

1. Déterminer les relations permettant de construire $(u_i), (v_i), (\ell_i)$ en fonction de $(a_i), (b_i), (c_i)$.
2. En déduire un algorithme de calcul de la décomposition LU de la matrice A . Quel est son coût ? Comment se compare-t-il au coût dans le cas général ?

Exercice 4.

1. Montrer le théorème de Gershgorin : si λ est une valeur propre de $A \in \mathbb{R}^{d \times d}$, alors

$$\exists i \in \{1, \dots, d\}, \quad |\lambda - a_{ii}| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}|.$$

On considérera un vecteur propre x associé à λ et i tel que $|x_i| = \max_j |x_j|$.

2. Soit la matrice

$$A = \begin{pmatrix} 7 & -1 & 2 & 0 \\ 1 & 8 & -1 & -2 \\ 0 & 1 & 7 & -1 \\ 1 & 0 & -2 & 9 \end{pmatrix}.$$

En utilisant le théorème de Gershgorin, montrer que A est inversible.

- *3. Soit $D \in \mathbb{R}^{d \times d}$ une matrice diagonale et $M \in \mathbb{R}^{d \times d}$ une matrice quelconque. Montrer que, pour toute valeur propre λ de M , il existe un indice i tel que

$$|\lambda - D_{ii}| \leq \|M - D\|_\infty.$$

- *4. Soit $A \in \mathbb{R}^{d \times d}$ diagonalisable (on note P une matrice de passage vers une base de diagonalisation), et $B \in \mathbb{R}^{d \times d}$ une matrice quelconque. Déduire de la question précédente que, pour toute valeur propre λ de B , il existe une valeur propre μ de A telle que $|\lambda - \mu| \leq \text{cond}_\infty(P) \|A - B\|_\infty$.

Simulation avec Matlab

Exercice 5.

1. Programmer la méthode de la puissance pour le calcul d'un vecteur propre associé à la valeur propre de plus grand module d'une matrice $A \in \mathbb{R}^{d \times d}$. La tester sur la matrice

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

On fera plusieurs tests à partir de vecteur initiaux choisis aléatoirement.

2. On considère maintenant la matrice

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 \\ 4 & -1 & -1 \\ -4 & 3 & 3 \end{pmatrix}.$$

- (a) La méthode de la puissance fonctionne-t-elle avec la matrice B ? Pourquoi ?
 - (b) Que fournit la méthode de la puissance appliquée à B^2 ?
3. On considère le vecteur $v_1 = (-1, \sqrt{2}, -1)^T$ et on pose $\lambda_1 = 2 + \sqrt{2}$. Programmer la méthode de la puissance appliquée à la matrice

$$A_1 = A - \lambda_1 \frac{v_1 v_1^T}{v_1^T v_1}.$$

Vers quelle valeur propre de A converge-t-elle ?

- *4. Expliquer le phénomène. *On pourra relier les valeurs propres de A_1 à celles de A .*

Analyse numérique – TD 2
Intégration numérique

À préparer avant la séance de TD

Exercice 1. On considère la formule d'intégration numérique composée suivante :

$$I = \int_{\pi}^{\pi+3} f(x) dx \simeq I_N = h \sum_{i=0}^{N-1} \left[\frac{1}{4} f(\pi + ih) + \frac{3}{4} f\left(\pi + ih + \frac{2h}{3}\right) \right],$$

avec $h = 3/N$.

1. Vérifier qu'il s'agit d'une méthode composée à partir d'un modèle élémentaire (le préciser).
2. En déduire une estimation de l'erreur $|I - I_N|$ en fonction de h , et des dérivées de f (supposée aussi régulière que nécessaire).

