# Méthodes numériques Résolution numérique d'équations différentielles

$\boldsymbol{\cap}$	<i>P</i> 1	
Com	neter	റ്റെട
	PCUCI.	

Ш	A l'aide d'un langage de programmation, simuler l'evolution temporelle d'un signal genere par un
	oscillateur.
	À l'aide d'un langage de programmation, résoudre l'équation de la diffusion thermique à une
	dimension par une méthode des différences finies dérivée de la méthode d'Euler explicite de
	résolution des équations différentielles ordinaires.
	À l'aide d'un langage de programmation, simuler la propagation d'un paquet d'ondes dans un
	milieu dispersif et visualiser le phénomène d'étalement

# Exercices

 $\Box$  Exercice 1  $\Box$  Exercice 2

# Résumé du cours

# 1. Résolution numérique d'équations différentielles

La méthode d'Euler est une procédure numérique permettant de résoudre numériquement et approximativement des équations différentielles à partir d'une condition initiale.

#### 1.1. Discrétisation

La mémoire des ordinateur étant finie, il est indispensable de discrétiser le problème pour le résoudre numériquement. Discrétiser consiste à associer à une fonction y(t) une suite  $y_i = y(i \cdot \Delta t)$  où  $\Delta t$  est appelé pas de temps. Le pas de temps est l'équivalent de la période d'échantillonnage.

#### 1.2. Problème d'Euler

Un problème d'Euler est une équation différentielle d'ordre 1 muni d'une condition initiale : on cherche la fonction y telle que y'(t) = f(y,t) et  $y(t=0) = y_0$ . La fonction recherchée peut éventuellement être un vecteur et donc avoir plusieurs composantes.

Exemple

$$\frac{\mathrm{d}u}{\mathrm{d}t} = -\frac{1}{\tau}u$$

$$\frac{\mathrm{d}\vec{v}}{\mathrm{d}t} = \vec{g} - \frac{k}{m}\vec{v}$$

Les équations différentielle d'ordre supérieur peuvent être mises sous la forme de problème d'Euler en introduisant un vecteur dont les coordonnées sont des dérivées successives.

Application

 $\mathbb{Z}_{\mathbb{D}}^{1}$ 

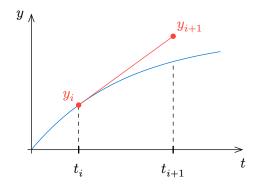
Mettre sous forme de problème d'Euler les équations différentielles suivante.

$$m\frac{\mathrm{d}^2x}{\mathrm{d}t^2} = -kv^2$$

$$m\frac{\mathrm{d}^2\overrightarrow{OM}}{\mathrm{d}t^2} = -k\overrightarrow{v} + m\overrightarrow{g}$$

$$a\frac{\mathrm{d}^3y}{\mathrm{d}t^3} + b\frac{\mathrm{d}^2y}{\mathrm{d}t^2} + c\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t} + dy = e$$

#### 1.3. Méthode d'Euler



La méthode d'Euler consiste à approximer la courbe localement par sa tangente. Cette approximation s'appuie sur la formule de Taylor à l'ordre 1.

Schéma d'Euler
$$y_{i+1} = y_i + \Delta t \cdot f(y_i, t)$$

## 2. Résolution numérique d'équations aux dérivées partielles}

Il est possible d'adapter la méthode d'Euler pour résoudre des équations aux dérivées partielles.

#### 2.1. Discrétisation

Une double discrétisation spatiale et temporelle pour résoudre numériquement une équation aux dérivées partielle. On pose  $f_{i,j} = f(i \cdot \Delta t, j \cdot \Delta x)$  où  $\Delta t$  est le pas de temps et  $\Delta x$  le pas d'espace.

#### 2.2. Résolution numérique de l'équation de diffusion

Dans cette partie, on s'appuie sur l'exemple de l'équation de diffusion  $\frac{\partial T}{\partial t} = \frac{\partial^2 T}{\partial x^2}$  mais la méthode peut être adaptée à toute équation aux dérivées partielles.

