

TP 3

Exercice 1 - Schémas numériques

Pour $f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$ continue, on considère le problème de Cauchy autonome suivant sur un intervalle $[0, T]$, $T > 0$

$$\begin{cases} X(0) = X_0 \in \mathbb{R} \\ X'(t) = f(X(t)), t \in [0, T] \end{cases} \quad (1)$$

Nous souhaitons résoudre cette équation différentielle à l'aide de schémas numériques. Pour cela, on fixe un nombre de pas N et le pas de temps associé $h = T/N$, et on considère la suite des temps d'approximation équidistribués $(t_n)_{0 \leq n \leq N} = (nh)_{0 \leq n \leq N}$.

Pour chacun des schémas numériques suivant, compléter si besoin le code correspondant dans le fichier `schemas.py` à télécharger au lien suivant : <http://math.univ-lyon1.fr/~brehier/L2/schemas.py>.

– Schéma d'Euler explicite

$$\begin{cases} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad x_{n+1} = x_n + hf(x_n). \end{cases} \quad (2)$$

– Schéma d'Euler implicite

$$\begin{cases} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad x_{n+1} = x_n + hf(x_{n+1}). \end{cases} \quad (3)$$

– Schéma de Crank-Nicolson

$$\begin{cases} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad x_{n+1} = x_n + \frac{h}{2} [f(x_n) + f(x_{n+1})]. \end{cases} \quad (4)$$

Les deux méthodes précédentes nécessitent en général de déterminer une approximation de x_{n+1} comme solution d'une équation non linéaire, par exemple par la méthode de Newton.

Dans ce TP, nous utilisons la fonction `fsolve` du package `scipy.optimize`.

– Schéma du point milieu explicite (RK2)

$$\begin{cases} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad x_{n+1} = x_n + hf\left(x_n + \frac{h}{2}f(x_n)\right). \end{cases} \quad (5)$$

– Schéma de Heun

$$\begin{cases} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad x_{n+1} = x_n + \frac{h}{2} [f(x_n) + f(x_n + hf(x_n))]. \end{cases} \quad (6)$$

– Schéma de Runge-Kutta RK4

$$\left\{ \begin{array}{l} x_0 = X_0 \\ \forall n \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \quad k_1 = f(x_n), \\ \qquad \qquad \qquad k_2 = f\left(x_n + \frac{h}{2} k_1\right), \\ \qquad \qquad \qquad k_3 = f\left(x_n + \frac{h}{2} k_2\right), \\ \qquad \qquad \qquad k_4 = f(x_n + h k_3), \\ x_{n+1} = x_n + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4). \end{array} \right. \quad (7)$$

Exercice 2 - Ordre des schémas

Nous allons étudier l'ordre des schémas numériques précédents. Pour cela, on considère le problème de Cauchy suivant :

$$\left\{ \begin{array}{l} \forall t \in [0, 5], \quad X'(t) = -X(t), \\ X(0) = 2. \end{array} \right. \quad (8)$$

1. Calculer la solution exacte X_{ex} du problème (8).

RÉPONSE :

$$X_{ex}(t) =$$

2. Dans un fichier `tp3.py`, définir la fonction `f` correspondant au problème (8).

RÉPONSE :

```
def f(x):
```

3. Dans ce même fichier, définir la fonction `sol_exacte` correspondant au problème (8).

RÉPONSE :

```
def sol_exacte(t):
```

4. Schéma d'Euler explicite

- (a) Créer un vecteur `tN` contenant les nombres de pas N suivants : 50, 75, 100, 125, 150, 175 et 200. Pour chacun de ces pas de temps h ,
 - créer un vecteur `t` contenant la liste des points équirépartis $(t_n)_{0 \leq n \leq N}$ contenus dans l'intervalle $[0, 5]$,
 - créer un vecteur `Xex` contenant les valeurs de la solution exacte $(X_{ex}(t_n))_{0 \leq n \leq N}$,
 - calculer les itérés du schéma d'Euler explicite, sauvegardé dans un vecteur `X1`,
 - calculer $err(h) = \max_{0 \leq n \leq N} |Xex[n] - X1[n]|$, sauvegardé dans un vecteur `E1`.

- (b) Que signifie qu'une méthode est d'ordre p ? En déduire quelle courbe tracer pour observer l'ordre de convergence de la méthode.

RÉPONSE :

- (c) Quel ordre de convergence obtient-on? Pour le déterminer, on pourra utiliser la commande `polyfit` du package `numpy` (cf TP2).

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

5. *Schéma d'Euler implicite*

Refaire les mêmes calculs pour le schéma d'Euler implicite et sauvegarder l'erreur dans un vecteur **E2**.

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

6. *Schéma dde Crank-Nicolson*

Refaire les mêmes calculs pour le schéma de Crank-Nicolson et sauvegarder l'erreur dans un vecteur **E3**.

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

7. *Point milieu*

Déterminer l'ordre de convergence numérique du schéma du point milieu en procédant comme précédemment et en sauvegardant l'erreur dans un vecteur **E4**.

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

8. *Schéma de Heun*

Déterminer l'ordre de convergence numérique du schéma de Heun en procédant comme précédemment et en sauvegardant l'erreur dans un vecteur E5.

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

9. *Schéma de Runge-Kutta 4*

Déterminer l'ordre de convergence numérique du schéma de Runge-Kutta 4 en procédant comme précédemment et en sauvegardant l'erreur dans un vecteur E6.

RÉPONSE :

Ordre obtenu numériquement (à 10^{-3} près) :

Ordre théorique :

10. Sur une même figure, tracer les courbes mettant en évidence l'ordre de convergence de chacun des 5 schémas à l'aide de la commande `plot` du package `matplotlib.pyplot` en utilisant les vecteurs E1, E2, E3, E4, E5 et E6. Enregistrer la figure au format png sous le nom `convergence.png` en mettant une légende et un titre. Il pourrait être utile d'utiliser la fonction `savefig` du package `matplotlib.pyplot`.