

## TP4 POO - Python

simon.girel@univ-cotedazur.fr, gilles.scarella@univ-cotedazur.fr

### 1 Résolution d'équations différentielles ordinaires

#### 1.1 EDO ordre 1

Dans le fichier *edo.py*, on veut résoudre l'équation différentielle suivante où  $u$  est une fonction dépendant du temps  $t$ , définie sur  $[0, 3]$ .

$$\begin{cases} 2\frac{du}{dt} - 3u = (t+4)e^{3t/2} \\ u(0) = -5 \end{cases} \quad (1)$$

- **Résoudre** en utilisant *scipy.integrate.odeint* l'EDO (1). L'intervalle  $[0, 3]$  sera discrétisé par  $n$  points ( $n=21$ ) et on appelle  $x$  le tableau *scipy* (ou *numpy*) contenant les points de discrétisation de  $[0, 3]$ .  
La solution exacte de l'EDO (1) est:

$$u(t) = \left(\frac{1}{4}t^2 + 2t - 5\right) e^{3t/2}$$

Définir une fonction python *uex* correspondant à cette solution exacte.

- **Afficher avec *matplotlib*** sur la même figure la solution exacte (en trait continu) et la solution numérique obtenue avec *scipy.integrate.odeint* (avec des points comme marqueurs).

#### 1.2 EDO d'ordre 2

- Dans le même fichier python, **résoudre** l'EDO suivante avec *scipy.integrate.odeint*. L'intervalle  $[0, 2]$  sera discrétisé par  $n$  points ( $n=21$ ) et on appelle  $x$  le tableau *scipy* (ou *numpy*) contenant les points de discrétisation de  $[0, 2]$ .

$$\begin{cases} \frac{d^2y}{dt^2} - 4y = 0 \\ y(0) = 2; \frac{dy}{dt}(0) = -1 \end{cases} \quad (2)$$

La solution exacte de cette EDO est:

$$y(t) = \frac{3}{4}e^{2t} + \frac{5}{4}e^{-2t}$$

Définir une fonction python *yex* correspondant à la solution exacte.

- **Afficher avec *matplotlib*** sur la même figure la solution exacte (en trait continu) et la solution numérique obtenue avec *scipy.integrate.odeint* (avec des points comme marqueurs).

## 2 Probabilités - TCL

Cet exercice est une application du Théorème Central Limite. Le code python associé sera écrit dans le fichier *tcl.py*.

Soient  $X_0, X_1, \dots, X_i, \dots, X_{n-1}$  des variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées suivant la même loi. On notera  $\mu$  l'espérance de  $X_i$  et  $\sigma$  l'écart-type (on suppose que ces deux valeurs sont finies et que l'écart type est non nul).

On définit la variable aléatoire  $S_n$  comme la somme de ces variables :

$$S_n = X_0 + X_1 + \dots + X_{n-1}$$

Le TCL dit que, pour  $n$  assez grand, la loi normale  $\mathcal{N}(n\mu, \sigma^2 n)$  est une bonne approximation de la loi de  $S_n$ , qui a pour espérance  $n\mu$  et écart-type  $\sigma\sqrt{n}$ .

Dans cet exercice, on se propose donc de comparer la densité de la loi normale à la densité empirique obtenues à partir de 2000 réalisations indépendantes de  $S_{40}$ . On va considérer ici que les variables aléatoires  $X_i$  suivent **une loi de Poisson  $\mathcal{P}(\mu)$  de paramètre  $\mu = 8$**  (d'espérance  $\mu$  et d'écart-type  $\sqrt{\mu}$ ). On considère donc  $n = 40$  et on pose  $M = 2000$ , représentant le nombre de réalisations indépendantes.

- On considère un tableau numpy ou scipy  $T_X$  à 2 dimensions, formé de  $(n+1)$  lignes et  $M$  colonnes. Dans un premier temps, **définir  $T_X$  sur les  $n$  premières lignes** (et toutes ses  $M$  colonnes) à l'aide des fonctions statistiques de scipy. La  $k$ -ième colonne de  $T_X$  contient  $X_0$  à  $X_{n-1}$  pour la  $k$ -ième répétition. Autrement dit la  $k$ -ième colonne de  $T_X$  doit contenir un tirage de  $n$  valeurs suivant la loi  $\mathcal{P}(\mu)$ .
- Sur la dernière ligne de  $T_X$ , calculez la somme  $S_n$  des  $n$  premières lignes de  $T_X$ , par colonne.
- Représenter la dernière ligne de  $T_X$ , correspondant à  $S_n$ , avec un histogramme normalisé (aire totale = 1). On utilisera un nombre d'intervalles (ou bins) égal à 50.
- Superposer à l'histogramme le graphe de la densité de la loi normale  $\mathcal{N}(n\mu, \sigma^2 n)$ , en trait continu rouge. On utilisera une discrétisation en 100 points de l'intervalle allant de la plus petite à la plus grande valeur de la dernière ligne de  $T_X$ .