Schéma pour résoudre numériquement une équation de diffusion 
$$T_{i+1,j} = D\frac{\Delta t}{\Delta x^2}T_{i,j+1} + D\frac{\Delta t}{\Delta x^2}T_{i,j-1} + \left(1 - 2\frac{D(\Delta t)}{\Delta x^2}\right)T_{i,j}$$

Afin que ce schéma soit stable, il est nécessaire que  $2D\frac{\Delta t}{\Delta x^2} < 1$ .

On peut interpréter  $T_{i,j}$  sous la forme d'une matrice. Chaque ligne i correspond alors à la température à un instant  $i \cdot \Delta t$  partout dans le milieu. Chaque colonne j correspond à la température à une position  $j \cdot \Delta x$  à tous les instants.

## **Exercices**

## 1. Soscillateur de Wien

Pour rappel, un oscillateur de Wien est constitué d'un montage amplificateur non-inverseur et d'un filtre de Wien.

On note

- u(t) la tension en entrée de l'amplificateur non-inverseur (et donc en sortie du filtre de Wien)
- v(t) la tension en sortie de l'amplificateur non-inverseur (et donc en entrée du filtre de Wien)

Les fonctions de transfert du filtre de Wien et de l'amplificateur non-inverseur sont respectivement données par :

$$H_{\rm ANI}(p) = \frac{V(p)}{U(p)} = \frac{1 + \frac{R_2}{R_1}}{1 + \left(1 + \frac{R_2}{R_1}\right)\frac{\tau}{A_0}p}$$

$$H_{\mathrm{Wien}}(p) = \frac{U(p)}{V(p)} = \frac{\frac{1}{3}}{1 + \frac{1}{3}\left(\frac{1}{RCp} + RCp\right)}$$

On pose  $w = \frac{\mathrm{d}u}{\mathrm{d}t}$ . On cherche à mettre le problème sous la forme d'un problème d'Euler de la forme  $\frac{\mathrm{d}\vec{Y}}{\mathrm{d}t} = F\left(t,\vec{Y}\right) \text{ avec } \vec{Y} = \begin{pmatrix} u \\ v \\ w \end{pmatrix}.$ 

1/ Exprimer les dérivées de u, v et w uniquement en fonction de  $u, v, w, R, C, R_1, R_2, A_0$  et  $\tau$ .

Les questions suivantes se font en ligne, sur Capytale : 2253-2586522

Avec Python, on représente le vecteur  $\vec{Y}$  par un array numpy à 3 éléments.

2/ Écrire une fonction Python qui prend en entrée Y et renvoie sa dérivée. On pourra supposer les variables  $R, C, R_1, R_2, A_0$  et  $\tau$  déjà définies.

Dans un premier temps, on utilise la fonction scipy.integrate.solve\_ivp qui résout numériquement des équations différentielles mises sous la forme d'un problème d'Euler. Cette fonction utilise des variantes de la méthodes d'Euler la rendant plus précise.

La fonction solve\_ivp prend en argument

- la fonction F définie précédemment
- le couple  $(t_i, t_f)$  correspondant à l'intervalle de temps sur lequel on souhaite résoudre l'équation différentielle
- le array  $\vec{Y}(t_i)$  correspondant aux conditions initiales

La fonction solve\_ivp renvoie un objet. Si on le stocke dans la variable solution,

- solution.t contient les temps
- solution.y contient les valeurs successives de  $\vec{Y}$  à ces temps
- 3/ Définir et affecter les variables  $R=1\,\mathrm{k}\Omega,\,C=10\,\mathrm{nF},\,R_1,\,R_2,\,A_0=100\,000$  et  $\tau=0.01\,\mathrm{s}$  avec des valeurs vraisemblables satisfaisant la condition de démarrage des oscillations.
- 4/ Définir vo avec des très petites valeurs pour u, v et w (0.0001 par exemple).
- 5/ Définir tf pour observer une dizaine d'oscillations.
- 6/ Tracer u et v en fonction du temps.
- 7/ Vérifier la condition de démarrage des oscillations.

