

# APPROXIMATION NUMERIQUE ET OPTIMISATION

G. ALLAIRE

5 Décembre 2017

CHAPITRE III (fin)

- ☞ Problèmes d'évolution, résolution pratique.
- ☞ Problèmes aux valeurs propres, résolution pratique.
- ☞ Algèbre linéaire pour la résolution de systèmes linéaires et pour le calcul de valeurs et vecteurs propres.

### Equation de la chaleur

$$\left\{ \begin{array}{ll} \frac{\partial u}{\partial t} - \nu \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = 0 & \text{pour } x \in (0, L) \text{ et } t > 0 \\ u(t, 0) = u(t, L) = 0 & \text{pour } t > 0 \\ u(t = 0, x) = u_0(x) & \text{dans } (0, L) \end{array} \right.$$

avec  $L > 0$  et  $\nu > 0$ .

Sans les CL, la solution générale de l'éq. des ondes s'écrit sous la forme

$$u(t, x) = W^+(x - ct) + W^-(x + ct)$$

Equation des ondes

$$\left\{ \begin{array}{ll} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = 0 & \text{pour } x \in (0, L) \text{ et } t > 0 \\ u(t, 0) = u(t, L) = 0 & \text{pour } t > 0 \\ u(t = 0, x) = u_0(x) & \text{dans } (0, L) \\ \frac{\partial u}{\partial t}(t = 0, x) = u_1(x) & \text{dans } (0, L) \end{array} \right.$$

avec  $L > 0$  et  $c > 0$ .

## Formulation variationnelle

**Idée principale:** on écrit une formulation variationnelle avec des fonctions tests **qui ne dépendent pas du temps**.

### Conséquences:

- ☞ On utilisera des **éléments finis** en espace.
- ☞ On fera des **différences finies** en temps.

## Formulation variationnelle en 1-d

### Equation de la chaleur:

$$(C) \quad \begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} - \nu \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f & \text{dans } (0, L) \times \mathbb{R}_*^+ \\ u(t, 0) = u(t, L) = 0 & \text{pour } t > 0 \\ u(t = 0, x) = u_0(x) & \text{dans } (0, L) \end{cases}$$

**Formulation variationnelle:** pour tout  $t > 0$ , trouver  $u(t, \cdot) \in V_0 = \{\phi \in C^1[0, L] \text{ tel que } \phi(0) = \phi(L) = 0\}$  qui vérifie  $\forall \phi \in V_0$

$$(FV) \quad \int_0^L \frac{\partial u}{\partial t}(t, x) \phi(x) dx + \int_0^L \nu u'(t, x) \phi'(x) dx = \int_0^L f(t, x) \phi(x) dx$$

avec  $u'(t, x) = \frac{\partial u}{\partial x}(t, x)$  et la condition initiale  $u(0, x) = u_0(x)$ .

**Proposition.** On suppose que  $f(t, x)$  et  $u_0(x)$  sont continues. Soit  $u(t, x) \in C^2(\mathbb{R}^+ \times [0, L])$ . Alors  $u$  est solution de (C) si et seulement si  $u$  est solution de (FV).

Démonstration. (E)  $\implies$  (FV)

$$\frac{\partial u}{\partial t} - v \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f \times \varphi(x)$$

$$\int_0^L \frac{\partial u}{\partial t} \varphi dx + v \int_0^L \frac{\partial u}{\partial x} \frac{\partial \varphi}{\partial x} dx - v \frac{\partial u}{\partial x}(L) \varphi(L) + v \frac{\partial u}{\partial x}(0) \varphi(0) = \int_0^L f \varphi dx$$

$\varphi \in V_0$   
 $\varphi(0) = \varphi(L) = 0$

$= 0$

(FV)  $\implies$  (C) même calcul

## Formulation variationnelle en 1-d

### Equation des ondes:

$$(O) \quad \begin{cases} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = f & \text{dans } (0, L) \times \mathbb{R}_*^+ \\ u(t, 0) = u(t, L) = 0 & \text{pour } t > 0 \\ u(t = 0, x) = u_0(x) & \text{dans } (0, L) \\ \frac{\partial u}{\partial t}(t = 0, x) = u_1(x) & \text{dans } (0, L) \end{cases}$$

