

Devoir maison n°1 - Version 2 - A rendre sur papier le jeudi 5 novembre

Une *photomosaïque* (figure 1) est une image composée à la manière d'une mosaïque, où les fragments sont eux-mêmes des petites images, appelées *vignettes*. Elle est créée à partir d'une image appelée *image source*. Chaque vignette remplace une zone de même forme dans l'image source appelée *pavé*. Les vignettes sont fabriquées à partir d'une collection d'images appelée *banque* d'images.

L'intérêt est essentiellement artistique : vue de loin, une photomosaïque ressemble à l'image source ; en se rapprochant, on reconnaît les vignettes.

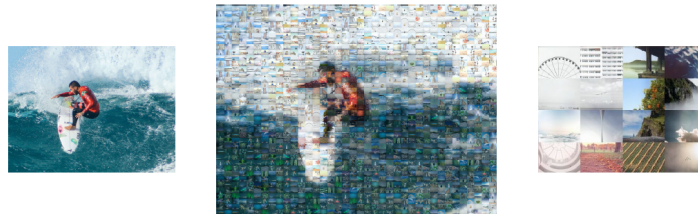


FIGURE 1 – Photomosaïque d'un surfer composée de 1600 vignettes — de gauche à droite : l'image source, la photomosaïque et 16 vignettes

De nombreux paramètres régissent la construction d'une photomosaïque et la qualité du résultat :

- la structure du pavage utilisé (nombre, forme et arrangement des vignettes) ;
- le nombre et la diversité des images de la banque ;
- les algorithmes mis en œuvre pour sélectionner les bonnes images dans la banque, redimensionner les images, placer les vignettes.

Dans la suite du sujet, les photomosaïques sont construites sur des pavages rectangulaires réguliers, c'est-à-dire, constitués de vignettes rectangulaires, toutes de mêmes dimensions et juxtaposées bord à bord.

Pour répondre à une question, il est possible de faire appel aux fonctions définies dans les questions précédentes.

Dans ce problème, on suppose que les modules `numpy` et `matplotlib.pyplot` ont été rendus accessibles grâce à aux instructions :

```
import numpy as np      et      matplotlib.pyplot as plt
```

Dans tout le sujet, le terme "liste" appliqué à un objet Python signifie qu'il s'agit d'une variable de type `list`. Les termes "vecteur" et "tableau" désignent des objets `numpy` de type `np.ndarray`, respectivement à une dimension ou de dimension quelconque.

De façon générale, une attention particulière sera portée à la lisibilité, la simplicité et la clarté du code proposé. L'utilisation d'identifiants significatifs, l'emploi judicieux de commentaires seront appréciés.

Une liste de fonctions potentiellement utiles est fournie à la fin du sujet.

Les entêtes des fonctions demandées sont annotés pour préciser les types des paramètres et du résultat. Ainsi,

```
def uneFonction(n:int, X:[float], c:str, u) -> np.ndarray:
```

signifie que la fonction `uneFonction` prend quatre paramètres `n`, `X`, `c` et `u`, où `n` est un entier, `X` une liste de nombres à virgule flottante, `c` une chaîne de caractères et le type de `u` n'est pas précisé. Cette fonction renvoie un tableau numpy.

Il n'est pas demandé aux candidats d'annoter leurs fonctions, la rédaction par le candidat pourra commencer par :

```
def uneFonction(n, X, c, u):
```

Partie I : Pixel et image

Un pixel (contraction de l'anglais *picture element*) est un élément de couleur homogène utilisé pour représenter une image sous forme numérique. La teinte d'un pixel peut être représentée de plusieurs façons.

Une méthode courante, basée sur la synthèse additive, consiste à la décomposer en trois composantes qui correspondent aux couleurs rouge, vert et bleu. On parle de représentation RGB (pour red, green et blue). Chacune des trois composantes donne l'intensité de la couleur correspondante dans la teinte finale, 0 indiquant l'absence de cette couleur. Ainsi, le triplet (0, 0, 0) désigne un pixel noir.

1. On suppose que chacune des trois composantes RGB d'un pixel est représentée par un nombre entier positif ou nul, codé sur 8 bits.

Combien de couleurs différentes peut-on représenter avec un tel pixel ?

Dans la suite, on représente un pixel par un vecteur (tableau numpy à une dimension) d'entiers de type `np.uint8` (entier non signé codé sur 8 bits) à trois éléments, correspondant respectivement à chacune des composantes RGB du pixel ; on utilise dans toute la suite le type `pixel` pour désigner un tel vecteur.