8/ Vérifier la valeur de la période des oscillations.

Dans la suite, on souhaite se passer de la fonction et implémenter nous-même la méthode d'Euler.

On note  $Y_i = Y(i \cdot \Delta t)$  où  $\Delta t$  est la durée entre deux échantillons (période d'échantillonnage).

- 9/ Dans le cas général, exprimer  $Y_{i+1}$  en fonction de  $Y_i$ , de i,  $\Delta t$  et de la fonction F.
- 10/ Implémenter la méthode d'Euler pour simuler l'évolution des tensions pour un oscillateur de Wien.  $\Delta t$  sera choisi de sorte à ce qu'il y ait environ 50 échantillons par période.
- 11/ Adapter le code précédent pour prendre en compte la saturation de l'ALI.

## 2. Propagation de la chaleur

On cherche à modéliser l'évolution de la température dans un barreau cylindrique en aluminium ( $D=99\cdot 10^{-6}\,\mathrm{m^2\,s^{-1}}$ ) de longueur  $l=10\,\mathrm{cm}$ . L'évolution de la température est donnée par l'équation de diffusion  $\frac{\partial T}{\partial t}=D\frac{\partial^2 T}{\partial x^2}$ .

On discrétise spatialement la barre en prenant  $N_x = 20$  points.

Le code Python pourra être saisi directement sur Capytale : <u>1285-5360170</u>

1/ Sachant que le schéma d'Euler est stable ssi  $2D\frac{\Delta t}{\Delta x^2} < 1$ , quel pas temporel maximal peut-on choisir? On choisira dans toute la suite  $\Delta t = 0.1s$ . Compléter le code suivant.

```
D = 99e-6
1 = 10e-2
N_x = 20
Delta_x = ... # pas spatial
Delta_t = 0.1 # pas temporel
```

2/ La température dans le barreau à chaque instant sera stockée dans une matrice de sorte que  $T_{i,j} = T(i \cdot \Delta t, j \cdot \Delta x)$ . On souhaite simuler l'évolution de la température durant 4 minutes. Combien de lignes doit comporter la matrice ? Combien de colonnes ? Compléter le code suivant.

```
import numpy as np
T = np.zeros((...,...))
```

3/ On initialise la simulation en supposant la température égale à 298K dans le barreau au début. Compléter le code suivant.

```
T[...] = 298 # Température initiale de la barre
```

4/ L'extrémité gauche du barreau (x=0) est maintenu à une température de  $350\,\mathrm{K}$  tandis que son extrémité droite ( $x=10\,\mathrm{cm}$ ) est maintenue à  $298\,\mathrm{K}$ . Compléter le code suivant.

```
T[...] = 350 \# Température de la barre en x=0

T[...] = 298 \# Température de la barre en x=10cm
```

5/ Montrer que l'équation de diffusion peut donner lieu à un schéma d'Euler  $T_{i+1,j} = D\frac{\Delta t}{\Delta x^2}T_{i,j+1} + D\frac{\Delta t}{\Delta x^2}T_{i,j-1} + \left(1 - 2D\frac{\Delta t}{\Delta x^2}\right)T_{i,j}$ . Compléter le code suivant.

```
for i in range(len(T)-1):
    for j in range(1, N_x-1):
        T[i+1,j] = ...
```

- 6/ Expliquer le choix des bordes des deux boucles du code précédent.
- 7/ Tracer sur le même graphe le profil de température dans la barre au bout de  $15\,\mathrm{s},\,30\,\mathrm{s},\,1\,\mathrm{min},\,2\,\mathrm{min}$  et  $4\,\mathrm{min}.$
- 8/ Tracer la température du point central de la barre en fonction du temps.