

# Sujet Python et Mathématiques - EFI

## Partie I : Étude et calcul de suites

On considère la suite  $(u_n)$  définie par

$$u_0 = 1, \quad u_{n+1} = \frac{1}{2}u_n + 3.$$

1. Calculer  $u_1$ ,  $u_2$  et  $u_3$ .
2. Montrer que  $(u_n)$  converge et déterminer sa limite.
3. Écrire une fonction Python `suite(n)` qui calcule  $u_n$ .
4. On peut montrer par récurrence que pour une suite arithmético-géométrique  $u_{n+1} = au_n + b$ , on a  $u_n = a^n(u_0 - l) + l$  avec  $l$  la limite. Démontrer ceci et déterminer  $u_n$  explicitement.
5. Écrire une fonction Python `suite_explicite(n)` qui calcule  $u_n$  via la formule explicite.
6. Vérifier avec Python que `suite(n)` et `suite_explicite(n)` donnent les mêmes résultats pour  $n = 20$ .

## Partie II : Estimation de $\pi$ par la méthode de Monte Carlo

**Exercice 6.** On souhaite estimer la valeur de  $\pi$  par une méthode probabiliste appelée « méthode de Monte Carlo ». Elle repose sur une idée géométrique simple.

On considère le quart de disque de rayon 1 centré à l'origine dans le carré  $[0, 1] \times [0, 1]$ .

### Partie A – Modélisation géométrique

1. Rappeler la formule de l'aire d'un disque et en déduire celle d'un quart de disque de rayon 1.
2. On choisit un point  $(X, Y)$  au hasard dans le carré  $[0, 1] \times [0, 1]$  (loi uniforme). Montrer que la probabilité que ce point tombe dans le quart de disque est  $\frac{\pi}{4}$ .

### Partie B – Modèle probabiliste

3. On simule  $n$  points  $(X_i, Y_i)$  indépendants, uniformément choisis dans  $[0, 1]^2$ . On définit :

$$I_i = \begin{cases} 1 & \text{si } X_i^2 + Y_i^2 \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Montrer que l'espérance de  $I_i$  est  $\frac{\pi}{4}$ .

4. On note  $M_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I_i$ . Donner une estimation de  $\pi$  en fonction de  $M_n$ .

### Partie C – Simulation

5. Écrire une fonction `is_in_circle(x,y)` qui renvoie `True` ou `False` si le point est sur le cercle ou non.
6. Écrire une fonction Python qui simule  $n$  couples  $(X_i, Y_i)$  et retourne une estimation de  $\pi$  par la méthode de Monte Carlo.
7. Tester cette fonction pour  $n = 1000$ ,  $n = 10000$  et  $n = 100000$ .
8. Refaire l'expérience 100 fois avec  $n = 10000$  et représenter les résultats sur un histogramme.
9. Expliquer pourquoi l'estimation s'améliore quand  $n$  augmente.

## Partie III : Approximation numérique de dérivées

Soit une fonction  $f$  définie et dérivable sur un intervalle  $[a, b]$ .

1. Rappel : pour  $x \in [a, b]$  et un petit  $h > 0$ , on approxime la dérivée par la différence finie avant :

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}.$$

- (a) Montrer que cette approximation est d'ordre 1 en  $h$ , c'est-à-dire que l'erreur est proportionnelle à  $h$ .
2. Écrire une fonction Python `derivee_avant(f,x,h)` qui calcule cette approximation, où  $f$  est une fonction Python,  $x$  un flottant,  $h$  un petit flottant.
  3. Écrire une fonction Python `derivee_centrale(f,x,h)` qui utilise la différence centrée :

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}.$$

Indiquer l'ordre d'erreur de cette approximation.

4. Pour la fonction  $f(x) = \sin(x)$ , sur  $[0, 2\pi]$ , programmer un calcul des dérivées approchées en 100 points régulièrement espacés.
5. Tracer avec `matplotlib` la courbe de  $f'(x) = \cos(x)$  (valeur exacte) et les approximations obtenues avec `derivee_avant` et `derivee_centrale` (sur le même graphique).
6. Étudier numériquement l'erreur maximale (en valeur absolue) entre la vraie dérivée et chaque approximation lorsque  $h$  varie de  $10^{-1}$  à  $10^{-5}$  (par exemple, en  $h = 10^{-k}$  pour  $k = 1, \dots, 5$ ). Tracer ces erreurs en échelle logarithmique.
7. Conclure sur l'efficacité relative des deux méthodes.

## Partie IV : Étude d'une fonction polynomiale et zéros

On considère la fonction  $g$  définie par

$$g(x) = x^4 - 3x^3 + 2.$$

1. Étudier les variations de  $g$  (calcul de la dérivée, tableaux de signe).
2. Déterminer les points critiques et leurs natures (minimum, maximum, point d'inflexion).
3. Écrire une fonction Python `g(x)` qui calcule  $g(x)$ .
4. Utiliser la méthode de dichotomie (bisection) pour approximer une racine de  $g$  sur  $[0, 2]$  avec une précision  $10^{-6}$ . On rappelle la fonction Python suivante :

```
1 def dichotomie(f, a, b, epsilon):
2     while b - a > epsilon:
3         m = (a + b)/2
4         if f(m) == 0:
5             return m
6         elif f(a)*f(m) < 0:
7             b = m
8         else:
9             a = m
10    return (a + b)/2
```

5. Afficher la valeur approchée trouvée et vérifier  $g$  en ce point.
6. Tracer la courbe de  $g$  sur  $[-1, 3]$ .

## Partie V : Calculs numériques avancés et suites (1h30)

1. La fonction exponentielle peut être approchée par la somme de sa série de Taylor centrée en 0 :

$$e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}.$$

- Écrire une fonction Python `factorielle(n)` calculant  $n!$ .
2. Écrire une fonction Python `exp_approx(x,n)` qui calcule la somme des  $n$  premiers termes pour approcher  $e^x$ .
  3. Pour  $x = 1$ , calculer les approximations pour  $n = 5, 10, 15$  et comparer avec la valeur de `math.exp(1)`.
  4. Implémenter une fonction Python `erreur_approx(x,n)` qui retourne l'erreur absolue entre `exp_approx(x,n)` et `math.exp(x)`.
  5. Tracer la courbe de l'erreur en fonction de  $n$  (par exemple pour  $n = 1$  à 30).
  6. (Bonus) Adapter `exp_approx` pour utiliser une méthode récursive afin d'éviter de recalculer les factorielles à chaque terme.
  7. Étudier numériquement la convergence de la suite définie par

$$w_0 = 1, \quad w_{n+1} = \frac{1}{2} \left( w_n + \frac{2}{w_n} \right)$$

(suite de Héron pour  $\sqrt{2}$ ).

- (a) Écrire une fonction Python `heron_sqrt2(n)` qui calcule  $w_n$ .
- (b) Calculer  $w_{10}$  et comparer à  $\sqrt{2}$  (fonction `math.sqrt(2)`).