Exercice 2. Programmer avec `matlab` la méthode des rectangles à droite pour l'approximation de

$$I = \int_0^1 x^{-\frac{3}{4}}(1+x^2) dx = \frac{40}{9}.$$

Reprendre les mêmes calculs avec l'intégrale obtenue après changement de variable $x = u^4$:

$$I = 4 \int_0^1 (1+u^8) du.$$

Vérifier que les approximations obtenues à l'aide des deux méthodes pour $N = 1000$ valent respectivement 3.8335 et 4.4464.

À travailler pendant la séance de TD

Exercice 3. On souhaite calculer numériquement l'intégrale (pour laquelle aucune formule explicite n'existe) :

$$I = \int_1^{+\infty} \frac{e^{-x}}{x} dx.$$

Pour ce faire, on fixe $R > 1$ et on approche I par la méthode des rectangles obtenue sur l'intervalle $[1, R]$:

$$I \simeq I_R^N = \frac{R-1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} f(x_i),$$

où on a posé $f : x \mapsto \frac{e^{-x}}{x}$ et $x_i = 1 + \frac{i(R-1)}{N}$.

1. On pose

$$I_R = \int_1^R \frac{e^{-x}}{x} dx.$$

Montrer que

$$|I - I_R| \leq \frac{e^{-R}}{R}.$$

2. Montrer que

$$|I_R - I_R^N| \leq \frac{(R-1)^2}{eN}.$$

3. On fixe $\varepsilon > 0$. Proposer un choix de valeurs pour R et N afin de garantir

$$|I - I_R^N| \leq \varepsilon.$$

Exercice 4. On considère le modèle élémentaire

$$\int_0^1 \varphi(t) dt \simeq \frac{1}{8} [\varphi(0) + 3\varphi(\frac{1}{3}) + 3\varphi(\frac{2}{3}) + \varphi(1)].$$

Écrire la méthode composée correspondante pour le calcul de l'intégrale

$$\int_a^b f(x) dx.$$

Combien d'évaluations de la fonction f nécessite-t-elle? Donner une estimation de l'erreur commise par la méthode composée.

Simulation avec Matlab

Exercice 5. On considère un modèle de quadrature élémentaire de la forme

$$\int_0^1 \varphi(t) dt \simeq \sum_{q=0}^k w_q \varphi(t_q),$$

avec $t_q = q/k$. Cette formule est exacte pour les polynômes de degré au plus k si et seulement si

$$\forall i = 0, 1, \dots, k, \quad \sum_{q=0}^k w_q t_q^i = \frac{1}{i+1}.$$

1. Programmer la résolution de ce système linéaire.
2. Vérifier que le cas $k = 3$ correspond à la méthode de l'exercice 4.
3. Programmer la méthode composée correspondant à $k = 3$, et illustrer numériquement son ordre de convergence.

Analyse numérique – TD 3
Optimisation numérique

À préparer avant la séance de TD

Exercice 1. On considère la fonction $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ définie par

$$f(x, y, z) = 1 + x^2 + |y|^3 + z^2 + \sin z.$$

1. Vérifier que f est de classe \mathcal{C}^2 et qu'elle admet un unique point de minimum global.
2. Expliciter les itérations de la méthode de Newton pour la minimisation de f .
3. Mettre en œuvre la méthode précédente avec `Matlab`.
4. Vérifier que les approximations du point de minimum et du minimum de f obtenues avec 20 itérations de la méthode de Newton en partant du vecteur $(1, 1, 1)$ valent respectivement $[0; 0; -0.4502]$ et 0.7675 .
- *5. Observer la vitesse de convergence de chaque composante. Commenter.

À travailler pendant la séance de TD

Exercice 2. On considère la fonction $f(x, y) = 1 + x^2 + |y|^3$ et la suite $(x_n, y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de \mathbb{R}^2 définie par la méthode du gradient à pas fixe

$$\begin{cases} (x_{n+1}, y_{n+1}) = (x_n, y_n) - \rho \nabla f(x_n, y_n), \\ (x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2. \end{cases}$$

avec $\rho > 0$.

