

Introduction aux équations aux dérivées partielles

Avant-propos

Le but de ce cours est de vous proposer une introduction à la théorie des équations aux dérivées partielles (EDP dans la suite). Nous étudierons plusieurs équations ainsi que leur discrétisation par la méthode des différences finies.

Dans le cadre du programme officiel de la préparation à l'agrégation de mathématiques (épreuve de modélisation), nous aborderons notamment :

- des notions élémentaires portant sur les EDP classiques en dimension 1,
- l'équation de transport linéaire avec la méthode des caractéristiques,
- l'équation des ondes et de la chaleur ; une résolution par série de Fourier et transformée de Fourier sera proposée ainsi qu'une méthode de séparation des variables. Les aspects qualitatifs seront abordés.
- les équations elliptiques avec l'utilisation du théorème de Lax–Milgram
- des exemples de discrétisation des EDP en dimension 1 avec la méthode des différences finies. L'étude des propriétés de ces discrétisations sera proposée : notions de consistance, stabilité, convergence et d'ordre.

Vous êtes par ailleurs invités à lire le rapport du jury (disponible sur internet). Vous vous rendrez compte que le jury insiste notamment sur le fait que :

- l'épreuve de modélisation, comme les autres, requiert de la rigueur mathématique,
- il faut équilibrer sa présentation entre une présentation du modèle étudié, des preuves mathématiques rigoureuses, des illustrations informatiques,
- il attend une prise de recul de la part des candidats. Il faudra donc notamment être capable de critiquer les limites du modèle présenté dans le texte, d'expliquer le comportement qualitatif de celui-ci (par exemple expliquer ce qu'il se passe quand la valeur d'un paramètre change) et être capable de conclure sur la problématique de départ.

Ce cours sera composé de

- cinq séances de cours de deux heures chacune,
- une séance de programmation de deux heures.

Dans une première partie, nous présenterons les équations étudiées dans ce cours en donnant une idée des problèmes physiques associés. Chacune des parties suivantes sera consacrée à l'étude plus approfondie d'une EDP. Nous y traiterons notamment les principales caractéristiques de cette EDP, les outils utilisés pour mener des preuves ainsi qu'une discrétisation par différences finies. Les EDP étudiées dans la suite seront les équations elliptiques, l'équation de transport, l'équation de la chaleur et enfin l'équation des ondes.

1 Présentation des EDP du cours

Nous présentons dans cette section les EDP étudiées dans la suite du cours. Nous essayons de donner une signification physique aux différents termes.

Nous nous intéressons à des EDP de la forme

$$a \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + b \frac{\partial^2 u}{\partial x \partial y} + c \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} + d \frac{\partial u}{\partial x} + e \frac{\partial u}{\partial y} + fu = F.$$

Pour déterminer la nature de l'EDP, on associe à chaque dérivée la variable qui correspond à la direction de dérivation. L'équation précédente devient donc

$$ax^2 + bxy + cy^2 + dx + ey + f = A,$$

avec A un réel tel que l'ensemble des solutions soit non vide. S'il s'agit de l'équation :

- d'une ellipse, on dira que l'équation est elliptique ;
- d'une parabole, on dira que l'équation est parabolique ;
- d'une hyperbole, on dira que l'équation est hyperbolique.

Cette dénomination n'est pas juste esthétique. En effet, comme nous le verrons plus loin dans ce cours, chacun de ces types d'équations dispose de propriétés spécifiques.

Notons également que les équations précédentes dépendent de deux variables d'espace. La dénomination précédente se généralise dans le cas où on aurait une seule variable ou strictement plus de deux variables. Dans le cadre de ce cours, nous nous concentrerons sur l'étude d'équations avec une seule dimension d'espace. On considérera donc une seule variable x dans le cas d'un problème stationnaire et deux variables t (le temps) et x (l'espace) dans le cas d'un problème instationnaire.

Dans la suite de ce cours, on notera Ω un ouvert borné de \mathbb{R}^d avec $d = 1, 2, 3$.

1.1 Équations elliptiques

Les équations elliptiques apparaissent principalement dans deux contextes que nous allons maintenant aborder. Le premier est le cas où des particules circulent dans un domaine. Ce problème est représenté sur la figure 1. Dans la partie droite de cette figure, nous nous intéressons à un problème où des particules circulent dans un milieu unidimensionnel. La position est repérée par la coordonnée d'espace x . On note $u(x)$ la densité de particules en x . Certaines particules entrent ou sortent du domaine en x , on les note $f(x)$ le terme source les représentant. De plus, les particules se déplacent à travers le domaine, on note $q(x)$ le flux de particules en x (le nombre de particules qui traversent l'axe vertical d'abscisse x). Ce flux est négatif si les particules vont vers la gauche (x décroissants) et positif si elles vont vers la droite (x croissants).

On s'intéresse au cas où les flux sont à l'équilibre, il n'y a donc pas d'accumulation de particules en aucun point de l'espace. Le problème ne dépend pas du temps.

Si l'on considère un élément du domaine de taille δx comme sur la droite de la figure 1, le nombre de particules doit rester constant au cours du temps. On obtient donc la relation de conservation $q(x) - q(x + \delta x) + f(x)\delta x = 0$, ce qui donne

$$\frac{\partial q}{\partial x} = f. \tag{1}$$

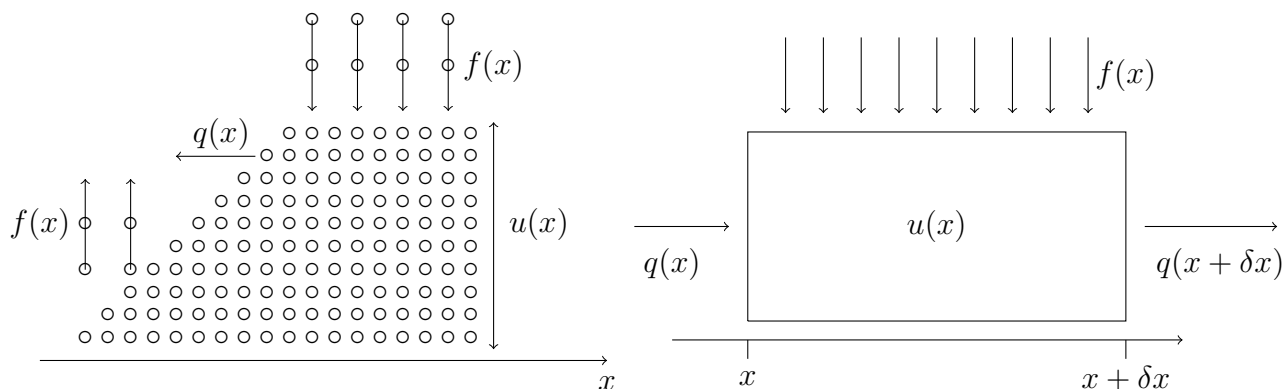


FIGURE 1 – Un flux de particules. Gauche : représentation du problème. Droite : équilibre des flux.

