

```
# -*- coding: utf-8 -*-
```

```
"""
```

```
Correction du DM1
```

```
"""
```

Question 1

""" Comme x est deux fois dérivable en t , on peut lui appliquer deux fois la formule de Taylor-Young à l'ordre 2, entre x et $x+h$ d'une part, entre x et $x-h$ d'autre part. Ceci donne :

$$x(t+h) = x(t) + h \cdot x'(t) + \frac{h^2}{2} x''(t) + o(h^2)$$

$$x(t-h) = x(t) - h \cdot x'(t) + \frac{(-h)^2}{2} x''(t) + o(h^2)$$

En sommant les lignes, il vient :

$$x(t+h) + x(t-h) = 2x(t) + h^2 x''(t) + o(h^2)$$

$$\text{D'où : } x''(t) = \frac{(x(t+h) + x(t-h) - 2x(t))}{h^2} + o(1)$$

Ceci équivaut exactement à la limite demandée.

```
"""
```

Question 2

```
import numpy as np
```

```
import matplotlib.pyplot as pl
```

```

def euler2DF(f,x0,v0,t0,tf,n):
    h=(tf-t0)/n
    Lt=np.linspace(t0,tf,n+1)
    ''' remarque : linspace à
    privilégier devant np.arange(t0,tf+h,h),
    qui ne marche pas pour n>43, à cause
    d'erreurs successives dans les
    approximations de Python, qui mènent à
    ne pas tomber rigoureusement sur tf pour
    le dernier nœud de discrétisation
    '''

    Lx=np.zeros(n+1)
    Lx[0]=x0
    Lx[1]=v0*h+x0
    for k in range(1,n):
        Lx[k+1]=2*Lx[k]-
Lx[k-1]+h**2*f(Lt[k],Lx[k],(Lx[k]-
Lx[k-1])/h)
    pl.grid(True)
    pl.plot(Lt,Lx,label="Euler pour
n="+str(n)+" et pour x0="+str(x0))
    pl.legend()
    pl.show()
    return (Lt,Lx)

```

Question 3 : test

```

def f1(t,y,yp):
    return -np.sin(y)

pl.figure()

```

```
euler2DF(f1,3,0,0,30,100)
```

Question 4 : solution linéarisée

```
def sol(t,x0,v0):  
    return x0*np.cos(t)+v0*np.sin(t)
```

```
def graphelineaire(x0,v0,t0,tf,n):  
    Lt=np.linspace(t0,tf,n+1)  
    Lx=sol(Lt,x0,v0) # c'est là qu'on  
voit la force de Numpy : comme les  
fonctions de sol sont dans Numpy, alors  
on peut les appliquer directement à des  
tableaux.
```

```
    pl.grid(True)  
    pl.plot(Lt,Lx,'r',label='solution  
linéarisée')  
    pl.legend()  
    pl.show()
```

```
graphelineaire(3,0,0,30,100)
```

""" On peut affirmer que les 2 courbes vont débuter identiquement, mais se différencier très rapidement du fait que l'angle initial de 3 rad n'est pas assez proche de 0 pour que l'approximation $\sin x \sim x$ soit valide.

Remarque : on peut s'amuser à réduire

l'angle initial x_0 , pour voir à partir de quand l'approximation donne, sur $[0,30]$, des courbes similaires.
"""

Question 5 : approximation de la vitesse

"" Si on utilise l'approximation décentrée (à droite) : $x'(t) \sim (x(t+h) - x(t))/h$, on aura un problème pour le calcul de la dernière vitesse (en t_f), puisque eulerDF ne donne pas une approximation de $x(t_f+h)$.

Pour résoudre cette difficulté, plusieurs alternatives.

On choisit ci-dessous d'approcher la vitesse par le taux rétrograde (à gauche) : $x'(t) \sim (x(t) - x(t-h))/h$

RMQ : on peut prouver qu'il serait plus précis de prendre l'approximation centrée (à 2 pas) : $x'(t) \sim (x(t+h) - x(t-h))/(2*h)$.

Mais ceci poserait toujours un pb à la fin...""

```
def vitesseDF(f, x0, v0, t0, tf, n):  
    Lt, Lx=euler2DF(f, x0, v0, t0, tf, n)  
    # Avec les listes :
```

```

Lv=[v0]
for k in range(1,len(Lt)):
    h=Lt[k]-Lt[k-1]    # par exemple
! Au cas où le pas ne soit pas constant.
    Lv.append((Lx[k]-Lx[k-1])/h)
return Lv

```

```

""" Pour ceux qui ont adopté Numpy :
Lv= np.zeros(n+1)
Lv[0]=v0
for k in range(1,len(Lt)):
    h=Lt[k+1]-Lt[k]
    Lv[k]=(Lx[k+1]-Lx[k])/h
return Lv
"""

```

Test (non demandé) :

```

print("La liste des vitesse approchée
est : ", vitesseDF(f1,3,0,0,30,100))

```