Résolution des lois de conservation scalaires École Mathématique Africaine

François Vilar

Institut Montpelliérain Alexander Grothendieck Université de Montpellier

Août 2019



Août 2019



Introduction aux EDP

- 2 Résolution analytique des LCS
- Schémas volumes finis appliquées au LCS
 - Extension aux ordres élevés
 - 5 Phénomène de Gibbs et oscillations parasites
- 6 Correction a posteriori de sous-mailles

Introduction aux EDP

- 2 Résolution analytique des LCS
- 3) Schémas volumes finis appliquées au LCS
- 4 Extension aux ordres élevés
- 5 Phénomène de Gibbs et oscillations parasites
- 6 Correction *a posteriori* de sous-mailles

Introduction

- Schéma VF d'ordre 1 : approximation constante par morceaux
- La diffusion numérique provient des sauts $u_{i+1}^n u_i^n$ dans $\mathcal{F}(u_i^n, u_{i+1}^n)$
 - → Recontruction linéaire par morceaux de la solution



Définitions

• Sur la maille $C_i = [x_{i-\frac{1}{2}}, x_{i+\frac{1}{2}}]$ et au temps t_n , la solution numérique s'écrit

$$\begin{aligned} u_h(x,t_n)_{|_{C_i}} &= u_h^{i,n}(x), \\ &= u_i^n + (x-x_i) \, \delta u_i^n \end{aligned}$$

x_i = ¹/₂ (x_{i-¹/₂} + x_{i+¹/₂}) est le point milieu de la maille C_i
uⁿ_i est la valeur moyenne sur la maille C_i tel que

$$\frac{1}{\Delta x_i}\int_{C_i}u_h^{i,n}(x)\,\mathrm{d}x=u_i^n$$

• δu_i^n est la pente de la solution sur la maille C_i

Comment calculer u_i^n et δu_i^n ?

- u_i^n sera calculé par un schéma VF comme précédemment
- δuⁿ_i sera calculé comme une approximation de ∂_xu_{|c_i} par une approche moindres carrés

Construction de la pente

- On va contruire la pente δu_i^n à partir des valeurs moyennes u_i^n
- La reconstruction $u_h^{i,n}$ étant conservative, on a bien que

$$\frac{1}{\Delta x_i}\int_{C_i}u_h^{i,n}(x)\,\mathrm{d}x=u_i^n$$

Afin de préserver les champs linéaires, on va imposer les conditions

$$u_{i-1}^{n} = \frac{1}{\Delta x_{i-1}} \int_{C_{i-1}} u_{h}^{i,n}(x) dx \quad \text{et} \quad u_{i+1}^{n} = \frac{1}{\Delta x_{i+1}} \int_{C_{i+1}} u_{h}^{i,n}(x) dx$$
$$= u_{h}^{i,n}(x_{i-1}) \quad = u_{h}^{i,n}(x_{i+1})$$

• On cherche donc la droite qui passe le mieux par les trois points $(x_{i-1}, u_{i-1}^n), (x_i, u_i^n)$ et (x_{i+1}, u_{i+1}^n)

Moindres carrés

• On va minimiser la fonction coût $L(\delta u_i^n)$ suivante

$$\begin{split} \mathcal{L}(\delta u_{i}^{n}) &= \frac{1}{2} \left(\left(u_{h}^{i,n}(x_{i-1}) - u_{i-1}^{n} \right)^{2} + \left(u_{h}^{i,n}(x_{i+1}) - u_{i+1}^{n} \right)^{2} \right) \\ &= \frac{1}{2} \left(\left(u_{i}^{n} - u_{i-1}^{n} - \delta u_{i}^{n}(x_{i} - x_{i-1}) \right)^{2} + \left(u_{i}^{n} - u_{i+1}^{n} + \delta u_{i}^{n}(x_{i+1} - x_{i}) \right)^{2} \right) \end{split}$$