De plus, on considère que les particules fuient les zones de forte densité : le flux $q(x)$ est orienté dans le sens inverse du gradient de u . On note donc

$$q(x) = -k(x) \frac{\partial u}{\partial x}(x). \quad (2)$$

Ici k est un coefficient positif qui peut dépendre de l'espace. Il traduit le rapport de proportionnalité entre le gradient de la densité et le flux qui en résulte. Ainsi, pour une densité fixée, si k est grand alors les particules circuleront facilement et le flux sera important ; à l'inverse, un k petit traduit le fait que les particules ont du mal à circuler dans le milieu. On dit que k est un coefficient de diffusion.

L'équation finale sur u est donc

$$-\frac{\partial}{\partial x} \left(k \frac{\partial u}{\partial x} \right) = f.$$

Si l'on considère plusieurs dimensions d'espace, cette équation devient

$$-\nabla \cdot (k \nabla u) = f,$$

où $\nabla \cdot$ et ∇ sont respectivement les opérateurs divergence et gradient.

En pratique les particules peuvent réellement représenter des particules physiques, dans ce cas u sera une densité de particules, q un flux de particules, f un terme représentant l'apparition ou la disparition de particules et k sera un coefficient de diffusion des particules. On peut aussi dire que les particules représentent de l'énergie thermique. Dans ce cas, u sera la température, q un flux thermique, f une source ou un puit de chaleur et k sera la conductivité thermique du matériau considéré. Nous citerons une dernière possibilité selon laquelle les particules sont des individus (humains ou animaux). Dans ce cas, u correspond à une densité de population, q à un flux de population, f représente des naissances ou des morts dans la population et k est un coefficient de diffusion représentant la facilité avec laquelle la population peut se déplacer.

!! TABLEAU !!

!! CONDITIONS FRONTIERES !!



FIGURE 2 – Un flux de particules. Gauche : représentation du problème. Droite : équilibre des flux.

Un autre cas où ces équations apparaissent est le cas d'un matériau soumis à des contraintes mécaniques. Par exemple, on représente sur la figure 2 une barre élastique en équilibre.

La barre dans son état initial est représentée en pointillés. Sous l'effet d'une force linéique f , cette barre s'allonge et atteint l'état d'équilibre représenté en bas de la figure. On note $u(x)$ le déplacement de matière qui a eu lieu entre l'état sous la charge f et l'état de référence en pointillés.

On considère que la barre est à l'équilibre mécanique. On note $q(x)$ la force qu'exerce la section de gauche sur la section de droite en x . En faisant un bilan de force comme sur la partie droite de la figure 1, les forces s'exerçant sur une portion infinitésimale de barre sont la force $q(x)$ à gauche, la force $-q(x + \delta x)$ à droite et la force linéique $f(x)\delta x$. La barre étant à l'équilibre la somme de ces forces est nulle. On retrouve donc (1).

De plus, la force s'exerçant en x à travers la section de la barre est proportionnelle à l'élongation de la barre et s'oppose au mouvement imposé. Ceci est intuitif, pensez à un élastique si vous l'allongez il s'exerce une force qui tend à le faire revenir vers sa position initiale. De plus, plus l'élongation est importante, plus l'intensité de la force est grande. On obtient donc la loi d'élasticité (2) où k est un coefficient de raideur : plus k est grand, plus la barre est raide, plus il faut forcer pour la déformer. En pratique, le coefficient de raideur dépend du matériau choisi et de la géométrie de la section de la barre.

Notons que dans (2), la dérivée en espace correspond à l'élongation de la barre en x . Pour s'en convaincre, on regardera la partie droite de la figure 2. Un élément de matière de longueur δx dans sa position de référence a pour longueur $x + \delta x + u(x + \delta x) - u(x) - x$ sous charge f . La nouvelle longueur est donc de $\delta x + u(x + \delta x) - u(x) \simeq \left(1 + \frac{\partial u}{\partial x}\right) \delta x$ et la dérivée partielle en x est donc bien une élongation linéique.

!! CONDITIONS FRONTIERES!! La partie hachurée à gauche du dessin représente le fait que la barre est encastrée dans un mur. Ainsi son déplacement est forcément nul à gauche.

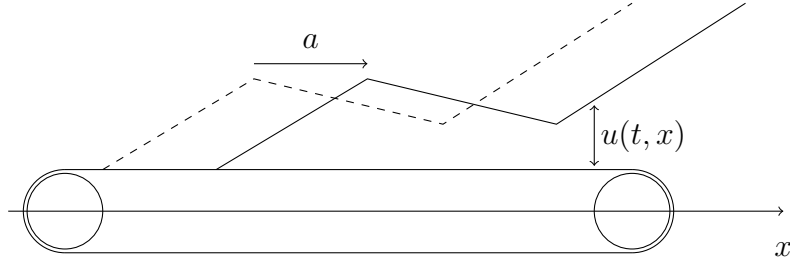


FIGURE 3 – Des tas de sable transportés sur un tapis roulant. La ligne discontinue représente les tas en $t = 0s$ et la ligne continue en $t = 1s$.

!! autres exemples de cette physique : electromagnetisme!!

!! solution pour différents k !!

!! EDP elliptique!! A faire en exo!! – A exprimer sous la forme d’une proposition!!

!! dire clairement ce qui est exigible!!

!! dire ce que sont les equations de Poisson et de Laplace!!

1.2 Équation de transport

La deuxième équation que nous étudions est l’équation de transport (unidimensionnelle). Elle correspond à une quantité qui est transportée à vitesse constante dans une direction. Cela peut être par exemple un polluant transporté par une rivière. Dans cette section, nous nous intéressons au cas de tas de sable sur un tapis roulant se déplaçant à vitesse constante a .

Sur la figure 3, nous représentons des tas de sables qui se déplacent à vitesse constante a vers la droite. On note $u(t, x)$ la hauteur du sable en x à l’instant t .

Si l’on considère un temps infinitésimal δt , le sable aura avancé d’une distance $\delta x = a\delta t$. La hauteur en $(t + \delta t, x + \delta x)$ sera la même qu’elle était en (t, x) , on traduit cela par $u(t + \delta t, x + a\delta t) = u(t, x)$. On obtient ainsi l’équation

$$\frac{\partial u}{\partial t} + a \frac{\partial u}{\partial x} = 0. \quad (3)$$

Ici, a correspond à la vitesse du transport. Si a est positif, le sable bouge vers la droite ; si a est négatif, le sable bouge vers la gauche ; plus a est grand en valeur absolue, plus le mouvement est rapide.

1.3 Équation de la chaleur

L’équation de la chaleur est obtenue en considérant une propagation de quantités d’énergie comme sur la figure 1. La différence avec ce qui a été fait dans la section 1.1 est qu’ici les flux de chaleur ne sont pas nécessairement à l’équilibre. On permet donc à la température de changer au cours du temps.