1. Montrer que $x_n = (1 - 2\rho)^n x_0$ pour tout $n \in \mathbb{N}$.
2. On suppose $y_0 > 0$ et $\rho < \min\left(\frac{1}{3y_0}, 1\right)$. Montrer que (x_n, y_n) tend vers $(0, 0)$.
On montrera que la suite (y_n) est strictement positive et décroissante.
3. Montrer par l'absurde que la convergence de (y_n) n'est pas géométrique. Quelle hypothèse sur f manque-t-il pour que le théorème du cours sur la vitesse de convergence fonctionne ?

Exercice 3. On considère le problème d'optimisation

$$\max_{x \in \mathcal{B}} (Ax|x)$$

où A est une matrice symétrique réelle définie positive et $\mathcal{B} = \{x \in \mathbb{R}^d \mid \|x\|_2 \leq 1\}$.

1. Donner l'expression de la projection sur \mathcal{B} .
2. Écrire l'itération donnée par la méthode du gradient projeté appliquée à ce problème.
3. On suppose $\|x^{(0)}\|_2 \geq 1$. Quelle méthode vue au chapitre 1 reconnaît-on ?
- *4. Quelle est la limite de $(Ax^{(n)}|x^{(n)})$?

Exercice 4. Nous allons résoudre le problème du câble pesant grâce à la méthode du gradient pénalisé. Le câble de longueur $L = 2$ est fixé à ses extrémités aux points $(0, 1)$ et $(1, 3/2)$. Il est discrétisé par N points libres $(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N)$ du plan. On définit le vecteur des inconnus

$$\mathbf{u} := (x_1, \dots, x_N, y_1, \dots, y_N)^T \in \mathbb{R}^{2N}.$$

La solution d'équilibre recherchée est celle qui minimise l'énergie potentielle $E(\mathbf{u})$ du câble sous les contraintes de longueur et d'attache aux extrémités. Mathématiquement, on cherche $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^{2N}$ solution de

$$\min_{\mathbf{u} \in K} E(\mathbf{u}) \quad \text{avec} \quad E(\mathbf{u}) = \frac{1}{N+1} \sum_{i=1}^N y_i,$$

et $K = \{\mathbf{u} \in \mathbb{R}^{2N}, \varphi_i(\mathbf{u}) = 0, i = 1, \dots, N+1\}$. Les contraintes de longueur de chaque segment de câble sont données par $\varphi_i(\mathbf{u}) = \ell_i(\mathbf{u}) - h$ avec

$$\ell_i(\mathbf{u}) = \sqrt{(x_i - x_{i-1})^2 + (y_i - y_{i-1})^2}, \quad \forall i \in \{1, \dots, N+1\}$$

et $h = L/(N+1)$. On utilise les conventions $(x_0, y_0) = (0, 1)$ et $(x_{N+1}, y_{N+1}) = (1, 3/2)$.

Afin de pénaliser les contraintes définissant K , on utilise la fonction $\beta(\mathbf{u}) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N+1} \varphi_i^2(\mathbf{u})$.

1. Écrire une fonction `[valE, gradE] = energie(u)` qui renvoie la valeur de $E(\mathbf{u})$ ainsi que le gradient de E en \mathbf{u} .
2. Écrire une fonction `[valP, gradP] = penalisation(u)` qui renvoie la valeur de $\beta(\mathbf{u})$ ainsi que le gradient de β en \mathbf{u} . *Les dérivées partielles de β sont données par*

$$\begin{cases} \frac{\partial \beta}{\partial x_i}(\mathbf{u}) = \left(1 - \frac{h}{\ell_i}\right)(x_i - x_{i-1}) + \left(1 - \frac{h}{\ell_{i+1}}\right)(x_i - x_{i+1}) \\ \frac{\partial \beta}{\partial y_i}(\mathbf{u}) = \left(1 - \frac{h}{\ell_i}\right)(y_i - y_{i-1}) + \left(1 - \frac{h}{\ell_{i+1}}\right)(y_i - y_{i+1}) \end{cases}$$

avec $\ell_i = \sqrt{(x_i - x_{i-1})^2 + (y_i - y_{i-1})^2}$ pour tout i .

