Corrigé

Résolution numérique d'une équation différentielle

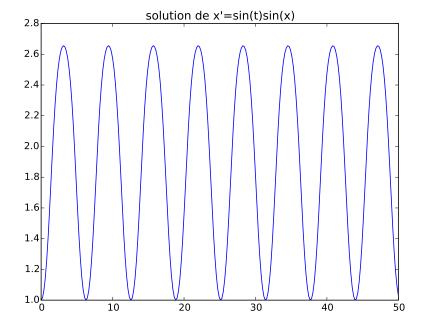
Exercice 1. On commence par importer les différents modules et fonctions dont nous auront besoin :

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy.integrate import odeint
```

La fonction odeint nous permet d'obtenir une résolution numérique de référence pour l'équation différentielle qui nous intéresse :

```
def f(x, t):
    return np.sin(t) * np.sin(x)

t = np.linspace(0, 50, 256)
x = odeint(f, 1, t)
plt.plot(t, x)
plt.title("solution de x'=sin(t)sin(x)")
plt.show()
```



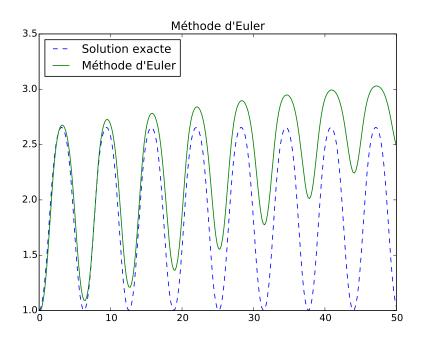
La méthode d'Euler se définit ainsi :

```
def euler(f, x0, t):
    n = len(t)
    x = [x0]
    for k in range(0, n-1):
        h = t[k+1] - t[k]
        p1 = f(x[k], t[k])
        x.append(x[k] + h * p1)
    return x
```

mais le résultat est assez décevant, la solution fournie par la méthode s'éloigne irrémédiablement de la vraie solution :

http://info-llg.fr/ page 1

```
x1 = euler(f, 1, t)
plt.plot(t, x, '--', label='Solution exacte')
plt.plot(t, x1, label="Méthode d'Euler")
plt.title("Méthode d'Euler")
plt.legend(loc='upper left')
plt.show()
```



En revanche, les méthodes de Heun et RK₄ s'avèrent bien plus précises :

```
def rk4(f, x0, t):
                                                                  n = len(t)
def heun(f, x0, t):
                                                                  x = \lceil x0 \rceil
    n = len(t)
                                                                  for k in range(0, n-1):
                                                                      h = t[k+1] - t[k]

p1 = f(x[k], t[k])
    x = [x0]
    for k in range(0, n-1):
         h = t[k+1] - t[k]
                                                                       p2 = f(x[k] + h * p1 / 2, t[k] + h / 2)
        p1 = f(x[k], t[k])

p2 = f(x[k] + h * p1, t[k+1])
                                                                       p3 = f(x[k] + h * p2 / 2, t[k] + h / 2)
                                                                       p4 = f(x[k] + h * p3, t[k+1])
         x.append(x[k] + h * (p1 + p2) / 2)
                                                                       x.append(x[k] + h * (p1+2*p2+2*p3+p4) / 6)
    return x
                                                                  return x
```

et fournissent des résultats peu discernables de la solution exacte.

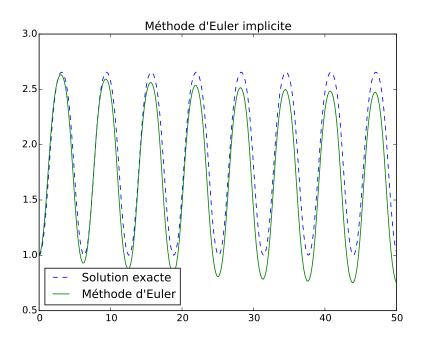
Enfin, la méthode d'Euler implicite est définie par :

```
from scipy.optimize import newton

def eulerbis(f, x0, t):
    n = len(t)
    x = [x0]
    for k in range(0, n-1):
        h = t[k+1] - t[k]
        s = newton(lambda u: u - x[k] - f(u, t[k+1]) * h, x[k])
        x.append(s)
    return x
```

Elle fournit un résultat visuellement un peu meilleur que la méthode d'Euler classique, mais s'éloigne elle aussi de la solution exacte :