On calcule sa dérivée

$$L'(\delta u_i^n) = (x_{i+1} - x_i) (u_i^n - u_{i+1}^n + \delta u_i^n (x_{i+1} - x_i)) - (x_i - x_{i-1}) (u_i^n - u_{i-1}^n - \delta u_i^n (x_i - x_{i-1}))$$

• En résolvant $L'(\delta u_i^n) = 0$, on obtient δu_i^n tel que

$$\delta u_i^n = \frac{(u_{i+1}^n - u_i^n)(x_{i+1} - x_i) + (u_i^n - u_{i-1}^n)(x_i - x_{i-1})}{(x_{i+1} - x_i)^2 + (x_i - x_{i-1})^2}$$

Remarque

Dans le cas d'un maillage uniforme, δuⁿ_i se réécrit

$$\delta u_i^n = \frac{u_{i+1}^n - u_{i-1}^n}{2\,\Delta x}$$

François Vilar (IMAG)

Schéma volumes finis d'ordre 2

• Soit
$$u_{i+\frac{1}{2}}^{-} = u_{h}^{i,n}(x_{i+\frac{1}{2}})$$
 et $u_{i+\frac{1}{2}}^{+} = u_{h}^{i+1,n}(x_{i+\frac{1}{2}})$

On calcule les nouvelles valeurs moyennes uⁿ⁺¹_i

$$u_i^{n+1} = u_i^n - \frac{\Delta t}{\Delta x_i} \left(\mathcal{F}_{i+\frac{1}{2}} - \mathcal{F}_{i-\frac{1}{2}} \right)$$



À noter qu'ici, les flux numériques sont des fonctions des états interpolés

$$\mathcal{F}_{i-\frac{1}{2}} = \mathcal{F}(u_{i-\frac{1}{2}}^{-}, u_{i-\frac{1}{2}}^{+}) \quad \text{et} \quad \mathcal{F}_{i+\frac{1}{2}} = \mathcal{F}(u_{i+\frac{1}{2}}^{-}, u_{i+\frac{1}{2}}^{+})$$

Remarque

- Ce schéma sera bien d'ordre 2 en espace mais seulement 1 en temps
- Pour avoir une discrétisation globalement d'ordre 2, une intégration temporelle plus précise est requise

Méthodes numériques pour les EDOs

- Soit l'équation différentielle $\frac{d u(t)}{dt} = \mathcal{L}(t, u(t))$
- En intégrant simplement entre les instants *t_n* et *t_{n+1}*, on obtient

$$u(t_{n+1}) = u(t_n) + \int_{t_n}^{t_{n+1}} \mathcal{L}(t, u(t)) \,\mathrm{d}t$$

 On peut alors construire toute une famille de schéma en approchant par formule de quadrature l'intégrale \$\int_{t_n}^{t_{n+1}} \mathcal{L}(t, u(t)) \, dt\$

Exemples

• Rectangle à gauche : $u_{n+1} = u_n + \Delta t \mathcal{L}(t_n, u_n)$ Euler explicite • Rectangle à droite : $u_{n+1} = u_n + \Delta t \mathcal{L}(t_n + \Delta t, u_{n+1})$ Euler implicite • Trapèze : $u_{n+1} = u_n + \frac{\Delta t}{2} \left(\mathcal{L}(t_n, u_n) + \mathcal{L}(t_n + \Delta t, u_{n+1}) \right)$ Crank-Nickolson • Point milieu : $u_{n+1} = u_n + \Delta t \mathcal{L}(t_n + \frac{\Delta t}{2}, u_{n+\frac{1}{2}})$ Prédicteur-Correcteur $u_{n+\frac{1}{2}} = u_n + \frac{\Delta t}{2} \mathcal{L}(t_n, u_n)$

Formule de quadrature à q points : **Runge-Kutta** (RK)

•
$$u_{n+1} = u_n + \Delta t \sum_{\substack{j=1 \ q}}^q b_j \mathcal{L}(t_{n,j}, u_{n,j})$$

•
$$u_{n,j} = u_n + \Delta t \sum_{i=1}^{j} a_{ji} \mathcal{L}(t_{n,i}, u_{n,i})$$