3. Mettre en œuvre la méthode du gradient à pas fixe pour résoudre le problème pénalisé

$$\min_{\mathbf{u} \in \mathbb{R}^{2N}} E(\mathbf{u}) + \frac{1}{\varepsilon} \beta(\mathbf{u}). \quad (2)$$

On prendra pour \mathbf{u}_0 un vecteur aléatoire, $N = 20$ et on testera $\varepsilon = 0.1$, $\varepsilon = 10^{-2}$ et $\varepsilon = 10^{-3}$. On prendra toujours $\rho = \varepsilon/3$. L'algorithme s'arrêtera dès que $\|\nabla E(\mathbf{u}) + \frac{1}{\varepsilon} \nabla \beta(\mathbf{u})\|_\infty \leq 10^{-3}$. À la fin de l'algorithme, on récupérera la position (\mathbf{x}, \mathbf{y}) du câble on l'affichera avec la commande `plot(x, y, '-o')`.

4. Comment la longueur totale du câble évolue-t-elle quand on diminue ε ?
- *5. On ajoute à notre problème la contrainte supplémentaire

$$y_i \geq x_i + \frac{1}{4} \quad i = 1 \dots N.$$

Donner la projection $\pi : \mathbb{R}^2 \rightarrow K$ sur l'ensemble $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2, y \geq x + 1/4\}$.

En déduire une fonction matlab `up = projection(u)` qui projette le câble (\mathbf{u}) sur l'ensemble

$$D_N = \{(\mathbf{u}) \in \mathbb{R}^{2N}, y_i \geq x_i + 1/4, i = 1 \dots N\}.$$

Résoudre enfin le problème (2) dans l'ensemble admissible D_N .

Analyse numérique – TD 4
Approximation des EDO

À préparer avant la séance de TD

Exercice 1. Une substance chimique y est libérée dans la nature à partir de $t = 0$ à un débit de e^{-t^2} . Celle-ci se dégrade très rapidement en une seconde substance z qui est lentement dissipée dans l'environnement. Les concentrations de ces substances vérifient le système d'équations différentielles

$$\begin{cases} y'(t) = -50y(t) + e^{-t^2} & t > 0, \\ z'(t) = 50y(t) - 2z^2(t) & t > 0, \\ y(0) = z(0) = 0. \end{cases}$$

La solution (y, z) de ce problème est globale, positive et bornée. On s'intéresse à la quantité résiduelle de substance z à long terme ($t = 1000$).

1. Mettre en œuvre avec **Matlab** la méthode d'Euler pour résoudre ce problème sur l'intervalle de temps $[0, 5]$. Tracer les solutions pour $N = 125$ et $N = 250$.
2. Dans le cas où $N = 250$, vérifier que la valeur approchée de $z(t = 5)$ vaut environ 0,10778.
- *3. Montrer que la méthode d'Euler implicite conduit à définir une suite $(Y_n, Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$ par

$$\begin{cases} Y_{n+1} = \frac{Y_n + h e^{-t_{n+1}^2}}{1 + 50h}, \\ Z_{n+1} = \frac{\sqrt{1 + 8hZ_n + 400h^2 Y_{n+1}} - 1}{4h}, \\ Y_0 = Z_0 = 0. \end{cases}$$

Mettre en œuvre cette méthode sur l'intervalle $[0, 5]$ et comparer les résultats avec la méthode précédente pour un pas $h = 0.04$ puis $h = 0.01$. Comparer avec la méthode d'Euler explicite.

- *4. Donner l'approximation de $z(1000)$ en utilisant la méthode d'Euler implicite avec $h = 0.05$.