```
x4 = eulerbis(f, 1, t)
plt.plot(t, x, '--', label='Solution exacte')
plt.plot(t, x4, label="Méthode d'Euler")
plt.title("Méthode d'Euler implicite")
plt.legend(loc='best')
plt.show()
```



Exercice 2. On définit l'erreur de la méthode ainsi :

```
def erreur(methode, n):
    t = np.linspace(0, 2, n)
    def f(x, t): return x
    x = methode(f, 1, t)
    m = 0
    for k in range(n):
        m = max(m, abs(x[k] - np.exp(t[k])))
    return m
```

La recherche du rang minimal pour une précision donnée peut être réalisée par une méthode dichotomique, à condition de posséder une valeur n_0 qui réalise cette précision (valeur qu'on peut obtenir en tâtonnant). On définit donc la fonction :

```
def rang(methode, epsilon, n0):
    if erreur(methode, n0) > epsilon:
        return None
    a, b = 2, n0
    while b - a > 1:
        c = (a + b) // 2
        if erreur(methode, c) > epsilon:
            a = c
        else:
            b = c
    return b
```

Cette fonction fournit les résultats suivants :

```
>>> rang(euler, 1e-1, 200)
147
>>> rang(euler, 1e-2, 2000)
1477
>>> rang(euler, 1e-3, 20000)
14777
```

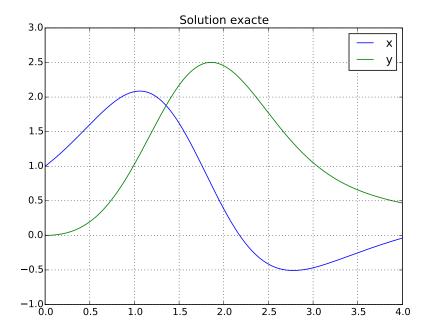
```
>>> rang(heun, 1e-2, 100)
32
>>> rang(heun, 1e-4, 1000)
315
>>> rang(heun, 1e-6, 10000)
3140
```

```
>>> rang(rk4, 1e-4, 100)
13
>>> rang(rk4, 1e-8, 200)
120
>>> rang(rk4, 1e-12, 1500)
1187
```

Exercice 3. On obtient la solution numérique de ce système à l'aide du script :

```
def F(X, t):
    [x, y] = X
    return [np.cos(t) * x - np.sin(t) * y, np.sin(t) * x + np.cos(t) * y]

t = np.linspace(0, 4, 256)
X = odeint(F, [1, 0], t)
x, y = X[:, 0], X[:, 1]
plt.plot(t, x, label='x')
plt.plot(t, y, label='y')
plt.legend(loc='best')
plt.title('Solution exacte')
plt.grid()
plt.show()
```

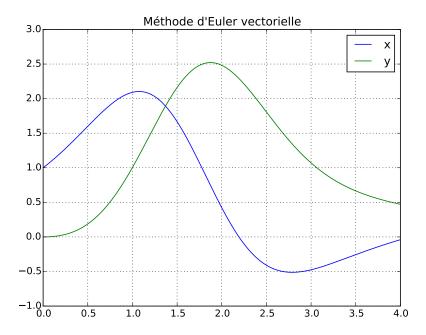


La méthode d'Euler vectorielle peut se définir ainsi :

```
def euler_vect(F, X0, t):
    n = len(t)
    X = [X0]
    for k in range(0, n-1):
        h = t[k+1] - t[k]
        p1 = F(X[k], t[k])
        X.append([X[k][0] + h * p1[0], X[k][1] + h * p1[1]])
    return X
```

et le graphe obtenu est très proche du graphe exact :

```
X1 = euler_vect(F, [1, 0], t)
x1 = [z[0] for z in X1]
y1 = [z[1] for z in X1]
plt.plot(t, x1, label='x')
plt.plot(t, y1, label='y')
plt.legend(loc='best')
plt.title("Méthode d'Euler vectorielle")
plt.grid()
plt.show()
```



On peut noter une légère différence entre les deux scripts pour définir x et y; cette différence est due au fait que dans le premier script, X est un tableau NUMPY qui permet une indexation plus aisée des tableaux bi-dimensionnels.

Exercice 4. Équation de Van der Pol

Commençons par définir la fonction qui caractérise l'équation différentielle :