2. Donner une instruction permettant de créer un vecteur correspondant à un pixel blanc.

Il est rappelé qu'en Python, comme dans beaucoup de langages de programmation, les opérations d'addition, soustraction, multiplication, division entière, modulo et élévation à la puissance (opérateurs `+`, `-`, `*`, `//`, `%`, `**`) appliquées à deux opérandes de même type fournissent un résultat du type de leurs opérandes.

Cela peut conduire à un dépassement de capacité et à une erreur de calcul.

Par exemple si `a = np.uint8(40)` et `b = np.uint8(240)`, alors le résultat de `a+b` ne sera pas 280 (qui n'est pas codable sur un octet) mais 24, car seuls les 8 derniers bits de l'écriture binaire de 280 ont été conservés.

3. Justifier cette dernière affirmation en donnant l'écriture binaire du nombre décimal 280.
4. En prenant toujours `a = np.uint8(40)` et `b = np.uint8(240)`, quel est le résultat renvoyé par Python de `a-b` ? de `a//b` ? de `a/b` ?

Les fonctions numpy qui effectuent de manière répétitive des opérations élémentaires, si elles ne garantissent pas l'absence de dépassement de capacité, prennent la précaution d'utiliser pour leurs calculs intermédiaires et leur résultat un type compatible avec le type de base de la plus grande capacité possible.

Par exemple le résultat de `np.sum(np.array([100, 200], np.uint8))` est de type `np.uint64` (entier non signé codé sur 64 bits) et vaut bien 300.

Pour représenter une image en niveau de gris, on peut se contenter d'une valeur par pixel, représentant l'intensité du gris entre le noir et le blanc. Pour convertir une image en couleurs en niveaux de gris, on peut remplacer chaque pixel par un seul entier, dont la valeur correspond à la partie entière de la moyenne des trois composantes RGB du pixel.

5. Écrire une fonction d'entête

```
def gris(p:pixel) -> np.uint8:
```

qui calcule le niveau de gris correspondant au pixel `p`.

Une image en niveaux de gris de taille h pixels de haut, w pixels de large, est associée à un tableau d'octets (type `np.uint8`) à deux dimensions, à h lignes et w colonnes. Chaque élément de ce tableau représente le niveau de gris du pixel correspondant. Ainsi le tableau à deux dimensions `img1`, défini par :

```
img1 = np.array([[ 85,  0, 127, 170, 85, 150], [119, 102, 102, 123, 81, 170], [255, 170, 90, 112, 63, 97], [171, 212, 225, 186, 162, 171]], np.uint8)
```

définit une image de taille 6×4 , représentée figure 2.

Dans toute la suite, on utilise le type `image` pour désigner un tableau d'octets à deux dimensions.

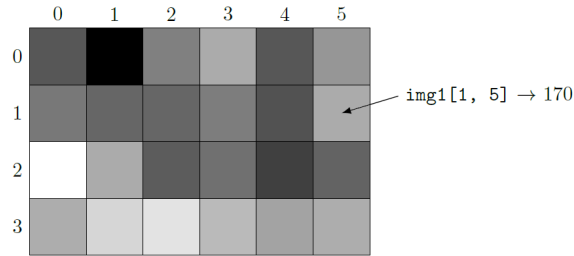


FIGURE 2 – Visualisation de l'image `img1`

Pour les images en couleurs, on ajoute une dimension pour représenter les trois composantes d'un pixel. L'instruction `source = plt.imread("surfer.jpg")` charge dans un tableau numpy l'image en couleurs contenue dans le fichier `surfer.jpg`. Les expressions `source.shape` et `source[0,0]` valent alors respectivement : `(3000, 4000, 3)` et `np.array([144, 191, 221], np.uint8)`.

6. Interpréter ces valeurs.

7. Écrire une fonction d'entête

```
def conversion(a:np.ndarray) -> image:
```

qui génère une image en niveaux de gris correspondant à la conversion de l'image en couleurs `a`.

Partie II : Redimensionnement d'images

On s'intéresse dans cette partie à plusieurs algorithmes de redimensionnement d'une image `A`, de taille $W \times H$ (W pixels de large par H pixels de haut, on note $N = HW$ son nombre total de pixels), en une image `a` de taille $w \times h$ (on pose $n = hw$). Nous nous intéresserons dans la suite uniquement à des images en niveau de gris.