À travailler pendant la séance de TD

Exercice 2. On considère un problème de Cauchy

$$(C) : \begin{cases} u'(t) = f(t, u(t)), & \text{sur } [0, T], \\ u(0) = u_0, \end{cases}$$

où $f : [0, T] \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est de classe \mathcal{C}^2 et il existe une constante $L > 0$ telle que

$$\forall t \in [0, T], \quad \forall v, w \in \mathbb{R}, \quad |f(t, v) - f(t, w)| \leq L|v - w|.$$

On considère la méthode donnée par

$$\left\{ \begin{array}{l} U_{n+1} = U_n + \frac{h}{2} [3f(t_n, U_n) - f(t_{n-1}, U_{n-1})] \quad \forall n \geq 1, \\ U_0 = u_0, \\ U_1 = u_0 + hf(t_0, U_0). \end{array} \right.$$

1. Justifier que (C) admet une unique solution globale $u : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^3 .
2. Définir l'erreur de consistance ε_n^h de la méthode et montrer que pour $n \geq 1$,

$$|\varepsilon_n^h| \leq Ch^2 \sup_{t \in [0, T]} |u'''(t)|,$$

où C est une constante que l'on précisera.

3. Montrer que la méthode est stable.

On pourra poser $E_n = \max(|U_n - V_n|, |U_{n-1} - V_{n-1}|)$.

4. En déduire que la méthode est convergente.

Analyse numérique – TD 5
Résolution numérique de l'équation de Laplace

À préparer avant la séance de TD

Exercice 1. On considère le problème aux limites suivant

$$\begin{cases} -u''(x) + c(x)u(x) = f(x), & x \in]0, 1[, \\ u(0) = 0, & u(1) = -1, \end{cases}$$

avec $c(x) = x$ et $f(x) = (x^2 + \pi^2 x) \cos(\pi x) + 2\pi \sin(\pi x)$. La solution exacte est donnée par $u(x) = x \cos(\pi x)$. Adapter la méthode des différences finies vue en cours sur cet exemple. Vérifier que l'approximation de l'intégrale

$$\int_0^1 u(x) dx,$$

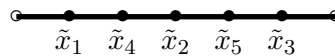
obtenue à l'aide de la méthode des rectangles à gauche pour $N = 100$ vaut -0.19765 . On pourra également vérifier que la vitesse de convergence est celle prouvée en cours.

À travailler pendant la séance de TD

Exercice 2. On considère le problème aux limites étudié en cours

$$\begin{cases} -u''(x) = f(x), & x \in]0, 1[, \\ u(0) = \alpha, & u(1) = \beta, \end{cases}$$

On se place dans le cas d'une discrétisation de pas $h = \frac{1}{6}$, et on numérote les nœuds de la manière suivante



L'approximation par différences finies de u au nœud \tilde{x}_i est notée \tilde{u}_i . Enfin, le vecteur \tilde{U} désigne $(\tilde{u}_1, \tilde{u}_2, \dots, \tilde{u}_5)^\top$, \tilde{u}_i désignant l'approximation obtenue pour $u(\tilde{x}_i)$. Écrire le système linéaire $\tilde{A}\tilde{U} = \tilde{F}$ obtenu avec cette numérotation.

Exercice 3. Soit $f \in \mathcal{C}^2([0, 1], \mathbb{R})$ et $c > 0$. Pour $N \in \mathbb{N}$, on pose

$$h = \frac{1}{N+1}, \quad x_i = ih \quad (0 \leq i \leq N+1).$$

On considère le problème discret $MU = F$, avec

$$M = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & & & & & & & \\ -1 & 2 + ch^2 & -1 & & & & & & \\ & & & & & & & & \\ & & & & -1 & 2 + ch^2 & -1 & & \\ & & & & & & & & \\ & & & & & & -1 & 1 & \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} u_0 \\ u_1 \\ \vdots \\ u_{N+1} \end{pmatrix}, \quad F = \begin{pmatrix} 0 \\ f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_N) \\ 0 \end{pmatrix}.$$

1. On suppose que u_i approche $u(x_i)$, où u est une fonction de classe $\mathcal{C}^2([0, 1], \mathbb{R})$. Écrire le problème aux limites satisfait par u , dont le modèle précédent est une discrétisation.
2. Montrer que, pour $V = (v_0, v_1, \dots, v_{N+1})^\top \in \mathbb{R}^{N+2}$,

$$(MV, V) = c \sum_{i=1}^N v_i^2 + \frac{1}{h^2} \sum_{i=0}^N (v_{i+1} - v_i)^2.$$

En déduire que M est définie positive.