```
def f(X, t):
    x, dx = X
    return [dx, mu * (1 - x * x) * dx - x]
```

On obtient ensuite les deux graphes demandés à l'aide du script :

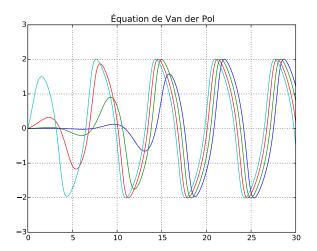
```
t = np.linspace(0, 30, 512)

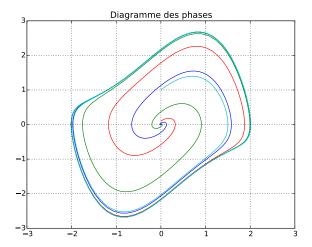
mu = 1
for v in [.001, .01, .1, 1]:
    X = odeint(f, [0, v], t)
    plt.figure(1)
    plt.plot(t, X[:, 0])
    plt.figure(2)
    plt.plot(X[:, 0], X[:, 1])

plt.figure(1)
plt.title('Equation de Van der Pol')
plt.grid()

plt.figure(2)
plt.title('Diagramme des phases')
plt.grid()
```

http://info-llg.fr/ page 5

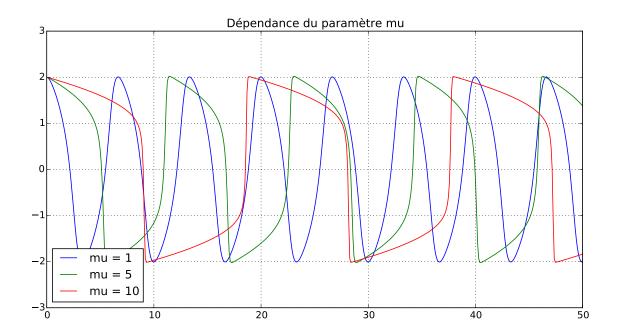




On observent que les solutions convergent vers un régime périodique indépendant (à un déphasage près) des conditions initiales.

Nous allons maintenant constater qu'en jouant sur le paramètre μ , il est possible d'obtenir des solutions sensiblement non sinusoïdales :

```
plt.figure(3, figsize=(12,6))
t = np.linspace(0, 50, 512)
for mu in [1, 5, 10]:
    X = odeint(f, [2, 0], t)
    plt.plot(t, X[:, 0], label='mu = {}'.format(mu))
plt.title('Dépendance du paramètre mu')
plt.legend(loc='lower left')
plt.show()
```



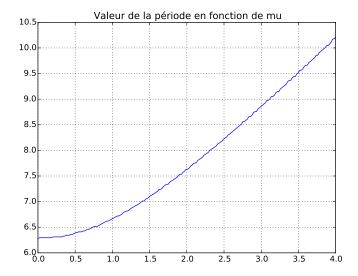
On peut observer que le phénomène de relaxation est d'autant plus marqué que μ augmente.

Par ailleurs, il apparaît que la période dépend du paramètre μ. Pour calculer celle-ci, on calcule la moyenne des écarts entre deux maximums consécutifs à l'aide de la fonction :

```
def periode(t, x):
    s = []
    for k in range(1, len(t)-1):
        if x[k-1] < x[k] and x[k+1] < x[k]:
            s.append(t[k])
    p = 0
    for k in range(1, len(s)):
        p += s[k]-s[k-1]
    return p / (len(s)-1)</pre>
```

En faisant varier µ entre 0 et 4 on obtient le graphe des périodes suivant :

```
plt.figure(4)
mus = np.linspace(0, 4, 200)
per = []
for mu in mus:
    x = odeint(f, [2, 0], t)
    per.append(periode(t, x[:, 0]))
plt.plot(mus, per)
plt.title('Valeur de la période en fonction de mu')
plt.grid()
plt.show()
```



Enfin, l'excitation de cet oscillateur par un terme harmonique permet d'observer que l'amplitude de l'onde est indépendante de la force extérieure appliquée, avec néanmoins un comportement chaotique.

```
mu = 8.53
A = 1.2
omega = .1

def g(X, t):
    x, dx = X
    return [dx, mu * (1 - x * x) * dx - x + A * np.sin(2 * np.pi * omega * t)]

plt.figure(5, figsize=(12,4))
t = np.linspace(0, 200, 500)
X = odeint(g, [2, 0], t)
plt.plot(t, X[:, 0])
plt.title('Oscillations forcées')
plt.grid()
plt.show()
```

http://info-llg.fr/ page 7