Nous allons maintenant refaire le raisonnement de la section 1.1 avec cette fois-ci une température $u(t, x)$ qui dépend du temps. Si on considère la partie droite de la figure 1, l’accumulation d’énergie en (t, x) est due au fait que les flux ne sont pas équilibrés ("ce qui

entre n'est pas égal à ce qui sort"). Nous traduisons cela par l'équation $c(x)\delta x \frac{\partial u}{\partial t}(t, x) = f(t, x)\delta x + q(t, x) - q(t, x + \delta x)$, ce qui donne

$$c(x) \frac{\partial u}{\partial t}(t, x) = f(t, x) - \frac{\partial q}{\partial x}(t, x). \quad (4)$$

où $c(x)$ est la capacité thermique linéique du matériau, $q(t, x)$ et $f(t, x)$ sont respectivement le flux de chaleur et la source de chaleur en (t, x) . Comme précédemment, le flux de chaleur est proportionnel au gradient de température (voir (2)). Pour simplifier la présentation, nous considérons que la capacité thermique c et la conduction thermique k sont des constantes (qui ne dépendent ni du temps, ni de l'espace). En combinant les équations (2) et (4), on obtient l'équation de la chaleur

$$\frac{\partial u}{\partial t} - \nu \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f, \quad (5)$$

où $\nu = k/c$ est la diffusion thermique.

!! courbes avec ν qui varie !!

!! exercice : prouver qu'il s'agit d'une equation parabolique !!

De manière similaire à ce qui a été expliqué dans la section 1.1, cette l'équation de la chaleur, en plus de représenter l'évolution de la température dans un milieu peut aussi représenter l'évolution de la densité d'une population ou encore l'évolution d'une concentration chimique d'une espèce au sein d'un diluant.

!! rappel sur les conditions frontières !!

1.4 Équation des ondes

L'équation des ondes est obtenue en considérant un modèle mécanique comme celui de la figure 2 où cette fois-ci les forces ne sont pas nécessairement à l'équilibre et où les déplacements $u(t, x)$ peuvent varier au cours du temps.

La principe fondamental de la dynamique appliqué à une tranche de matière de longueur δx nous dit que l'accélération de la position de cette tranche $(x + u(t, x))$ multipliée par sa masse est égale à la somme des forces qui agissent sur elle. Ainsi, $\rho(x)\delta x \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = f(t, x)\delta x + q(t, x) - q(t, x + \delta x)$, ce qui nous donne l'équation

$$\rho(x) \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\partial q}{\partial x}(t, x) = f(t, x), \quad (6)$$

où $\rho(x)$ correspond à la masse de la barre par unité de longueur. Plus ρ est grand, plus la barre a d'inertie et plus elle accélère lentement. Notons à ce stade qu'il y a, dans cette équation, une dérivée seconde en temps à la place de la dérivée première qu'il y avait dans (4).

La force de compression à travers la barre est donnée par la loi d'élasticité (2). Pour simplifier la présentation, on considère que la raideur k et la masse linéique ρ sont constantes (ne dépendent ni de t ni de x). En combinant (2) et (6) on obtient l'équation des ondes

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f, \quad (7)$$

où $c > 0$ défini par $c^2 = k/\rho$ correspond à la vitesse de propagation des ondes dans ce milieu.

!! différentes valeurs de c -> utiliser des valeurs réelles (eau/air) !!

!! prouver que l'équation est hyperbolique !!

!! autres physiques : électromagnétisme, corde !!

!! rappel sur les conditions frontières !!

2 Équations elliptiques

Comme évoqué précédemment, on s'intéresse au problème

$$\begin{cases} -\nabla \cdot (k \nabla u) = f & \text{dans } \Omega, \\ u = 0 & \text{sur } \partial\Omega, \end{cases} \quad (8)$$

avec $0 < k_0 \leq k(x) \leq k_1$.

2.1 Propriétés générales de l'équation

Théorème 1 (Existence et unicité de la solution). *Si $f \in C^0(\Omega)$, alors il existe une unique solution $u \in C^2(\Omega)$ au problème (8). De plus, pour $\ell \in \mathbb{N}$, si $f \in C^\ell(\Omega)$, alors $u \in C^{\ell+2}(\Omega)$.*

!! commenter + donner lien vers preuve !!

Proposition 1 (Principe du maximum). *On se place dans le cadre du théorème 1. Si $f \leq 0$, alors $u \leq 0$. En particulier, $\max_{x \in \Omega} u(x) = \max_{x \in \partial\Omega} u(x) = 0$. Si de plus il existe $m \in \Omega$ tel que $u(m) = 0$, alors $\forall x \in \Omega$, $u(x) = 0$ (principe du maximum fort).*

!! commenter + ref livre !!

Remarque 1. *D'autres conditions frontière sont possibles. Condition de Neumann, de Robin, conditions mixtes, conditions de Dirichlet non homogènes.*

!! expliquer le principe d'un relèvement !!

Définition 1 (Fonction harmonique). *Si $u \in C^2(\Omega)$ et $-\Delta u = 0$ dans Ω , on dit que u est une fonction harmonique.*

!! lien avec les fonctions holomorphes !!

2.2 Formulation variationnelle, théorème de Lax–Milgram

Le but de cette section est de présenter une preuve du théorème 1 en utilisant le théorème de Lax–Milgram.

Théorème 2 (Lax–Milgram). *On fait les hypothèses suivantes.*

- Soit V un espace de Hilbert.
- Soit ℓ une forme linéaire continue sur V (il existe $C_\ell > 0$ tel que $\forall v \in V, |\ell(v)| \leq C_\ell \|v\|_V$).
- Soit a une forme bilinéaire continue sur V (il existe $C_a > 0$ tel que $\forall v, w \in V, |a(v, w)| \leq C_a \|v\|_V \|w\|_V$).

— On suppose de plus que a est coercive : il existe $\alpha > 0$ tel que $\forall v \in V, a(v, v) \geq \alpha \|v\|_V^2$.

Sous ces hypothèses le problème suivant est bien posé :

$$\text{Trouver } u \in V, \text{ tel que } \forall v \in V, a(u, v) = \ell(v). \quad (9)$$

Ceci signifie que le problème (9) admet une unique solution $u \in V$ et que celle-ci vérifie $\|u\|_V \leq \frac{C_\ell}{\alpha}$.

!! lien vers un livre !!

Pour utiliser ce théorème, écrivons le problème (8) sous sa forme variationnelle. On introduit l'espace de Sobolev

$$H_0^1(\Omega) := \{v \in L^2(\Omega) \mid \nabla v \in L^2(\Omega) \text{ et } v|_{\partial\Omega} = 0 \text{ sur } \partial\Omega\}, \quad (10)$$

où ∇v est défini au sens des distributions et $v|_{\partial\Omega}$ est la trace de v sur le bord du domaine.

Si u est une solution de (8), alors pour tout $v \in H_0^1(\Omega)$ on peut écrire

$$\int_{\Omega} -\nabla \cdot (k \nabla u) v \, dx = \int_{\Omega} f v \, dx.$$

En intégrant par parties on obtient

$$\int_{\Omega} k \nabla u : \nabla v \, dx - \int_{\partial\Omega} k (\nabla u \cdot n) v \, ds = \int_{\Omega} f v \, dx.$$

Puisque $v|_{\partial\Omega} = 0$, le deuxième terme de cette expression est nul. Nous avons donc établi la proposition suivante (la réciproque utilise des arguments similaires).