•
$$t_{n,j} = t_n + c_j \Delta t$$

• Si A = $(a_i)_{ii}$ est triangulaire strict inférieure

• Si
$$A = (a_{ij})_{ij}$$
 est triangulaire inférieure =

Dans le cas général, la méthode est implicite ۲

Exemples de schémas Runge-Kutta

$$\begin{array}{l} u_{n,1} = u_n + \Delta t \, \mathcal{L}(t_n, u_n) & \text{Runge-Kutta 2} \\ u_{n+1} = \frac{1}{2} \, u_n + \frac{1}{2} \left(u_{n,1} + \Delta t \, \mathcal{L}(t_n + \Delta t, u_{n,1}) \right) & \text{Runge-Kutta 3} \\ u_{n,1} = u_n + \Delta t \, \mathcal{L}(t_n, u_n) & \text{Runge-Kutta 3} \\ u_{n,2} = \frac{3}{4} \, u_n + \frac{1}{4} \left(u_{n,1} + \Delta t \, \mathcal{L}(t_n + \Delta t, u_{n,1}) \right) & \\ u_{n+1} = \frac{1}{3} \, u_n + \frac{2}{3} \left(u_{n,2} + \Delta t \, \mathcal{L}(t_n + \frac{\Delta t}{2}, u_{n,2}) \right) & \end{array}$$

$$\begin{array}{c|cccc} \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline c_q & a_{q1} & \dots & a_{qq} \\ \hline b_1 & \dots & b_q \end{array}$$
Table: Tableau de Runge-Kutta

 a_{11}

 C_1

méthode explicite

. . .

 a_{1q}

 a_{qq} ba

Schéma VF d'ordre 2 avec prédicteur-correcteur

Étape 1 Reconstruction des pentes δu_i^n à partir des valeurs moyennes u_i^n **Étape 2** Calcul des valeurs interpolées aux interfaces

$$u_{i+\frac{1}{2}}^{-} = u_{i}^{n} + \frac{\Delta x_{i}}{2} \,\delta u_{i}^{n}$$
 et $u_{i+\frac{1}{2}}^{+} = u_{i+1}^{n} - \frac{\Delta x_{i+1}}{2} \,\delta u_{i+1}^{n}$

Étape 3 Prédiction des valeurs moyennes au temps $t_{n+\frac{1}{2}}$ par le schéma

$$u_{i}^{n+\frac{1}{2}} = u_{i}^{n} - \frac{\Delta t}{2\Delta x} \left(\mathcal{F}(u_{i+\frac{1}{2}}^{-}, u_{i+\frac{1}{2}}^{+}) - \mathcal{F}(u_{i-\frac{1}{2}}^{-}, u_{i-\frac{1}{2}}^{+}) \right)$$

Étape 4 Reconstruction des pentes $\delta u_i^{n+\frac{1}{2}}$ à partir des valeurs $u_i^{n+\frac{1}{2}}$ **Étape 5** Calcul des valeurs interpolées aux interfaces

$$u_{i+\frac{1}{2}}^{-} = u_{i}^{n+\frac{1}{2}} + \frac{\Delta x_{i}}{2} \,\delta u_{i}^{n+\frac{1}{2}} \quad \text{ et } \quad u_{i+\frac{1}{2}}^{+} = u_{i+1}^{n+\frac{1}{2}} - \frac{\Delta x_{i+1}}{2} \,\delta u_{i+1}^{n+\frac{1}{2}}$$

Étape 6 Calcul des valeurs moyennes au temps t_{n+1} par le schéma

$$u_{i}^{n+\frac{1}{2}} = u_{i}^{n+\frac{1}{2}} - \frac{\Delta t}{\Delta x} \left(\mathcal{F}(u_{i+\frac{1}{2}}^{-}, u_{i+\frac{1}{2}}^{+}) - \mathcal{F}(u_{i-\frac{1}{2}}^{-}, u_{i-\frac{1}{2}}^{+}) \right)$$