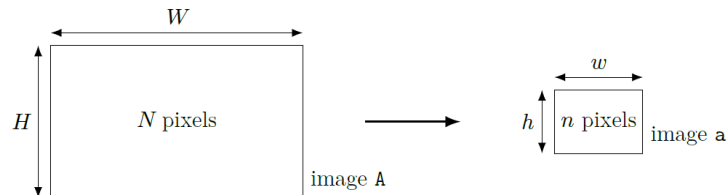


FIGURE 3 – Redimensionnement d'image

II.A : Le contexte

À l'occasion du mariage d'Alice et de Bernard, leurs amis souhaitent réaliser plusieurs photomosaïques sur des thèmes variés. Ils ont pour cela accumulé un grand nombre de photos au ratio 4:3, ce qui signifie que le rapport W/H vaut *exactement* $4/3$. Les photomosaïques mesureront chacune deux mètres de large et seront constituées de $40 \times 40 = 1600$

vignettes, toutes de même taille et au même ratio 4:3. Pour garder une bonne qualité d'impression, ils choisissent une résolution de 10 pixels par millimètre (c'est-à-dire 10 pixels par millimètre en hauteur, 10 pixels par millimètre en largeur, soit au final 100 pixels par millimètre carré) .

8. Quelle taille de vignette ($w \times h$, en pixels) faut-il choisir ?
Quelle sera alors la taille en pixels de la photomosaïque ?

II.B : Algorithme au plus proche voisin

Cette interpolation est définie par la formule $a(i, j) = A\left(\left\lfloor \frac{iH}{h} \right\rfloor, \left\lfloor \frac{jW}{w} \right\rfloor\right)$ où $\lfloor x \rfloor$ désigne la partie entière de x .

9. Écrire une fonction d'entête

```
def procheVoisin(A:image, w:int, h:int) -> image:
```

qui renvoie une nouvelle image correspondant au redimensionnement de l'image **A** à la taille $w \times h$ en utilisant l'interpolation au plus proche voisin.

10. Quelle est sa complexité temporelle asymptotique (en fonction de w et h) ?

II.C : Algorithme de réduction par moyenne locale

On suppose ici que les dimensions de l'image **a** divisent celles de l'image **A** : H/h et W/w sont entiers. Afin d'améliorer la qualité de la réduction, on propose la fonction `moyenneLocale`.

```
1 def moyenneLocale(A:image, w:int, h:int) -> image:
2     a = np.empty((h, w), np.uint8)
3     H, W = A.shape
4     ph, pw = H // h, W // w
5     for I in range(0, H, ph):
6         for J in range(0, W, pw):
7             a[I // ph, J // pw] = round(np.mean(A[I:I+ph, J:J+pw]))
8     return a
```

11. Expliquer en quelques lignes son principe de fonctionnement.
12. Donner sa complexité temporelle asymptotique.

II.D : Optimisation de la réduction par moyenne locale

Afin d'accélérer le calcul de la moyenne locale, on précalcule pour chaque image sa table de sommation. La table de sommation d'une image **A** de N pixels, représentée par le tableau **A** à H lignes et W colonnes, est le tableau **S** à $H + 1$ lignes et $W + 1$ colonnes, défini par

$$\forall l \in [0, H], \quad \forall c \in [0, W], \quad S(l, c) = \sum_{\substack{0 \leq i < l \\ 0 \leq j < c}} A(i, j),$$

la somme étant prise nulle quand elle ne comporte aucun terme.

Voici une illustration de la table de sommation S pour une image A à 3 lignes et 3 colonnes :

2	3	2
10	7	1
4	5	11

tableau A

→

0	0	0	0
0	2	5	
0	12	22	
0	16		

tableau S

FIGURE 4 – tableauSommmation

13. Recopier le tableau de sommation S de la figure 4 et compléter les cases manquantes.
14. Le type `np.uint32` (entier non signé codé sur 32 bits) est-il suffisant pour stocker les éléments de S si l'image A comporte 50 millions de pixels ? Justifier.
15. Écrire une fonction, de complexité temporelle asymptotique $O(N)$, d'entête

```
def tableauSommmation(A:image) -> np.ndarray:
    qui calcule la table de sommation de l'image A.
```

On suppose à nouveau que les dimensions de l'image A divisent celles de l'image a : H/h et W/w sont entiers.

On propose alors la fonction `réductionSommmation`, qui prend en paramètre l'image A et sa table de sommation S ($S = \text{tableauSommmation}(A)$), ainsi que les dimensions de l'image que l'on souhaite obtenir.

```
1 def réductionSommmation(A:image, S:np.ndarray, w:int, h:int) -> image:
2     a = np.empty((h, w), np.uint8)
3     H, W = A.shape
4     ph, pw = H // h, W // w
5     nbp = ph * pw
6     for I in range(0, H, ph):
7         for J in range(0, W, pw):
8             X = (S[I+ph, J+pw] - S[I+ph, J]) - (S[I, J+pw] - S[I, J])
9             a[I // ph, J // pw] = round(X / nbp)
10    return a
```

16. Expliquer en quelques lignes le principe de fonctionnement de `réductionSommmation`.
17. Donner sa complexité temporelle asymptotique.

