TP N° 2: Boucles, fonctions et éléments de numpy

Objectifs du TP: utiliser des tests (if...elif...else), des boucles (for, while) rédiger une fonction avec de l'aide, utiliser des mesures d'efficacité temporelle.

<u>ATTENTION</u>: si vous n'avez pas accès à jupyter notebook sur votre machine, vous pouvez utiliser le site: https://mybinder.org/. Renseignez alors dans la boite "GitHub repository name or URL" l'url suivant: https://gitlab.com/josephsalmon/hlma310/, en mettant l'option Gitlab puis cliquez sur "Launch". Cela permet de lancer un notebook de manière distante, et d'effectuer ce TP sans installation sur votre machine (le temps de lancement peut être plus ou moins long en fonction du trafic).

Repartez du TP1 et renommez votre fichier en suivant la même procédure, et en utilisant filename pour votre nom de TP, où filename est obtenu comme suit :

```
# Changer ici par votre Nom / Prénom:
nom = "Salmon" # à remplacer
prenom = "Joseph" # à remplacer
extension = ".ipynb"
tp = "TP2_HMLA310"
filename = "_".join([tp, prenom, nom + extension])
filename = filename.lower()
```

EXERCICE 1. (Petit théorème de Fermat)

Le petit théorème de Fermat est un résultat connu de la théorie des nombres. Nous allons l'illustrer numériquement dans cet exercice. Son énoncé est le suivant :

Petit théorème de Fermat. Soit p un nombre premier et soit a un entier non divisible par p, alors $a^{p-1} - 1 \equiv 0[p]$.

- (a) Écrire une fonction nommée fermat qui prend en entrée a et p, et qui renvoie a^{p-1} mod p
- (b) Vérifiez que ce résultat est vrai pour p=13 et a=16. On testera l'égalité avec le symbole == et la fonction fermat précédente.
- (c) Créer la liste prems qui contient les 7 premiers nombre premiers.
- (d) Vérifiez la justesse du théorème pour les 7 premiers nombres premiers et pour tous les nombres $a \in [1, 100]$ satisfaisant la contrainte a non divisibles par p. On utilisera pour cela une boucle while et une variable booléenne qui arrêterais la boucle si le théorème était faux :
 - la liste prems
 - un booléen
 - une boucle extérieur while et for imbriquées
 - un test if (ou deux si vous le souhaitez).

EXERCICE 2. (Séries)

Calculez la série $\sum_{j=0}^{n} r^j$ pour r=.75 et n=10,20,30,40. On proposera deux solutions :

- (a) une solution avec une boucle for sur une liste
- (b) une solution avec un numpy array et la fonction sum du même module.

Enfin comparez le résultat pour ces quatre valeurs de n à celui donné par la formule $\frac{1-r^{n+1}}{1-r}$.

Exercice 3. (Gymnastique de création de matrices/vecteurs en numpy)

Créez les vecteurs et matrices qui suivent <u>sans rentrer les valeurs à la main</u> une à une. On pourra utiliser notamment : np.ones, np.arange, np.diag, np.reshape :

```
(a) array([1., 1., 1.]), dont la taille est (3,)
(b) array([[1., 1., 1.]]) dont la taille est (1,3)
(c) array([1, 2, 3])
(d) array([2, 1, 0, -1, -2])
(e) array([1, 2, 3, 1, 2, 3]) (avec np.hstack ou np.tile)
(f) array([[1, 2, 3],[4, 5, 6]])

(g) l'array qui représente la matrice

\begin{bmatrix}
0. & 0. & 0. & 0. & 0. & 0. \\
1. & 0. & 0. & 0. & 0. \\
0. & 1. & 0. & 0. & 0. \\
0. & 0. & 1. & 0. & 0. \\
0. & 0. & 0. & 1. & 0. & 0. \\
0. & 0. & 0. & 0. & 1. & 0.
```

EXERCICE 4. (Suite de Fibonacci)

On se propose de faire l'étude de cette fameuse suite et de comparer l'efficacité en mémoire et en temps de diverse implémentations. On utilisera par exemple une version avec des boucles et des listes, et une version avec numpy et un modèle matriciel. Pour rappel la suite de Fibonacci est définie par la récurrence d'ordre deux :

$$\begin{cases} F_0 = 0, \\ F_1 = 1, \\ F_n = F_{n-1} + F_{n-2}, \text{ si } n \ge 2. \end{cases}$$

Les premiers termes de cette suite sont donc : 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89, 144, ...

(a) Utiliser la commande magique %timeit (si %load_ext memory_profiler est disponible sur votre machine) pour mesurer la performance du calcul de fibonacci_naive(28), où la fonction fibonacci_naive est définie par :

```
def fibonacci_naive(n):
    if n == 0:
        return 0
    elif n == 1:
        return 1
    else:
        return fibonacci_naive(n - 1) + fibonacci_naive(n - 2)
```

À votre avis qu'est ce qui fait que cette fonction est si lente?

- (b) Proposez une implémentation fibonacci_list plus efficace, utilisant deux variables, une liste et une boucle for et qui prend en entrée n et qui ressort une liste contenant toutes les valeurs de la suite F_0, F_1, \ldots, F_n . Par exemple fibonacci_list(5) donnera en sortie : [0, 1, 1, 2, 3, 5].
- (c) Proposez une implémentation avec deux variables et une boucle for qui soit (beaucoup) plus efficace.
- (d) Comparez avec la version suivante qui utilise un cache (i.e., un stockage temporaire):

```
from functools import lru_cache
@lru_cache()
def fibonacci_cache(n):
    if n < 2:
        return n
    return fibonacci_cache(n-1) + fibonacci_cache(n-2)</pre>
```

(e) Proposez une implémentation avec numpy qui utilise la relation suivante :

$$\text{Pour } n\geqslant 0, \quad \begin{pmatrix} F_{n+2} \\ F_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F_{n+1} \\ F_{n} \end{pmatrix} \ .$$

ainsi qu'une puissance de matrice (i.e., la fonction np.linalg.matrix_power de numpy). Comparez l'efficacité de cette méthode avec les précédentes implémentations.

^{1.} on peut obtenir des informations sur l'utilisation de la mémoire de manière similaire, en utilisant la commande %memit

Pour aller plus loin

On pourra consulter la page :

https://jakevdp.github.io/PythonDataScienceHandbook/01.07-timing-and-profiling.html pour plus de détails sur les implémentations de la suite de Fibonaci.

 $_$ page 3