Advection linéaire d'un créneau

Extension aux ordres élevés

- Schéma d'ordre 1 : approximation constante par morceaux
- Schéma d'ordre 2 : approximation linéaire par morceaux
- Schéma d'ordre $p \in \mathbb{N}$: approximation polynomiale par morceaux

Méthodes d'ordre élevé

- Méthodes Volumes Finis d'ordre élevé (par moindres carrés)
- Méthodes (W)ENO pour (Weighted) Essentially Non-Oscillatory
- Méthodes Éléments finis
- Méthodes Galerkin discontinu

Génèse des méthodes Galerkin discontinu (GD)

- Introduites par W. Reed et T. Hill en 1973 pour le transport de neutrons
- Développement majeur par B. Cockburn et C.-W. Shu dans les années 90
- Une des méthodes les plus utilisées pour la simulation numérique

• □ ▶ • □ ▶ • □ ▶

Avantages des méthodes GD

- Arbitrairement précise
- Extrêmement locales (chaque cellule ne voit que ses voisins)
- Adaptées aux adaptations en maillage et précision (adaptation-hp)
- Très bonnes propriétés (stabilité L₂, super-convergence, ...)

Formulation variationnelle

- On considère toujours l'équation $\partial_t u + \partial_x f(u) = 0$
- $\forall \phi \in \mathcal{C}^1(\mathcal{C}_i)$ avec $\mathcal{C}_i = [x_{i-\frac{1}{2}}, x_{i+\frac{1}{2}}],$

$$\int_{C_i} \left(\partial_t u + \partial_x f(u) \right) \phi \, \mathrm{d} x = 0$$

$$\iff \int_{C_i} \partial_t u \phi \, \mathrm{d}x - \int_{C_i} f(u) \, \partial_x \phi \, \mathrm{d}x + \left[f(u) \phi \right]_{x_{i-\frac{1}{2}}}^{x_{i+\frac{1}{2}}} = 0$$

- La dérivée ∂_x est à présent portée par ϕ
- Cette dernière équation un sens dès que $u(\cdot, t) \in L^{\infty}_{loc}(\mathbb{R}), \ \forall t \in \mathbb{R}^+$

Méthode Galerkin discontinu : mise en oeuvre

 On considère une solution approchée u_{h|ci} = uⁱ_h ∈ ℙ^k(Ci) polynomiale par morceaux telle que

$$u_h^i(t) = \sum_{q=1}^{k+1} u_q^i(t) \, \sigma_q(x)$$

- $(u_q^i)_q$: les moments polynomiaux de la solution à calculer
- $(\sigma_q)_q$: une base de $\mathbb{P}^k(C_i)$
 - → par exemple : polynômes de Lagrange polynômes de Legendre polynômes de Taylor
- On restreint l'espace des fonctions test à $\mathbb{P}^k(C_i)$
- Comme pour les VF, on introduit une fonction flux numérique F
- La solution approchée sera alors l'unique fonction $u_h^i \in \mathbb{P}^k(C_i)$ telle que

$$\int_{C_i} \frac{\partial u_h^i}{\partial t} \phi \, \mathrm{d}x - \int_{C_i} f(u_h^i) \, \frac{\mathrm{d}\phi}{\mathrm{d}x} \, \mathrm{d}x + \left[\mathcal{F}\phi\right]_{x_{i-\frac{1}{2}}}^{x_{i+\frac{1}{2}}} = \mathbf{0}, \qquad \forall \phi \in \mathbb{P}^k(C_i)$$

Méthode Galerkin discontinu : mise en oeuvre

$$\sum_{q=1}^{k+1} \frac{\mathrm{d}\,\boldsymbol{u}_q^i}{\mathrm{d}t} \int_{C_i} \sigma_q \,\sigma_p \,\mathrm{d}x - \int_{C_i} f(\boldsymbol{u}_h^i) \,\frac{\mathrm{d}\,\sigma_p}{\mathrm{d}x} \,\mathrm{d}x + \left[\mathcal{F}\,\sigma_p\right]_{\boldsymbol{x}_{i-\frac{1}{2}}}^{\boldsymbol{x}_{i+\frac{1}{2}}} = \boldsymbol{0}, \quad \forall \, \boldsymbol{p} \in \llbracket \boldsymbol{1}, k+1 \rrbracket$$

