

Équations différentielles : Euler

1 Méthode d'Euler

1.1 Cadre de l'étude et résultats théoriques

Théorème de Cauchy-Lipschitz : Sous des conditions raisonnables sur F (qui relèvent du cours de Mathématiques) il existe une unique fonction y de classe C^1 sur $[a, b]$ qui prenne une valeur donnée en a et qui vérifie l'équation :

$$y'(t) = F(t, y(t)) \quad (E)$$

On ne connaît malheureusement pas toujours la solution exacte d'une équation différentielle; une solution approchée est par contre souvent suffisante.

1.2 Principe de la méthode

Nous allons chercher une solution approchée de (E) . Nous allons nous contenter de trouver une valeur approchée de la solution en un certain nombre de points; il sera possible éventuellement d'approcher la fonction trouvée entre deux points consécutifs par une fonction simple comme une fonction affine. Plus exactement nous allons découper l'intervalle $[a, b]$ de résolution en sous-intervalle de même longueur, on pose :

$$t_k = a + k \frac{b-a}{n} = a + k \times h \text{ et on cherche les } y_k = y(t_k)$$

Nous avons discrétisé l'intervalle $[a, b]$; h s'appelle *le pas d'intégration*.

On a alors :

$$y_{k+1} - y_k = y(t_{k+1}) - y(t_k) = \int_{t_k}^{t_{k+1}} f'(u) du = \int_{t_k}^{t_{k+1}} F(u, y(u)) du$$

La méthode d'Euler consiste à approximer cette dernière intégrale en assimilant la fonction F à une fonction constante sur l'intervalle d'intégration :

$$y_{k+1} - y_k = \int_{t_k}^{t_{k+1}} F(u, y(u)) du \approx \int_{t_k}^{t_{k+1}} F(t_k, y(t_k)) du = hF(t_k; y_k)$$

La méthode d'Euler s'écrit alors :

$$y_{k+1} = y_k + hF(t_k; y_k)$$

1.3 Exemples

Exercice 1 : Résoudre l'équation différentielle $y' = 2y$ et $y(0) = 1$ avec la méthode d'Euler; on comparera les résultats obtenus par la méthode avec la solution exacte en $t=1$ (on admet que l'erreur y est la plus grande) pour $n=10$ et $n=100$

Exercice 2 : Écrire les relations de récurrence qui permettent d'implémenter la méthode d'Euler avec les équations différentielles suivantes :

$$y' = \sin y$$

$$y' = \sqrt{ty}$$

1.4 Convergence de la méthode

Convergence : on dit que la méthode est convergente si :

$$\lim_{h \rightarrow 0} \max \{|y(t_i) - y_i|, i \in \llbracket 1, n \rrbracket\} = 0$$

La méthode d'Euler est bien convergente.

On appelle **erreur de consistance** la quantité :

$$e(h) = \sum_{i=0}^{i=n-1} |y(t_{i+1}) - (y(t_i) + hF(t_i, y(t_i)))|$$

Une méthode est dite d'ordre p si il existe une constante $K > 0$ telle que $e(h) < Kh^p$

La méthode d'Euler est d'ordre 1. Il existe des méthodes d'ordre supérieur : par exemple la méthode de Runge-Kutta est d'ordre 4.

Lorsque la solution exacte est connue, il est possible d'évaluer commise par :

$$E(h) = \max \{|y(t_i) - y_i|, i \in \llbracket 1, n \rrbracket\}$$

Exercice : Évaluer $E(h)$ dans l'exemple de l'équation $y' = 2y$ et $y(0) = 1$ sur $[0; 1]$

1.5 Choix du pas

Voici sur l'exemple de l'équation $y' = y$ et $y(0) = 1$ sur $[0; 1]$ un tableau des temps de calcul et des erreurs de la méthode pour différents h :

h	10^{-2}	10^{-3}	10^{-4}	10^{-5}	10^{-6}	10^{-7}
temps(s)	$2.5 \cdot 10^{-4}$	$2.4 \cdot 10^{-3}$	$2.7 \cdot 10^{-2}$	0.3	3.3	33
erreur	$1.36 \cdot 10^{-2}$	$1.36 \cdot 10^{-3}$	$1.36 \cdot 10^{-4}$	$1.36 \cdot 10^{-5}$	$1.36 \cdot 10^{-6}$	$1.36 \cdot 10^{-7}$

Le temps de calcul qui est en principe linéaire (la complexité de l'algorithme étant linéaire) augmente légèrement plus rapidement : les problèmes de gestion mémoire pour des listes ayant un grand nombre d'éléments apparaissent lorsque h devient très faible. L'erreur est divisée par 10 lorsque le pas est divisé par 10, ce qui rend bien compte de l'ordre 1 de la méthode d'Euler.

En résumé :

- Pas petit = temps de calcul élevé
- Pas grand = erreur de consistance importante

2 Mise en œuvre de la méthode

2.1 Équations scalaires d'ordre 1

Exercice : Quels sont les différents prototypes possibles pour implémenter la méthode d'Euler ?

