### Université de Liège

# PROGRAMMATION AVANCÉE INFO2050

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

Noémie Lecocq (s130165) Andrew Sassoye (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 a 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**)

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

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

**c**)

d)

Optimal(j, nbImages)

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

**e**)

La complexité temporelle est  $O(n^2)$  et la complexité spatiale dépends 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,  $3 * 3 * ... = 3^{n-1}$  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 :  $C(i, j) = E(i, j) + min(C(i-1, j-1), C(i-1, j), C(i-1, j+1))^2$ 

**c**)

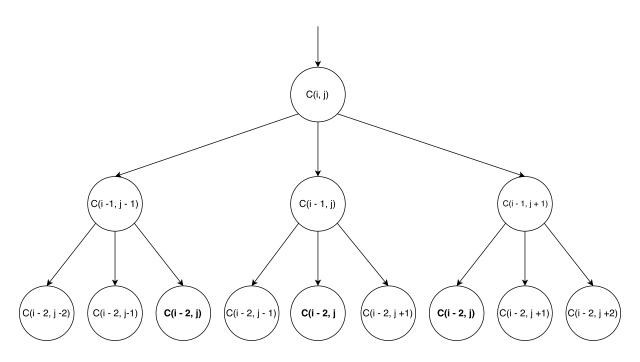


Figure 1 – Graphe des appels récursifs

<sup>1.</sup> 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

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

On peut voir dans la figure 1 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)

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

energy est un tableau de taille heigth\*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.