II.E : Synthèse

18. Discuter des cas d'usage respectifs de `procheVoisin`, `moyenneLocale` et `réductionSommmation` pour redimensionner une image.

Partie III : Placement des vignettes

IV.A : Préparatifs

On envisage ici le cas où la photomosaïque est homothétique de l'image source et constituée de p vignettes de haut sur p vignettes de large. Le nombre total de vignettes est donc $r = p^2$.

19. Écrire une fonction d'entête

`def initMosaïque(source:image, w:int, h:int, p:int) -> image:` qui prend en paramètre l'image source, les dimensions w et h d'une vignette et le nombre p de vignettes par coté. Cette fonction renvoie une version redimensionnée de `source`, de même taille que la photomosaïque finale. On rappelle qu'il est possible d'utiliser les fonctions définies précédemment.

On appelle désormais *pavé* chaque zone de cette image source redimensionnée, de taille $w \times h$, qui doit être remplacé par une vignette. Afin de comparer les vignettes et les pavés, on définit la distance L_1 entre deux images a et b de même taille $w \times h$ par :

$$L_1(a, b) = \sum_{\substack{0 \leq i < h \\ 0 \leq j < w}} |a(i, j) - b(i, j)|.$$

20. Écrire une fonction d'entête

`def L1(a:image, b:image) -> int:`

qui calcule la distance L_1 entre deux images de même taille, en prenant garde aux dépassements de capacité.

21. Écrire une fonction d'entête

`def choixVignette(pavé:image, vignettes:[image]) -> int:`

qui prend en paramètre une image correspondant à un pavé et une liste de vignettes et qui renvoie l'indice i tel que `L1(pavé, vignettes[i])` est minimal (ou l'un d'entre eux si plusieurs vignettes conviennent). Cette fonction ne doit pas modifier la liste des vignettes.

IV.B : Méthode sans restriction du choix des vignettes

22. Écrire, à l'aide de ce qui précède, une fonction d'entête

`def construireMosaïque(source:image, vignettes:[image], p:int) -> image:`

qui construit une photomosaïque homothétique de `source` comportant p vignettes par côté.

23. Déterminer sa complexité temporelle asymptotique en fonction de la taille $n = hw$ des vignettes, du nombre r de vignettes dans la mosaïque et de la longueur q de la liste `vignettes`.

IV.B : Amélioration

Cette sous-partie demande de l'initiative de votre part, vous pouvez être amené à définir de nouvelles variables, structures de données et fonctions. Il est demandé d'explicitement la démarche utilisée, de préciser le rôle de chaque nouvelle fonction et variable introduite et de les illustrer, le cas échéant, par un schéma. Toute démarche pertinente, même non aboutie, sera valorisée.

La méthode sans restriction proposée précédemment peut conduire à sélectionner répétitivement les mêmes vignettes et à mal les répartir. En particulier, une plage uniforme de l'image source conduit à l'accumulation de la même vignette dans cette zone de la photomosaïque.

24. Proposer une stratégie de construction de photomosaïque permettant de sélectionner un maximum de vignettes différentes et, au cas où une vignette serait réutilisée, d'éviter que les différentes apparitions de la même vignette se retrouvent trop proches.

25. Implanter cette stratégie sous la forme d'une fonction `belleMosaïque`, version améliorée de la fonction `construireMosaïque`, dont on définira les éventuels paramètres supplémentaires.

Annexe : Opérations et fonctions disponibles en Python

- `range(n)` itérateur sur les n premiers entiers $\llbracket 0, n - 1 \rrbracket$.
`list(range(5))` $\rightarrow [0, 1, 2, 3, 4]$.
- `range(d, f, p)` où d , f et p sont des entiers, itérateur sur les entiers $(r_i = d + ip \mid r_i < f)_{i \in \mathbb{N}}$ si $p > 0$ et $(r_i = d + ip \mid r_i > f)_{i \in \mathbb{N}}$ si $p < 0$. Le paramètre p est optionnel avec une valeur par défaut de 1.
`list(range(1, 5))` $\rightarrow [1, 2, 3, 4]$; `list(range(20, 10, -2))` $\rightarrow [20, 18, 16, 14, 12]$.
- `s[d:f:p]` où s est une séquence et d , f et p sont des entiers, désigne la séquence des éléments de s dont les indices correspondent à `range(d, f, p)`. Si s est d'un type de base (liste ou tuple), `s[d:f:p]` effectue une copie, si s est un tableau numpy, `s[d:f:p]` est une vue sur les éléments de s et peut être utilisé pour modifier s .
`[0, 1, 2, 3, 4, 5][2:6:2]` $\rightarrow [2, 4]$; `(0, 1, 2, 3, 4, 5)[5:2:-2]` $\rightarrow (5, 3)$.
- `math.sqrt(x)` calcule la racine carrée du nombre x .
- `round(n)` arrondit le nombre n à l'entier le plus proche. Le résultat est de type `int` pour les types numériques de base. Pour les types de la bibliothèque numpy, le résultat a le même type que l'argument.
- `math.floor(x)` renvoie le plus grand entier inférieur ou égal à x .
- `math.ceil(x)` renvoie le plus petit entier supérieur ou égal à x .