Proposition 2. *Le problème (8) est équivalent au problème suivant.*

$$\text{Trouver } u \in H_0^1(\Omega), \text{ tel que } \forall v \in H_0^1(\Omega), \int_{\Omega} k \nabla v : \nabla v \, dx = \int_{\Omega} f v \, dx. \quad (11)$$

Proposition 3. *Le problème (11) est bien posé.*

Démonstration. Le problème (11) correspond au problème (9) avec $V = H_0^1(\Omega)$, $\forall v, w \in H_0^1(\Omega), a(v, w) = \int_{\Omega} k \nabla v : \nabla w \, dx$ et $\ell(v) = \int_{\Omega} f v \, dx$. Nous allons montrer que toutes les hypothèses du théorème de Lax–Milgram sont vérifiées. On admet le fait que $H_0^1(\Omega)$ équipé de la norme $\|v\|_{H_0^1(\Omega)} := (\int_{\Omega} v^2 + \nabla v : \nabla v \, dx)^{1/2}$ est un espace de Hilbert (se reporter à un cours sur les distributions). D'après l'inégalité de Cauchy–Schwarz, on a $|\ell(v)| \leq (\int_{\Omega} f^2 \, dx)^{1/2} (\int_{\Omega} v^2 \, dx)^{1/2} \leq (\int_{\Omega} f^2 \, dx)^{1/2} \|v\|_{H_0^1(\Omega)}$. La forme linéaire ℓ est donc continue. De la même façon, l'inégalité de Cauchy–Schwarz permet de prouver que la forme bilinéaire a est continue. Pour finir, nous utilisons l'inégalité de Poincaré : il existe $c > 0$ tel que $\forall v \in H_0^1(\Omega), \int_{\Omega} v^2 \, dx \leq c \int_{\Omega} \nabla v : \nabla v \, dx$. Avec cette inégalité, on peut prouver que a est coercive. Toutes les hypothèses du théorème de Lax–Milgram sont réunies, le problème (11) est donc bien posé. \square

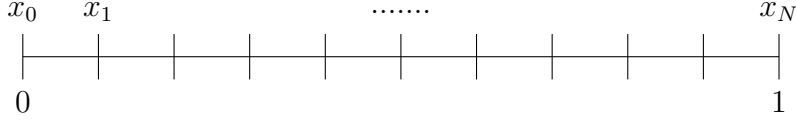


FIGURE 4 – Représentation de la discrétisation de l'intervalle $(0, 1)$.

2.3 Discrétisation par la méthode des différences finies

Le but de la méthode des différences finies est d'approcher la solution d'une EDO (équation aux dérivées ordinaires) ou EDP (équation aux dérivées partielles) par des valeurs censées représenter cette fonction en certains points. Dans toutes les discrétisations abordées dans ce cours, nous ne considérerons que le cas de problèmes à une dimension en espace (les problèmes instationnaires auront une deuxième dimension correspondant au temps).

Par exemple, intéressons nous au problème (8) avec $\Omega = (0, 1)$ et $k = 1$. Notre problème est donc

$$\begin{cases} -\frac{d^2u}{dx^2} = f \text{ dans } (0, 1), \\ u(0) = u(1) = 0. \end{cases} \quad (12)$$

Nous discrétisons l'intervalle $(0, 1)$ en $N > 0$ sous-intervalles. On définit donc les points $x_j = jh$ ($0 \leq j \leq N$) où $h = 1/N$. On a bien $x_0 = 0$ et $x_N = 1$ (voir figure 4).

Étant donné que nous ne disposons que de valeurs en certains points, on ne peut pas définir de dérivées au sens usuel. On utilise donc des dérivées discrètes. Pour cela, on rappelle qu'une dérivée est la limite d'un taux d'accroissement. Par exemple, on peut montrer que $\frac{d^2u}{dx^2}(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{u(x+h) - 2u(x) + u(x-h)}{h^2}$. Avec les notations introduites précédemment, cela signifie que, pour h suffisamment petit,

$$\frac{d^2u}{dx^2}(x_j) \simeq \frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1}))}{h^2}. \quad (13)$$

La méthode des différences finies consiste donc à définir une suite $(u_j)_{0 \leq j \leq N}$ qui reprenne les éléments du problème (12). En particulier, il faut remplacer les dérivées continues par des dérivées discrètes. Il existe plusieurs façons de définir la suite $(u_j)_{0 \leq j \leq N}$ et toutes n'ont pas les mêmes propriétés. La propriété la plus importante est la convergence : on veut que $\lim_{N \rightarrow +\infty} \max_{0 \leq j \leq N} |u(x_j) - u_j| = 0$. Nous aborderons plus en détails ces aspects dans la section 3.3.

Nous proposons maintenant de discrétiser le problème (12) en utilisant (13). La suite ainsi obtenue vérifie

$$\begin{cases} \forall 1 \leq j \leq N-1, -\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{h^2} = f(x_j), \\ u_0 = u_N = 0. \end{cases} \quad (14)$$

Proposition 4. *La relation (14) définit une unique suite $(u_j)_{0 \leq j \leq N}$ dont les valeurs peuvent*

être déterminées en résolvant le système linéaire $AU = F$, avec

$$A = \frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & \cdots & \\ -1 & 2 & -1 & 0 & \cdots \\ 0 & -1 & 2 & \ddots & \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & \ddots & 2 & -1 \\ & & & & -1 & 2 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{N-1} \end{pmatrix}, \quad F = \begin{pmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_{N-1}) \end{pmatrix}. \quad (15)$$

Démonstration. La relation (14) est équivalente au système linéaire $AU = F$. Pour prouver cela, on écrit les équations discrètes

$$\begin{aligned} \frac{-u_0 + 2u_1 - u_2}{h^2} &= f(x_1), \\ \frac{-u_1 + 2u_2 - u_3}{h^2} &= f(x_2), \\ \frac{-u_2 + 2u_3 - u_4}{h^2} &= f(x_3), \\ &\vdots \\ \frac{-u_{N-2} + 2u_{N-1} - u_N}{h^2} &= f(x_{N-1}). \end{aligned}$$

En prenant en compte $u_0 = u_N = 0$, on obtient bien $AU = F$. La réciproque se prouve de manière similaire.

Maintenant, le fait que ce système admet une unique solution vient de l'inversibilité de la matrice A qui est une conséquence de la proposition 5. \square

Remarque 2. La matrice A doit absolument être connue par cœur. En effet, ceci est exigible et le jury du concours se plaint dans ses rapports que beaucoup trop de candidats ne connaissent pas cette matrice.

Proposition 5. La matrice A est symétrique définie positive.

!! Ajouter resultats de simulations!!

!! Ajouter exercice avec le problème de Neumann!!

!! La preuve des caracteristiques de la matrice A en exercice??

!! trouver une solution pour prouver la convergence de ce schéma sans introduire stabilité et consistance!!