- On appelle $M_i = \left(\int_{C_i} \sigma_p \sigma_q dx\right)_{pq}$ la matrice de masse
- Cette matrice est symétrique définie positive, donc inversible
- En introduisant le vecteur $\sigma = (\sigma_1(x), \dots, \sigma_{k+1}(x))^t$, le schéma se réécrit

$$\frac{\mathrm{d}\,\mathbf{u}_{i}}{\mathrm{d}t} = \mathsf{M}_{i}^{-1} \left(\int_{C_{i}} f(u_{h}^{i}) \,\frac{\mathrm{d}\,\boldsymbol{\sigma}}{\mathrm{d}x} \,\mathrm{d}x - \mathcal{F}(u_{i+\frac{1}{2}}^{-}, u_{i+\frac{1}{2}}^{+}) \,\boldsymbol{\sigma}(x_{i+\frac{1}{2}}) + \mathcal{F}(u_{i-\frac{1}{2}}^{-}, u_{i-\frac{1}{2}}^{+}) \,\boldsymbol{\sigma}(x_{i-\frac{1}{2}}) \right)$$

- $u_i(t) = (u_1^i, \dots, u_{k+1}^i)^t$ est le vecteur contenant les inconnues à calculer
- Les valeurs interpolées aux interfaces sont définies par

$$u_{i\pm\frac{1}{2}}^{\mp} = u_h^i(x_{i\pm\frac{1}{2}}, t) = \sum_{q=1}^{k+1} u_q^i(t) \,\sigma_q(x_{i\pm\frac{1}{2}})$$

Méthode Galerkin discontinu

- Le terme $\int_{C_i} f(u_h^i) \frac{d\sigma}{dx} dx$ est appelé terme intérieur
- Le terme $[\mathcal{F}\sigma]_{x_{i+\frac{1}{2}}}^{x_{i+\frac{1}{2}}}$ est appelé terme de bord
- De manière analogue aux méthodes volumes finis, on pourra prendre

$$\mathcal{F}(u^{-}, u^{+}) = rac{f(u^{-}) + f(u^{+})}{2} - rac{\gamma(u^{-}, u^{+})}{2} (u^{+} - u^{-})$$

Remarque

 À noter que le choix du flux numérique sera beaucoup moins crucial vis à vis de la précision que ce n'est la cas pour les méthodes VF

Discrétisation temporelle

- On utilise généralement des méthodes Runge-Kutta explicites
- Dans ce cas, la condition CFL devient bien plus restrictive

 \hookrightarrow Si f(u) = c u, pour une méthode RK-DG d'ordre k + 1

$$\Delta t \leq rac{1}{2k+1} \, rac{\Delta x}{|c|}$$

Advection linéaire d'un créneau

Advection linéaire d'un créneau

Burgers : collision entre un choc et une détente - 50 mailles

Système d'Euler : tube à choc de Sod - 100 mailles

Advection linéaire avec $\boldsymbol{c} = (1, 1)^t$ et $u_0(x, y) = \sin(2\pi(x + y))$



Figure : Comparaison entre solution numérique et solution exacte après une période sur un maillage constitué de 3860 mailles triangulaires

François Vilar (IMAG)

[EMA] Chap1 : Résolution des LCS

Août 2019 19/29

Advection linéaire avec $\boldsymbol{c} = (1, 1)^t$ et $u_0(x, y) = \sin(2\pi(x + y))$



Figure : Comparaison entre solution numérique et solution exacte après une période sur un maillage constitué de 1600 mailles polygonales

François Vilar (IMAG)

