6          for  $i = 1$  to  $j$ 
7              if ( $optimalCost[i - 1] + costMatrix[i - 1][j - 1] < optimalCost[j]$ )
8                   $optimalCost[j] = optimalCost[i - 1] + costMatrix[i - 1][j - 1]$ 
9                   $mem[j] = i$ 
10      $optimal(j + 1, nbImages)$ 
11  return  $mem$ 
```

e)

La complexité temporelle est  $O(n^2)$  et la complexité spatiale dépend de  $costMatrix$

## 1 Calcul de la couture d'énergie minimale

a)

Une approche exhaustive consisterait à calculer le coût de tous les chemins possibles puis de chercher celui avec le coût minimal. Pour atteindre le pixel  $(i, j)$ ,  $i$  étant la dernière ligne :

Si la hauteur = 1, 1 chemin possible.

Si la hauteur = 2, 3 chemins possibles.<sup>1</sup>

Si la hauteur = 3,  $3 * 3 = 9$  chemins possibles.

Si la hauteur =  $n$ ,  $3 * 3 * \dots = 3^{n-1}$  chemins possibles.

L'approche exhaustive est donc bien de complexité exponentielle.

b)

Cas de base,  $i = 0, j \in [0, largeur - 1]$  ;

$C(i, j) = E(i, j)$

$\forall i > 0, j \in [0, largeur - 1]$  tels que  $C(i - 1, j - 1)$ ,  $C(i - 1, j)$  et  $C(i - 1, j + 1)$  sont définis :

$C(i, j) = E(i, j) + \min(C(i - 1, j - 1), C(i - 1, j), C(i - 1, j + 1))$ <sup>2</sup>

---

1. Si le pixel est au bord de l'image alors il n'y a que 2 chemins possibles, mais on ne va pas considérer ce cas ici pour plus de simplicité

2. Si  $j - 1$  ou  $j + 1$  dépassent les limites de l'image, on n'en tient pas compte dans le calcul du minimum.

c)

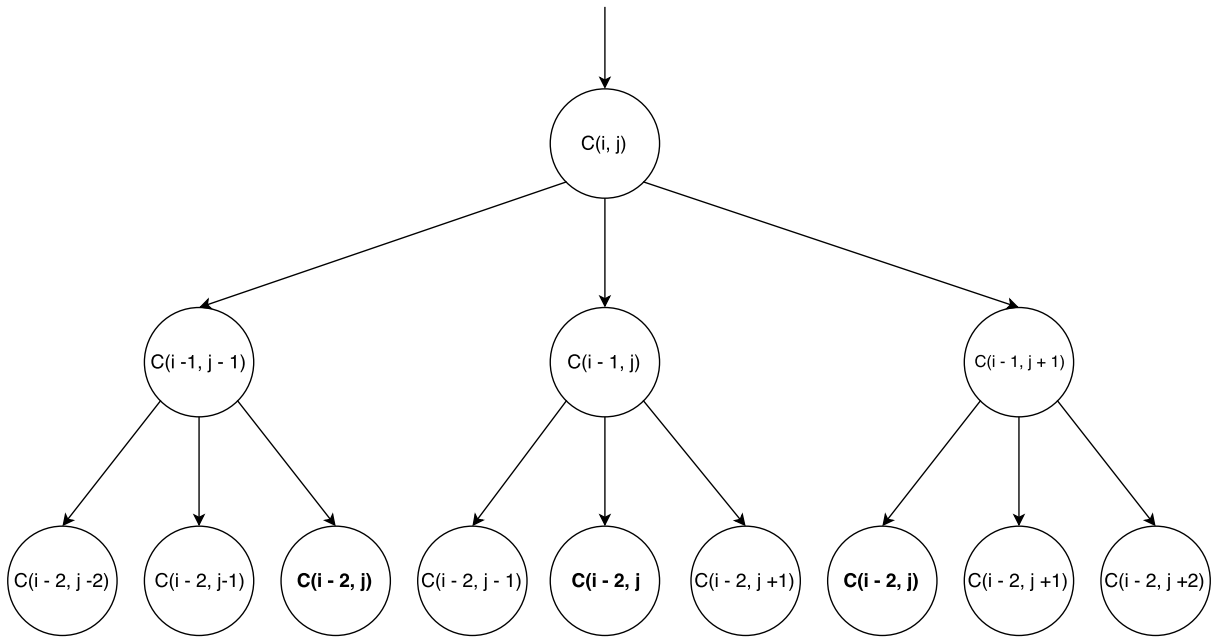


FIGURE 2 – Graphe des appels récursifs

On peut voir dans la figure 2 que l'on effectue plusieurs fois le même appel (en gras). Afin de ne pas faire inutilement des calculs, on tâchera de retenir les valeurs déjà calculées.

d)

$\text{COST}(\text{energy})$

```

1  for  $j = 1$  to  $\text{width}$ 
2     $\text{cost}[1][j] = \text{energy}[1][j]$ 
3  for  $i = 2$  to  $\text{height}$ 
4    for  $j = 1$  to  $\text{width}$ 
5      if  $j - 1 > 1$ 
6         $\text{left} = \text{cost}[i-1][j-1]$ 
7       $\text{mid} = \text{cost}[i-1][j]$ 
8      if  $j + 1 < \text{width}$ 
9         $\text{right} = \text{cost}[i-1][j+1]$ 
10     // Si left ou right n'est pas défini, on n'en tient pas compte
11      $\text{cost}[i][j] = \text{energy}[i][j] + \min(\text{left}, \text{mid}, \text{right})$ 
12  return  $\text{cost}$ 
  
```

$\text{energy}$  est un tableau de taille  $\text{height} * \text{width}$  contenant l'énergie de chaque pixel.

e)

Pour une image de taille  $n * m$ , la complexité est  $\Theta(n * m)$ .  
L'espace mémoire utilisé est constant.

## 2 Fonctions de réduction et d'élargissement d'une image

### a) Implémentation

Pour chacune des fonctions, on utilise deux tableaux de même taille que l'image : *energy* et *sum*. On effectue une boucle  $k$  fois :

On calcule l'énergie de chaque pixel et on la place dans *energy*. Ensuite on calcule le coût de chaque pixel, et on enregistre les résultats dans *sum*. Finalement on cherche le minimum dans la dernière ligne de *sum* et parcourt *sum* du bas vers le haut à partir de ce point afin de reconstituer la couture d'énergie minimale que l'on enregistre dans *seam*.

Dans le cas d'un élargissement, on note dans un tableau *marked*, de même taille que l'image, les pixels de la couture d'énergie minimale.

Ensuite on recopie l'image en enlevant les pixels de la couture d'énergie minimale, on a donc une image réduite d'un pixel en largeur.

Après cette boucle le programme se termine et renvoie la nouvelle image réduite  $k$  fois dans le cas d'une réduction.

S'il s'agit d'un élargissement, on recopie l'image originale et pour chaque pixel marqué on ajoute un pixel à sa droite comme expliqué dans l'énoncé. On retourne ensuite cette image de  $k$  pixels plus large.

### b) Complexités

Pour les deux fonctions la complexité en espace est constante puisqu'on modifie directement dans les images et les tableaux. La complexité de **reduceImageWidth** est  $\Theta(k * n * m)$ .

La complexité de **increaseImageWidth** est  $\Theta(k * n * m)$  si  $k$  est inférieur à 20% de la largeur originale de l'image. Si  $k$  est supérieur à 20%, on devra appeler  $n$  fois la fonction pour ne pas dépasser  $k > 20\% * m$ .