!! exercice : prendre k constant et faire des simus avec — retrouver les résultats de simu de la section 1!!

3 Équation de transport

Nous étudions ici l'équation de transport dans un espace à une dimension. Le problème dépendra donc d'une variable d'espace $x \in [0, 1]$ et d'une variable de temps $t \in [0, T]$. Nous

considérons le problème

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} + a \frac{\partial u}{\partial x} = 0 \text{ dans } (0, T) \times (0, 1), \\ \forall t \in (0, T), u(t, 0) = \alpha(t), \\ \forall x \in (0, 1), u(0, x) = u_0(x), \end{cases} \quad (16)$$

où $a \geq 0$ correspond à la vitesse de transport de l'équation, $\alpha(t)$ est la donnée de Dirichlet à gauche et u_0 est la donnée initiale.

3.1 Propriétés générales

Le problème (16) admet une unique solution u . Cette solution est obtenue en "déplaçant" la donnée initiale vers la droite et en "faisant entrer" la donnée de Dirichlet dans le domaine. De manière plus rigoureuse, nous avons le théorème suivant.

Théorème 3. *Le problème (16) admet une unique solution donnée par (...)*

Remarque 3. *On n'a besoin d'une donnée de Dirichlet que d'un seul côté du domaine. Puisque l'on a choisi $a \geq 0$, il faut fixer la donnée de Dirichlet à gauche. On aurait aussi pu prendre $a \leq 0$ et utiliser la condition de Dirichlet $u(t, 1) = \alpha(t)$.*

Nous allons maintenant évoquer une autre propriété intéressante de l'équation de transport : la réversibilité de l'équation. Cela signifie qu'en utilisant la solution au temps final, on peut reconstituer la solution initiale. Dans le cas présent, en utilisant la solution au temps final et la solution en sortie du domaine ($x = 1$), on peut reconstituer la valeur de la solution à l'instant initial ainsi que la valeur de la donnée de Dirichlet $\alpha(t)$ en tout temps $t \in [0, T]$.

Proposition 6 (Réversibilité de l'équation de transport). (...)

Cette propriété signifie que l'information est conservée au cours du temps : le comportement de l'équation ne dégrade pas cette information.

3.2 Méthode des caractéristiques

La méthode des caractéristiques consiste à montrer que la solution se conserve sur certaines courbes que l'on appelle trajectoires caractéristiques. Dans le cas monodimensionnel avec a constant, ces courbes sont des droites. On parlera donc de droites caractéristiques. Cependant, dans le cas où plusieurs dimensions d'espace sont considérées, ces courbes peuvent être plus complexes (voir la section 6.1).

Nous pouvons montrer que dans le cas considéré dans cette section, la solution se conserve sur les droites d'équation $t = ax + b$ avec $b \in \mathbb{R}$. Ces droites sont donc les droites caractéristiques de notre problème, nous les représentons sur la figure 5.

!! equation des droites a montrer en exo!!

Nous voyons donc que la valeur de la solution en (t, x) est à aller chercher sur le bord du domaine espace-temps. C'est-à-dire, en fonction de la valeur de t et x , soit sur la condition initiale, soit sur la donnée de Dirichlet (l'endroit où récupérer l'information est représenté sur la figure 5 par un cercle). Nous retrouvons donc l'expression de la solution donnée en (...).

!! preuve de l'unicité??

Pour montrer la réversibilité de l'équation, il suffit de parcourir ces droites caractéristiques dans l'autre sens (...)

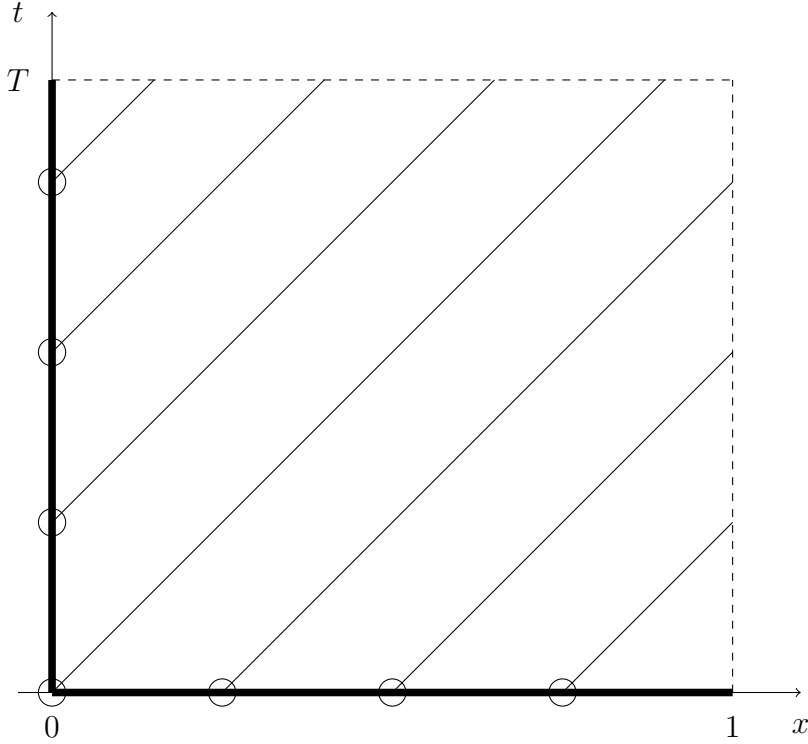


FIGURE 5 – Les droites caractéristiques de l'équation de transport ($a = 1$ et $T = 0.9$).

3.3 Discrétisation par les différences finies et analyse numérique

Nous cherchons maintenant à discrétiser le problème (16) par la méthode des différences finies. Dans la section 2.3, pour approcher l'équation de Poisson, nous avons discrétisé l'espace $(0, 1)$ et nous avons approché la solution $u(x)$ par une suite de terme général u_j .

Dans le cas présent, la solution dépend de deux variables t et x , il faut donc discrétiser les deux dimensions. On découpe l'intervalle de temps $[0, T]$ en N sous-intervalles $[t_n, t_{n+1}]$ avec pour tout $0 \leq n \leq N$, $t_n = nh_t$ et $h_t = T/N$. De même, on découpe l'intervalle d'espace $[0, 1]$ en M sous-intervalles $[x_j, x_{j+1}]$ avec pour tout $0 \leq j \leq M$, $x_j = jh_x$ et $h_x = 1/M$. De plus, nous allons approcher la fonction $u(t, x)$ par une suite $(u_j^n)_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}}$. Ici, l'indice j donne la position en espace et l'exposant n donne le temps considéré. Ainsi, u_j^n devra être une approximation de $u(t_n, x_j)$.