Opérations sur les listes

- `len(L)` donne le nombre d'éléments de la liste L .
- `L1 + L2` construit une liste constituée de la concaténation des listes $L1$ et $L2$.
- `n * L` construit une liste constituée de la liste L concaténée n fois avec elle-même.
- `e in L` et `e not in L` déterminent si l'objet e figure dans la liste L . Cette opération a une complexité temporelle en $O(\text{len}(L))$.
`2 in [1, 2, 3]` $\rightarrow \text{True}$; `2 not in [1, 2, 3]` $\rightarrow \text{False}$.
- `L.append(e)` ajoute l'élément e à la fin de la liste L .
- `L.pop(i)` : renvoie l'élément à l'indice i de la liste L et le supprime de la liste.
- `L.remove(e)` supprime de la liste L le premier élément qui a pour valeur e , s'il existe. Cette opération a une complexité temporelle en $O(\text{len}(L))$.
- `L.insert(i, e)` insère l'élément e à la position d'indice i dans la liste L (en décalant les éléments suivants); si $i \geq \text{len}(L)$, e est ajouté en fin de liste.
- `L.sort()` trie en place la liste L (qui est donc modifiée) en réordonnant ses éléments dans l'ordre croissant.

Opérations sur les tableaux (`np.ndarray`)

- `np.array(s, dtype)` crée un nouveau tableau contenant les éléments de la séquence s . La taille de ce tableau est déduite du contenu de s . Le paramètre `dtype` précise le type des éléments du tableau créé.
- `np.empty(n, dtype)`, `np.empty((n, m), dtype)` crée respectivement un tableau à une dimension de n éléments et un tableau à n lignes et m colonnes dont les éléments, de valeurs indéterminées, sont de type `dtype`. Si le paramètre `dtype` n'est pas précisé, il prend la valeur `float`.
- `np.zeros(n, dtype)`, `np.zeros((n, m), dtype)` fonctionne comme `np.empty` en initialisant chaque élément à la valeur zéro pour les types numériques ou `False` pour les types booléens.
- `np.full(n, v, dtype)`, `np.full((n, m), v, dtype)` fonctionne comme `np.empty` en initialisant chaque élément à la valeur v .
- `a.ndim` nombre de dimensions du tableau a .
- `a.shape` tuple donnant la taille du tableau a pour chacune de ses dimensions.
- `len(a)` taille du tableau a dans sa première dimension, équivalent à `a.shape[0]`.
- `a.size` nombre total d'éléments du tableau a .

- `a.dtype` type des éléments du tableau `a`.
- `a.min()`, `a.max()` renvoie la valeur du plus petit (respectivement plus grand) élément du tableau `a`; ces opérations ont une complexité temporelle en $O(a.size)$.
- `a.sum()` ou `np.sum(a)` calcule la somme de tous les éléments du tableau `a`; cette opération a une complexité temporelle en $O(a.size)$.
- `a.sum(d)` ou `np.sum(a, d)` effectue la somme des éléments du tableau `a` suivant la dimension `d`; le résultat est un nouveau tableau avec une dimension de moins que `a`.
`a.sum(0)` → somme par ligne, `a.sum(1)` → somme par colonne, etc.
- `a.mean()` ou `np.mean(a)` renvoie la valeur moyenne de tous les éléments du tableau `a`; le résultat est de type `np.float64`. Cette opération a une complexité temporelle en $O(a.size)$.
- `a.mean(d)` ou `np.mean(a, d)` effectue la moyenne des éléments du tableau `a` suivant la dimension `d`; le résultat est un nouveau tableau avec une dimension de moins que `a`.
`a.mean(0)` → moyenne par ligne, `a.mean(1)` → moyenne par colonne, etc.
- `a.round()`, `np.around(a)` crée un nouveau tableau de même forme et type que `a` en arrondissant ses éléments à l'entier le plus proche.