[EMA] Chap1 : Résolution des LCS

Août 2019 20/29

Taux de convergence

	L ₁		L ₂		L_{∞}	
N _c	E_{L_1}	q_{L_1}	E_{L_2}	q_{L_2}	$E_{L_{\infty}}$	$q_{L_{\infty}}$
100	1.76E-3	3.12	2.27E-3	3.10	1.14E-2	2.92
400	2.06E-4	3.06	2.65-4	3.05	1.51E-3	3.08
1600	2.44E-5	2.97	3.19E-5	2.97	1.79E-4	2.96
6400	3.12E-6	3.00	4.07E-6	3.00	2.30E-5	2.93
25600	3.91E-7	-	5.09E-7	-	3.02E-6	-

Table: Taux de convergence pour l'ordre 3



Figure : Solution pour un problème de Sedov sur un maille Cartésien 30×30





 $\mathbf{20}\times\mathbf{18}$

(a) Ordre 3

(b) Solution exacte

Figure : Solutions pour un problème de Gresho, avec un maillage polaire 20×18

Précision et temps de calcul pour l'advection linéaire

D.O.F	т	$E_{L_1}^h$	$E_{L_2}^h$	temps (sec)
600	600	1.47É-1	1.64Ē-1	8
1200	1200	7.85E-2	8.72E-2	30

Table: Schéma d'ordre 1

D.O.F	т	$E_{L_1}^h$	$E_{L_2}^h$	temps (sec)
600	300	2.37É-5	2.82Ē-5	10
1200	600	5.68E-6	6.95E-6	47

Table: Schéma d'ordre 2

D.O.F	m	$E_{L_1}^h$	$E_{L_2}^h$	temps (sec)
600	200	8.91È-8	1.33Ē-7	12
1200	400	1.11E-8	1.67E-8	45

Table: Schéma d'ordre 3

Comparaison ordre bas et ordre élevé



François Vilar (IMAG)

Oscillations parasites : phénomènes de Gibbs

- Les schémas d'ordre élevé produisent des oscillations dans le voisinage de discontinuités
- Cela peut amener à des instabilités non-linéaires, à une solution non-admissible et au crash du code

GD : schémas entropiques ?

- Pour les LCS, G.-S. Jiang et C.-W. Shu ont démontré la caractère entropique des schémas GD
 - G.-S. JIANG AND C.-W. SHU. On cell entropy inequality for discontinuous galerkin method for a scalar hyperbolic equation. Mathematics of Computation, 1994.
- Cependant, toutes les intégrales doivent être calculées de façon exacte
- Mais comment calculer le terme intérieur $\int_{C_i} f(u_h^i) \frac{d\sigma}{dx} dx$ si la fonction flux $f(\cdot)$ est une fonction très complexe ?

Image: Image:

Quadrature et collocation du flux

- <u>Quadrature</u> : Afin de préserver l'ordre de la méthode, une formule de quadrature exacte au moins pour les polynômes P^{2 k} doit être utilisée
- <u>Collocation</u> : On approche $f(u_h^i)$ par $f_h^i \in \mathbb{P}^k$. Pour cela, on introduit k + 1 points $(x_r^i)_r$ dans la maille C_i et on définit f_h^i comme

$$f_{h}^{i}(x,t) = \sum_{q=1}^{k+1} f(u_{h}^{i}(x_{q}^{i},t)) L_{q}^{i}(x)$$

Conséquences

- Perte du caractère entropique des schémas
- Phénomène d'aliasing pouvant mener à de fortes instabilités

Exemple de quadrature des termes intérieurs

$$\begin{cases}
\partial_t u + \partial_x f(u) = 0, & (x, t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^+, \\
u(x, 0) = \begin{cases}
1, & \text{si } x \in] -\frac{1}{2}, 0[& \text{où } f(u) = \frac{4 u^2}{4 u^2 + (1 - u)^2}
\end{cases}$$

On utilise une formule de quadrature d'ordre 2k

François Vilar (IMAG)

Problème de Buckley avec les schémas GD



Introduction aux EDP

- 2 Résolution analytique des LCS
- 3 Schémas volumes finis appliquées au LCS
- 4 Extension aux ordres élevés
- 5 Phénomène de Gibbs et oscillations parasites
- 6 Correction a posteriori de sous-mailles

Charger la suite