Simulation avec Matlab

Exercice 4. On considère le problème aux limites

$$\begin{cases} -u''(x) + \alpha u(x)^3 = f(x), & x \in]0, 1[, \\ u(0) = 0, & u(1) = 0, \end{cases}$$

où α est une constante strictement positive, et $f \in \mathcal{C}([0, 1])$ une fonction donnée.

L'approximation par différences finies de pas $h = 1/(N + 1)$ conduit à l'écriture vectorielle

$$AU + \alpha[U]^3 = F,$$

où A est la matrice tridiagonale du laplacien avec conditions de Dirichlet en dimension 1, F le vecteur de composantes $f(ih)$ pour $i = 1, 2, \dots, N$; la notation $[U]^3$ désigne le vecteur dont les composantes sont U_i^3 .

On propose la méthode suivante pour la résolution de ce problème :

$$\begin{cases} U^{(0)} = 0 \in \mathbb{R}^N, \\ \text{Pour } n \geq 0, & U^{(n+1)} = A^{-1} (F - \alpha[U^{(n)}]^3). \end{cases} \quad (3)$$

On considérera le cas test suivant :

$$f(x) = \pi^2 x \sin(\pi x) - 2\pi \cos(\pi x) + \alpha (x \sin(\pi x))^3$$

correspondant à la solution exacte $u(x) = x \sin(\pi x)$.

Programmer cette méthode pour $N = 100$, et les deux valeurs $\alpha = 10$ et $\alpha = 23$. Comment interpréter le résultat ?

Analyse numérique – TD 6
Résolution numérique de l'équation de transport

À préparer avant la séance de TD

Exercice 1. On considère le problème de transport suivant :

$$\begin{cases} \partial_t u(x, t) + c \partial_x u(x, t) = 0, & (x, t) \in \mathbb{R} \times [0, T], \\ u(x, 0) = e^{-x^2}, & x \in \mathbb{R}. \end{cases} \quad (\mathcal{T}_1)$$

avec $c \in [0, 1]$. Afin d'approcher la solution sur $[-5, 5] \times [0, T]$ par la méthode des différences finies, on introduit la discrétisation en espace : $x_i = -5 + (i - 1)\Delta x$ pour $i \in \{1, \dots, N_x\}$ avec $N_x \geq 2$ et $\Delta x = 10/(N_x - 1)$. On considère le schéma suivant :

$$\begin{cases} \frac{U_i^{n+1} - U_i^n}{\Delta t} + c \frac{U_i^{n+1} - U_{i-1}^{n+1}}{\Delta x} = 0, & \forall i \in \{2, \dots, N_x\}, \forall n \in \mathbb{N}, \\ U_1^n = 0, & \forall n \in \mathbb{N}. \end{cases} \quad (\text{IG})$$

1. En posant $\beta = \frac{c\Delta t}{\Delta x}$ donner la matrice \mathcal{A} telle que le schéma s'écrive sous forme matricielle $\mathcal{A}\mathbf{U}^{(n+1)} = \mathbf{U}^{(n)}$.
2. Écrire une fonction matlab $\mathbf{A} = \text{matriceA}(N_x, \text{beta})$ qui prend en entrée le nombre de points de discrétisation en espace et β , et qui renvoie la matrice \mathcal{A} .
3. Mettre en œuvre le schéma numérique avec $N_x = 1000$ et $T = 4$. Tester différentes valeurs de c .
4. En prenant $c = \frac{1}{2}$ et $\Delta t = 0,01$, vérifier que l'approximation numérique de l'intégrale suivante, obtenue par la méthode des rectangles à gauche

$$I = \int_{-5}^5 u(x, 4) dx.$$

vaut 1.7724.