3.3.1 Conditions périodiques et motivation de l'analyse

Comme nous l'avons vu précédemment, lorsque l'on considère l'équation de transport avec une condition de Dirichlet, l'information de la donnée initiale sort progressivement du domaine en étant remplacée par la donnée de Dirichlet. On pourrait vouloir s'intéresser au traitement sur le temps long de l'information issue de la donnée initiale. Pour cela, on peut essayer de suivre le déplacement de cette donnée initiale dans un domaine infini en

considérant des conditions périodiques. Dans cette section, on s'intéresse au problème

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} + a \frac{\partial u}{\partial x} = 0 \text{ dans } (0, T) \times (0, 1), \\ \forall t \in (0, T), u(t, 0) = u(t, 1), \\ \forall x \in (0, 1), u(0, x) = u_0(x), \end{cases} \quad (17)$$

avec $a > 0$ et u_0 vérifie les conditions périodiques $u_0(0) = u_0(1)$. Avec ces conditions frontières, l'information qui sort en $x = 1$ réentre immédiatement en $x = 0$.

En appliquant la méthode des caractéristiques, on peut montrer que la solution exacte de ce problème est

$$u(t, x) = u_0(f(x - at)), \quad (18)$$

où $f(x)$ est la partie fractionnaire de x , c'est-à-dire $x = E(x) + f(x)$ avec $E(x) \in \mathbb{Z}$ et $0 \leq f(x) < 1$.

!! Calcul de la solution du pb périodique avec méthode des caractéristiques en exo??

Nous souhaitons maintenant discrétiser l'équation (17) et comparer la solution obtenue numériquement avec (18). La méthode consiste à approcher les dérivées partielles (en temps et en espace) par des taux d'accroissement. Nous proposons de comparer le comportement de deux discrétisations différentes. Nous proposons tout d'abord d'approcher la dérivée en temps par une approximation décentrée et la dérivée en espace par une approximation centrée comme suit

$$\frac{\partial u}{\partial t}(t_n, x_j) \simeq \frac{u(t_{n+1}, x_j) - u(t_n, x_j)}{h_t}, \quad \frac{\partial u}{\partial x}(t_n, x_j) \simeq \frac{u(t_n, x_{j+1}) - u(t_n, x_{j-1}))}{2h_x}.$$

On obtient le schéma numérique

$$\begin{cases} \forall 0 \leq j \leq M, u_j^0 = u_0(x_j), \\ \forall 1 \leq n \leq N, u_0^n = u_M^n, \\ \forall 1 \leq n \leq N, \forall 0 \leq j \leq M, u_j^n = u_j^{n-1} - \frac{ah_t}{2h_x}(u_{j+1}^{n-1} - u_{j-1}^{n-1}), \end{cases} \quad (19)$$

où nous considérons $u_0^n = u_M^n$, $u_{M+1}^n = u_1^n$ et $u_{-1}^n = u_{M-1}^n$.

Nous nous proposons également d'approcher les dérivées en temps et les dérivées en espace respectivement par des approximations décentrées aval et amont comme suit

$$\frac{\partial u}{\partial t}(t_n, x_j) \simeq \frac{u(t_{n+1}, x_j) - u(t_n, x_j)}{h_t}, \quad \frac{\partial u}{\partial x}(t_n, x_j) \simeq \frac{u(t_n, x_j) - u(t_n, x_{j-1}))}{h_x}. \quad (20)$$

On obtient le schéma numérique

$$\begin{cases} \forall 0 \leq j \leq M, u_j^0 = u_0(x_j), \\ \forall 1 \leq n \leq N, u_0^n = u_M^n, \\ \forall 1 \leq n \leq N, \forall 0 \leq j \leq M, u_j^n = u_j^{n-1} - \frac{ah_t}{h_x}(u_j^{n-1} - u_{j-1}^{n-1}), \end{cases} \quad (21)$$

où nous considérons $u_0^n = u_M^n$ et $u_{-1}^n = u_{M-1}^n$.

Les résultats numériques sont reportés dans la figure 6. Nous observons des comportements numériques très différents pour ces deux schémas qui sont pourtant similaires. Il ne suffit donc pas de remplacer les dérivées partielles par des taux d'accroissement pour obtenir des résultats convenables. Il faut aussi vérifier certaines propriétés que nous abordons dans la section suivante.

!! exercice : coder les deux schémas et retrouver les résultats de la figure 6!!

A venir A venir A venir

FIGURE 6 – Équation de transport avec conditions périodiques

3.3.2 Outils d'analyse numérique

Nous définissons maintenant des notions que nous utiliserons ensuite pour analyser les deux schémas introduits précédemment. Pour cela, considérons une suite $(u_j^n)_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}}$ telle que u_j^n soit égal à la j -ème coordonnée du vecteur U^n généré par récurrence comme suit :

$$U^0 = U_0 \quad \text{et} \quad \forall n \geq 0, \quad U^{n+1} = AU^n + h_t F^n, \quad (22)$$

où U_0 est donné par $(U_0)_j = u(t_0, x_j)$. Notons également que nous considérons dans la suite $U_0, F^n \in \mathbb{R}^{M+1}$ et $A \in \mathbb{R}^{(M+1) \times (M+1)}$. Si ces vecteurs et matrice ont une autre dimension, cela ne change pas la suite de notre propos.

Remarque 4. Dans le cas présent, nous considérons une suite dont la formule de récurrence ne nécessite que le pas de temps précédent. En pratique, certains schémas nécessitent plusieurs pas de temps précédents. Le schéma (22) peut être adapté à ce cas de figure. Nous verrons ceci plus loin dans ce cours.

Définition 2 (Stabilité). Soit $\mathcal{S} \subset \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$ tel que $(0, 0) \in \overline{\mathcal{S}}$. On dit que le schéma numérique (22) est stable sous la condition \mathcal{S} s'il existe $C_1, C_2 > 0$ qui ne dépendent que de T tels que $\forall (h_x, h_t) \in \mathcal{S}, \forall U_0 \in \mathbb{R}^{M+1}, \forall 0 \leq n \leq N, \forall F^n \in \mathbb{R}^{M+1}$, on a

$$\max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |u_j^n| \leq C_1 \max_{0 \leq j \leq M} |(U_0)_j| + C_2 \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |F_j^n|, \quad (23)$$

où (u_j^n) est la suite générée par la récurrence (22).

On dit également que le schéma est inconditionnellement stable si la définition de stabilité conditionnelle s'applique avec $\mathcal{S} = \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$.

Définition 3 (Erreur de troncature). L'erreur de troncature du schéma (22) au temps t_n est un vecteur $\varepsilon^n \in \mathbb{R}^{M+1}$ défini par

$$\varepsilon^{n+1} := \tilde{u}^{n+1} - A\tilde{u}^n - h_t F^n, \quad (24)$$

où $\tilde{u}^n \in \mathbb{R}^{M+1}$ est défini par $(\tilde{u}^n)_j = u(t_n, x_j)$ avec u la solution du problème exact associé à (22).

Définition 4 (Consistance). On dit que le schéma numérique (22) est consistant si pour toute solution régulière u du problème exact on a

$$\lim_{\substack{h_t \rightarrow 0 \\ h_x \rightarrow 0}} \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} \frac{|\varepsilon_j^n|}{h_t} = 0, \quad (25)$$

où $\varepsilon_j^n = (\varepsilon^n)_j$ l'erreur de troncature.