- Afficher la moyenne et l'écart-type de la dernière ligne de  $T_X$ .
- Même question en remplaçant la loi de Poisson par la loi binômiale  $\mathcal{B}(30, 0.25)$ .

### 3 Intégration numérique

#### 3.1 Méthode des trapèzes

Dans un fichier *trapz.py*, écrire une fonction python *my\_trapz* qui approche l'intégrale de la fonction  $f$  sur  $[a, b]$  par la méthode des trapèzes. On discrétise  $[a, b]$  par  $n$  points régulièrement espacés définis comme suit

$$x_i = a + i \frac{(b - a)}{(n - 1)}, \quad i = 0, \dots, n - 1$$

Le calcul de l'intégrale de  $f$  se décompose de la manière suivante

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^{n-2} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

On rappelle la formule de la méthode des trapèzes pour approcher l'intégrale sur l'intervalle  $[x_i, x_{i+1}]$

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \simeq \frac{h}{2} (f(x_i) + f(x_{i+1})) \quad \text{où } h = (b - a)/(n - 1)$$

On pourra utiliser une boucle for ou non dans cette fonction. La fonction possède 4 arguments ( $f$ ,  $a$ ,  $b$  et  $n$ ) et renvoie l'approximation numérique de l'intégrale.

#### 3.2 Exemple

On considère la fonction suivante sur l'intervalle  $[a, b] = [0, 10]$

$$f(x) = e^{-x^2} \sin(3x) - 4x \cos(x^2) + 2$$

Définir la variable python *Iref* obtenue en calculant avec *scipy.integrate.quad* la valeur de l'intégrale de  $f$  sur  $[0, 10]$  (au besoin regarder l'aide de cette fonction). Cette valeur sera considérée comme la valeur exacte de l'intégrale dans la suite.

Utiliser votre fonction précédente *my\_trapz* et faites afficher la valeur approchée obtenue avec votre fonction. On prendra  $n=1001$ .

#### 3.3 Affichage de l'erreur en échelle log

Définir une fonction python *plot\_erreur* prenant trois arguments:  $t_h$ ,  $t_1$  et  $t_2$ . Ces trois variables sont des tableaux numpy ou des listes de même taille.

Cette fonction affiche, avec la fonction *plt.loglog* de matplotlib, l'erreur  $|t_1 - t_2|$  en fonction de  $t_h$  en échelle loglog. La figure contiendra le label 'h' pour l'axe des abscisses et aura le titre 'Erreur en fonction de h'.

De plus, la fonction doit afficher, avec *print*, la pente de la droite obtenue (on suppose qu'on obtient une droite) (on considère une échelle log, donc on calculera en fait le taux d'accroissement du graphe de  $\log(|t_1 - t_2|)$  en fonction de  $\log(t_h)$ ).

On testera cette fonction avec les variables suivantes

```
import numpy as np
th = 0.01 * np.arange(1, 11)
t1 = np.arange(1, 11)
t2 = np.arange(1, 11) + th**2
```

### 3.4 Ordre de la méthode

Afin de déterminer l'ordre de la méthode, on définira trois tableaux pour les valeurs suivantes de n: n=51, 101, 1001, 5001, 10001, 50001, 100001

- $v_1$  contiendra les approximations numériques de l'intégrale pour chaque valeur de n (le pas de discrétisation change)
- $v_2$  est un tableau de même taille que  $v_1$  contenant Iref, dans chaque élément
- $v_h$  est le tableau des pas de discrétisation, chaque valeur vérifiant  $h=(b-a)/(n-1)$

Utiliser la fonction *plot\_erreur* appliquée à  $v_h$ ,  $v_1$  et  $v_2$  afin de vérifier l'ordre de la méthode des trapèzes.

## 4 Résolution d'équations différentielles ordinaires [Facultatif]

### 4.1 EDO d'ordre 4

Résoudre avec *scipy.integrate.odeint* et représenter graphiquement la solution de l'EDO suivante sur l'intervalle  $[0, 4]$

$$\begin{cases} \frac{d^4 y}{dt^4} - 2 \frac{d^2 y}{dt^2} + \frac{dy}{dt} + y = 0 \\ y(0) = 1; \frac{dy}{dt}(0) = 0; \frac{d^2 y}{dt^2}(0) = 1; \frac{d^3 y}{dt^3}(0) = -1 \end{cases}$$