Nous allons utiliser des listes que nous concaténerons au fur et à mesure. Dans le détail :

2.2 Équations scalaires d'ordre 2

L'idée pour appliquer la méthode d'Euler à une équation différentielle d'ordre 2 est de transformer cette équation différentielle (dont l'inconnue est une fonction à variables réelles) en une équation différentielle d'ordre 1 qui porte cette fois-ci sur une équation différentielle dont l'inconnue est cette fois-ci une fonction à variables vectorielles (de \mathbb{R} dans \mathbb{R}^2).

On admet qu'une fonction à valeurs vectorielles se dérive composante par composante :

$$\text{si } Y = \begin{bmatrix} f_1(t) \\ f_2(t) \end{bmatrix} \text{ on a } Y' = \begin{bmatrix} f_1'(t) \\ f_2'(t) \end{bmatrix}$$

L'idée de la transformation est de travailler sur un vecteur Y qui est composé de la dérivée de y et de y . Sur un exemple : $y'' + ky = 0$ avec $y(0) = 1$ et $y'(0) = 0$ on pose $Y = \begin{bmatrix} y_1(t) = y'(t) \\ y_2(t) = y(t) \end{bmatrix}$.

On a alors $Y' = \begin{bmatrix} y_1'(t) = y''(t) \\ y_2'(t) = y'(t) \end{bmatrix}$ or $y'' = -ky$ donc l'équation différentielle peut aussi s'écrire :

$$Y'(t) = \begin{bmatrix} y_1'(t) \\ y_2'(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -ky_2(t) \\ y_1(t) \end{bmatrix} = F(t, Y) \text{ avec } F\left(t, \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} -k\beta \\ \alpha \end{bmatrix}$$

La méthode d'Euler s'écrit alors : $Y_{k+1} = Y_k + hF(t_k, Y_k)$.

Pour chaque k , on va calculer un couple de valeurs $\begin{bmatrix} y_k' \\ y_k \end{bmatrix}$ dont on se servira pour l'étape $k+1$. On utilisera le type `array` qui est compatible avec l'addition.

Exercice : Écrire la méthode d'Euler pour l'équation différentielle $y''(t) - 4y'(t) + \sin y(t) = 0$

Exercice : Quelles sont les modifications à apporter au code en Python de la méthode d'Euler adaptée à une équation différentielle scalaire d'ordre 2 ; on codera la fonction F correspondant à l'exemple précédent.

3 Utilisation des fonctions issues des bibliothèques

3.1 Présentation des libraires

Pour résoudre des équations différentielles on utilise la bibliothèque `integrate` du module `scipy`, importée par exemple avec :

```
import scipy.integrate as spi
```

La fonction utilisée est alors `spi.odeint(f,y0,t)`

Les arguments de cette fonction sont :

- La fonction `f` définie par $y' = f(y,t)$ **Attention à l'ordre des variables !!!**
- `y0` la condition initiale
- `t` un tableau de valeurs qui correspond aux t_k de la méthode d'Euler (et plus généralement à la discrétisation). On peut construire ce tableau à l'aide de la commande `t=np.linspace(0,T,n)` de la bibliothèque `numpy`

Cette fonction renvoie un tableau de tableaux (une matrice donc) `S=[[y_k]]`. On peut récupérer les solutions à l'aide de la commande `S[:,0]` qui donne les valeurs du vecteur aux différents temps.

3.2 Équations scalaires d'ordre 1

Reprenons l'exemple de l'équation différentielle $y' = y$ et $y(0) = 1$. La résolution à l'aide de `scipy` avec `n=100` et tracé de la courbe s'écrit :

Pour `n=4` la comparaison avec une intégration exacte et une intégration avec Euler donne :

3.3 Équations scalaires d'ordre 2

Les modifications à apporter sont mineures : la méthode `odeint` fonctionne de la même manière. Néanmoins la fonction `F` a désormais pour entrée un vecteur `X` et la variable `t` et pour sortie un vecteur `F(X) : S=[[y_k]]=[y'_k,y_k]`

`S[:,0]` est un tableau contenant les valeurs prises par la dérivée de `y` aux différents temps.

`S[:,1]` est un tableau contenant les valeurs prises par `y` aux différents temps.

Il est également possible de résoudre des problèmes à plusieurs variables d'ordre 2 (comme le problème de la sonde spatiale qui est un problème différentiel d'ordre 2 à 2 variables) par des procédés analogues dits de *vectoriallisation*. Dans le cas de la sonde spatiale on manipulera des vecteurs de dimension 4 par exemple.

3.4 Tracés avec `matplotlib`

Les tracés s'effectuent à l'aide de la commande `plt.plot(T,Y)` où `T` est le tableau des temps discrétisés et `Y` le tableau des valeurs de `y` aux temps correspondants et où on a préalablement importé la librairie à l'aide de `import matplotlib.pyplot as plt` ; il est également possible de tracer des portraits de phase, qui sont les courbes paramétrées définies par $(y(t),y'(t))$.