On dit de plus que le schéma (22) est consistant d'ordre $p \in \mathbb{N}^*$ en temps et $q \in \mathbb{N}^*$ en espace si pour toute solution régulière u (du problème exact) il existe une constante $C > 0$ indépendante de h_t et h_x telle que

$$\forall h_t, h_x > 0, \quad \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} \frac{|\varepsilon_j^n|}{h_t} \leq C(h_t^p + h_x^q). \quad (26)$$

Définition 5 (Convergence). On dit que le schéma numérique (22) converge (ou est convergent) sous la condition $\mathcal{S} \subset \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$ si

$$\lim_{\substack{(h_t, h_x) \in \mathcal{S} \\ (h_t, h_x) \rightarrow (0,0)}} \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |u(t_n, x_j) - u_j^n| = 0, \quad (27)$$

où u est la solution du problème exact.

De manière similaire, on dit que le schéma numérique (22) converge (ou est convergent) à l'ordre $p \in \mathbb{N}^*$ en temps et $q \in \mathbb{N}^*$ en espace sous la condition $\mathcal{S} \subset \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$ s'il existe une constante $C > 0$ indépendante de h_t et h_x telle que

$$\forall (h_t, h_x) \in \mathcal{S}, \quad \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |u(t_n, x_j) - u_j^n| \leq C(h_t^p + h_x^q). \quad (28)$$

On dit enfin que le schéma est convergent (resp. convergent à l'ordre p en temps et q en espace) si la définition ci-dessus est vérifiée avec $\mathcal{S} = \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$.

Ces définitions sont reliées par le théorème suivant.

Théorème 4. Si le schéma (22) est stable sous la condition $\mathcal{S} \subset \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$ et consistant (respectivement consistant d'ordre p en temps et q en espace), alors le schéma (22) est convergent (respectivement convergent d'ordre p en temps et q en espace) sous la condition \mathcal{S} .

Le théorème précédent s'applique aussi avec $\mathcal{S} = \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$. Avant d'exposer une preuve du théorème 4 faisons quelques remarques sur les définitions précédentes.

Concernant la stabilité (cf définition 2), les quantités $\max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |u_j^n|$, $\max_{0 \leq j \leq M} |(U_0)_j|$ et $\max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |F_j^n|$ sont des normes portant sur (u_j^n) , U_0 et (F^n) . On peut donner dire que la stabilité du schéma correspond à la continuité de l'application linéaire qui à U_0 et (F^n) associe (u_j^n) en ajoutant que la constante associée à cette continuité ne doit pas dépendre de h_t et h_x . On pourrait considérer d'autres normes pour exprimer cette stabilité, il faudrait alors utiliser des poids adaptés en h_t et h_x pour avoir une définition équivalente (la constante C ne doit pas dépendre de h_t et h_x). Par exemple, on pourrait considérer la norme $\max_{0 \leq n \leq N} \sqrt{h_x} (\sum_{0 \leq j \leq M} (u_j^n)^2)^{1/2}$ pour (u_j^n) . Pour ne pas avoir à considérer des poids en h_x et h_t , nous considérons les normes avec des "max". Cette continuité permet d'obtenir le fait qu'une "petite" modification de la donnée initiale ou des termes source ou frontière ne crée qu'une "petite" modification du résultat obtenu. La condition \mathcal{S} permet de traiter des cas où le schéma n'est stable que si on restreint les h_t et h_x utilisés. Nous verrons un tel exemple dans la suite de cette section.

L'erreur de troncature représente l'erreur que fait un schéma au cours d'un pas de temps. En effet, on compare (cf définition 3) la solution exacte \tilde{u}^{n+1} à la solution obtenue en faisant un pas de temps du schéma à partir de la solution exacte au pas de temps précédent \tilde{u}^{n+1} .

La consistance d'un schéma (cf définition 4) signifie que l'erreur de troncature commise par unité de temps (on divise par h_t) tend vers 0 lorsqu'on prend des pas de temps et d'espace de plus en plus petits. De plus, on peut quantifier la notion de consistance grâce à l'ordre de consistance (plus les ordres de consistance en temps et en espace sont élevés, plus l'erreur de troncature décroît vite vers 0 quand les pas de temps et d'espace tendent vers 0). En quelque sorte, la consistance signifie que le schéma est cohérent avec le problème exact (les termes présents dans le schéma numérique correspondent à des termes du problème exact et vice-versa).

La convergence d'un schéma signifie que la solution approchée obtenue correspond bien à une approximation de la solution exacte au sens où si l'on fait tendre les pas de temps et d'espace vers 0, l'erreur commise par le schéma tend aussi vers 0. Là encore on peut quantifier cette décroissance de l'erreur commise avec la notion d'ordre de convergence.

En pratique, la convergence est la propriété que l'on veut avoir car elle garantit que le schéma considéré fournit une approximation raisonnable du problème exact (sous réserve que les pas de temps et d'espace soient suffisamment petits). Cependant, cette propriété n'est pas aisée à démontrer. C'est pourquoi nous utilisons le théorème 4 qui assure la convergence à partir de la stabilité et de la consistance.

Remarque 5. *Les notions de consistance et de convergence sont différentes. Les jurys se plaignent des candidats qui confondent ces deux notions. Ne faites pas cette erreur.*

Nous allons maintenant prouver le théorème 4.

Preuve du théorème 4. Dans cette preuve, nous utilisons toutes les définitions précédentes. Tout d'abord, par définition de l'erreur de troncature, $\tilde{u}^{n+1} = A\tilde{u}^n + h_t F^n + \varepsilon^{n+1}$. On montre ainsi que $w^n = \tilde{u}^n - U^n$ vérifie $w^0 = 0$ (puisque $(U^0)_j = u(t_0, x_j)$) et $w^{n+1} = Aw^n + \varepsilon^{n+1}$.

Par stabilité du schéma, on obtient $\max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} |w_j^n| \leq C_2 \max_{\substack{0 \leq n \leq N \\ 0 \leq j \leq M}} \frac{|\varepsilon_j^n|}{h_t}$. On conclut en utilisant la définition de la consistance. \square

Pour $A \in \mathbb{R}^{(M+1) \times (M+1)}$, on note

$$|||A||| = \sup_{V \in \mathbb{R}^{M+1} \setminus \{0\}} \frac{\|AV\|}{\|V\|},$$

où $\|V\| = \max_{0 \leq j \leq M} |V_j|$. Nous donnons maintenant une caractérisation de la stabilité du schéma.

Proposition 7. *Le schéma (22) est stable si et seulement si il existe $C > 0$ dépendant uniquement de T tel que*

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad |||A^n||| \leq C. \quad (29)$$

Corrolaire 1. *Si $|||A||| \leq 1$, alors le schéma est stable.*

Preuve de la proposition 7. Supposons tout d'abord que le schéma est stable. Dans ce cas, appliquons le schéma à $U_0 = V \in \mathbb{R}^{M+1}$ quelconque et $F^n = 0$. La solution obtenue est $U^n = A^n V$. On a donc prouvé qu'il existe $C > 0$ dépendant uniquement de T tel que $\forall V \in \mathbb{R}^{M+1}, \|A^n V\| \leq C \|V\|$ et donc (29).