À travailler pendant la séance de TD

Exercice 2. On étudie le Schéma de Lax-Freidrichs appliqué au problème \mathcal{T}_1 :

$$\frac{2U_i^{n+1} - U_{i+1}^n - U_{i-1}^n}{2\Delta t} + c \frac{U_{i+1}^n - U_{i-1}^n}{2\Delta x} = 0, \quad \forall i \in \{1, \dots, N_x\}, \forall n \in \mathbb{N}, \quad (\text{LF})$$

en utilisant la convention $U_0^n = U_{N_x+1}^n = 0$ pour tout n .

1. Écrire le schéma (LF) sous forme matricielle $\mathbf{U}^{n+1} = \mathbf{A}\mathbf{U}^n$ en précisant la matrice \mathbf{A} en fonction de $\beta = \frac{c\Delta t}{\Delta x}$.
2. Calculer $\|\mathbf{A}\|_\infty$. En déduire une condition suffisante sur β pour que le schéma (LF) soit stable en norme ∞ .
3. Soit u la solution exacte de \mathcal{T}_1 . Calculer les développements limités de $u(x, t + \Delta t)$, $u(x + \Delta x, t)$ et $u(x - \Delta x, t)$ au voisinage de (x, t) à l'ordre 3. Sous l'hypothèse $\Delta x/\Delta t \leq \alpha$ avec $\alpha > 0$, montrer que le schéma est consistant et donner ses ordres de consistance.

- *4. Montrer que si $\Delta x/\Delta t = c$, alors le schéma est d'ordre 2 en espace et en temps.

Exercice 3. On considère le problème de transport

$$\begin{cases} \partial_t u(x, t) + 2xt\partial_x u(x, t) = 0, & (x, t) \in \mathbb{R} \times [0, T], \\ u(x, 0) = x^2(1-x)^2\chi_{[0,1]}(x), & x \in \mathbb{R}. \end{cases} \quad (\mathcal{T}_2)$$

1. Donner l'équation des caractéristiques X associées à ce problème et la résoudre.
2. Quelle est l'équation différentielle vérifiée par $\varphi(t) = u(X(t), t)$?
3. En déduire la solution explicite de (\mathcal{T}_2) .

Simulation avec Matlab

Exercice 4. On va utiliser le schéma explicite décentré à gauche

$$\begin{cases} \frac{U_i^{n+1} - U_i^n}{\Delta t} + 2x_i t_n \frac{U_i^n - U_{i-1}^n}{\Delta x} = 0, & \forall i \in \{2, \dots, N_x\}, \forall n \in \mathbb{N}, \\ U_1^n = 0, & \forall n \in \mathbb{N}. \end{cases} \quad (\text{EG})$$

pour résoudre le problème (\mathcal{T}_2) sur le domaine $[0, 10]$ en prenant $T = \frac{3}{2}$.

1. Donner une écriture matricielle du schéma de la forme $\mathbf{U}^{n+1} = \mathcal{A}_n \mathbf{U}^n$. On fera apparaître $\beta = \Delta t/\Delta x$.
2. Mettre en œuvre ce schéma. On programmera une visualisation dynamique de U ainsi qu'un affichage direct de la solution à l'aide des commandes `surf`, `imagesc` ou `contour`.
3. Quelle est la valeur maximale de β telle que l'on ait convergence du schéma ?
- *4. En utilisant la solution exacte déterminée dans l'exercice 2, mesurer les ordres de convergence de la méthode en évaluant l'erreur en norme infinie au temps final $T = \frac{3}{2}$ pour différentes valeurs de N_x et N_t respectant la condition CFL de la question précédente.