Maintenant supposons que (29) est établie. Appliquons le schéma à $U_0 \in \mathbb{R}^{M+1}$ et $\forall n \in \mathbb{N}, F^n \in \mathbb{R}^{M+1}$. Nous pouvons prouver que la solution obtenue est

$$U^n = A^n U_0 + h_t \sum_{\ell=0}^{n-1} A^{n-\ell-1} F^\ell. \quad (30)$$

Ainsi, $\|U^n\| \leq \|A^n\| \|U_0\| + h_t \sum_{\ell=0}^{n-1} \|A^{n-\ell-1}\| \|F^\ell\|$. En utilisant (29), on obtient $\|U^n\| \leq C \|U_0\| + C h_t n \max_{0 \leq \ell \leq N} \|F^\ell\|$. De plus, $n h_t = t_n \leq T$. On a donc établi la stabilité du schéma. \square

!! Exercice : établir (30)!!

3.3.3 Analyse des deux schémas pour conditions périodiques

Nous allons montrer dans cette section que le schéma numérique proposé en (19) n'est pas stable contrairement au schéma (21).

On considère comme degrés de liberté $U^n = \begin{pmatrix} u_0^n \\ \vdots \\ u_{M-1}^n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^M$. Les deux schémas précédents peuvent être écrits sous la forme matricielle (22) avec $F^n = 0$ et pour matrices

$$A_C = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2 & -c & 0 & \dots & 0 & c \\ c & 2 & -c & & & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & & \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ 0 & & & \ddots & \ddots & -c \\ -c & 0 & & & c & 2 \end{pmatrix}, \quad (31)$$

pour le schéma centré (19) et

$$A_{AM} = \begin{pmatrix} 1-c & 0 & \dots & 0 & c \\ c & \ddots & & & 0 \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & c \\ & & & & 1-c \end{pmatrix}, \quad (32)$$

pour le schéma décentré amont (21). Les deux matrices précédentes ont été écrites avec $c = \frac{a h_t}{h_x}$. Notons que les deux matrices précédentes sont dans $\mathbb{R}^{M \times M}$.

Proposition 8. *Les schémas (19) et (21) sont tous les deux consistants. De plus, le schéma (19) est consistant d'ordre 1 en temps et 2 en espace ; le schéma (21) est consistant d'ordre 1 en temps et 1 en espace.*

Démonstration. Prouvons que le schéma (19) est consistant d'ordre 1 en temps et 2 en espace. La preuve pour le schéma décentré amont est laissée en exercice.

On calcule l'erreur de troncature. Ceci revient à calculer une solution approchée au temps t_{n+1} par le schéma à partir de la solution exacte au temps t_n et de comparer le résultat obtenu à la solution exacte au temps t_{n+1} . On a ainsi

$$\varepsilon_j^{n+1} = u(t_{n+1}, x_j) - u(t_n, x_j) + \frac{ah_t}{2h_x}(u(t_n, x_{j+1}) - u(t_n, x_{j-1})),$$

où u est la solution de (17).

On considère ensuite les développements de Taylor suivants :

$$\begin{aligned} u(t_{n+1}, x_j) &= u(t_n, x_j) + h_t \frac{\partial u}{\partial t}(t_n, x_j) + O(h_t^2), \\ u(t_n, x_{j+1}) &= u(t_n, x_j) + h_x \frac{\partial u}{\partial x}(t_n, x_j) + \frac{h_x^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t_n, x_j) + O(h_x^3), \\ u(t_n, x_{j-1}) &= u(t_n, x_j) - h_x \frac{\partial u}{\partial x}(t_n, x_j) + \frac{h_x^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t_n, x_j) + O(h_x^3). \end{aligned}$$

Nous obtenons donc

$$\frac{\varepsilon_j^{n+1}}{h_t} = \frac{\partial u}{\partial t}(t_n, x_j) + O(h_t) + a \frac{\partial u}{\partial x}(t_n, x_j) + O(h_x^2).$$

En utilisant le fait que u est solution de (17), nous avons prouvé le fait que le schéma (19) est consistant d'ordre 2 en espace et d'ordre 1 en temps. \square

!! exercice : consistance du schéma (21)!!

Proposition 9. *Le schéma (21) est stable.*

Proposition 10. *Le schéma (19) est instable.*

!! expliquer qu'il faut aller chercher l'information qui vient pas celle qui part!!

3.3.4 Conditions de Dirichlet

!! on s'intéresse au pb (...)!!

En appliquant (20), on obtient le schéma numérique

$$\begin{cases} \forall 0 \leq j \leq M, u_j^0 = u_0(x_j), \\ \forall 1 \leq n \leq N, u_0^n = \alpha(t_n), \\ \forall 1 \leq n \leq N, \forall 1 \leq j \leq M, u_j^n = u_j^{n-1} - \frac{ah_t}{h_x}(u_j^{n-1} - u_{j-1}^{n-1}). \end{cases} \quad (33)$$

On a donc

$$A = \begin{pmatrix} 1-c & 0 & & & \\ c & 1-c & \ddots & & \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & & & c & 1-c \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad \forall n \geq 0, \quad h_t F^n = c \begin{pmatrix} \alpha(t_n) \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad (34)$$

avec $c = \frac{ah_t}{h_x}$. Remarquons que la condition de Dirichlet a été prise en compte dans le terme "second membre" F^n .

On obtient les résultats (...)

!! est-ce qu'on ne ferait pas mieux de faire l'analyse de stabilité avec des conditions périodiques ?? – Ca simplifierait les choses en particulier pour les schémas instables !!

!! remplacer les dérivées continues par des taux d'accroissement assure la consistance mais pas forcément la stabilité !! – C'est très intéressant de faire ça sur l'équation de transport par ce que l'information ne se déplace que dans une direction !!

!! faire des sous-sections dans cette section !!

!! prouver que le schéma en intro n'est pas stable !!

!! donner un schéma stable sous CFL et faire les preuves + sinus num !!

!! introduire nombre de CFL + sens physique + sinus avec différentes CFL !!

!! donner un schéma inconditionnellement stable !!

!! comparer les résultats avec ceux de l'intro !!

!! diffusion numérique : comparer avec l'équation de la chaleur !!

!! discrétisation implicite en exercice !!

!! dessin représentant l'endroit où on va chercher l'information : schéma centré / décentré + effet de la cfl !!

4 Équation de la chaleur

5 Équation des ondes

6 Pour aller plus loin

!! Ecrire tous les exercices au fur et à mesure et les reporter dans une section à la fin du poly !!

!! les éléments de cette section sont hors-programme mais ne sont pas déconnectés de celui-ci au sens où ils peuvent être utilisés dans un texte (ils seront alors présentés) !!!! Ne travailler cette section qu'une fois que les autres sont parfaitement maîtrisées !!

6.1 Équation de transport dans un domaine multi-dimensionnel