**Formulation variationnelle:** pour tout  $t > 0$ , trouver  $u(t, \cdot) \in V_0 = \{ \phi \in C^1[0, L] \text{ tel que } \phi(0) = \phi(L) = 0 \}$  qui vérifie  $\forall \phi \in V_0$

$$(FV) \quad \int_0^L \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(t, x) \phi(x) dx + \int_0^L c^2 u'(t, x) \phi'(x) dx = \int_0^L f(t, x) \phi(x) dx$$

avec  $u' = \frac{\partial u}{\partial x}$  et les conditions initiales  $u(0, x) = u_0(x)$ ,  $\frac{\partial u}{\partial t}(0, x) = u_1(x)$ .

**Proposition.** On suppose que  $f(t, x)$ ,  $u_1(x)$  et  $u_0(x)$  sont continues. Soit  $u(t, x) \in C^2(\mathbb{R}^+ \times [0, L])$ . Alors  $u$  est solution de (O) **si et seulement si**  $u$  est solution de (FV).

**Démonstration.** *exercice!*



Point de vue abstrait

On introduit les formes bilinéaires

$$a(u, \phi) = \int_0^L u'(x) \phi'(x) dx \quad \text{et} \quad \langle u, \phi \rangle_{L^2(\Omega)} = \int_0^L u(x) \phi(x) dx$$

*si chaleur  
c2 si ondes*

**Formulation variationnelle de la chaleur:** trouver  $u(t)$  fonction de  $[0, T]$  à valeurs dans  $V_0$  telle que

$$\begin{cases} \frac{d}{dt} \langle u(t), \phi \rangle_{L^2(\Omega)} + a(u(t), \phi) = \langle f(t), \phi \rangle_{L^2(\Omega)} & \forall \phi \in V_0, \quad 0 < t < T, \\ u(t=0) = u_0. \end{cases}$$

**Formulation variationnelle des ondes:** trouver  $u(t)$  fonction de  $[0, T]$  à valeurs dans  $V_0$  telle que

$$\begin{cases} \frac{d^2}{dt^2} \langle u(t), \phi \rangle_{L^2(\Omega)} + a(u(t), \phi) = \langle f(t), \phi \rangle_{L^2(\Omega)} & \forall \phi \in V_0, \quad 0 < t < T, \\ u(t=0) = u_0, \quad \frac{du}{dt}(t=0) = u_1. \end{cases}$$

$$\int_0^L \frac{\partial u}{\partial t} \phi dx$$

||

$$\int_0^T \frac{\partial (u \phi)}{\partial t} dx$$

## Approximation variationnelle

On remplace l'espace  $V_0$  par un sous-espace  $V_0^h$  de dimension finie.

**Approximation variationnelle interne** de la chaleur: **trouver**

$u_h(t) : [0, T] \rightarrow V_0^h$  tel que

$$\begin{cases} \frac{d}{dt} \langle u_h(t), \phi_h \rangle_{L^2(\Omega)} + a(u_h(t), \phi_h) = \langle f(t), \phi_h \rangle_{L^2(\Omega)} & \forall \phi_h \in V_0^h, \quad 0 < t < T, \\ u_h(t=0) = u_h^0. \end{cases}$$

avec  $u_h^0(x) \in V_0^h$  une approximation de  $u_0(x)$ .

*par exemple  $u_h^0 = \mathcal{I}_h u^0$   
opérateur d'interpolation*

**Lemme.** On suppose que la forme bilinéaire est **coercive**

$$\exists \nu > 0 \text{ tel que } a(v, v) \geq \nu \|v\|^2 \quad \forall v \in V_0$$

Alors il existe une unique solution de l'approximation variationnelle interne qui, de plus, s'obtient en résolvant un **système linéaire d'équations différentielles ordinaires**.

base de  $V^h$   $(\varphi_i)_{1 \leq i \leq n}$  Démonstration

$$u^h(t, x) = \sum_{i=1}^n u_i(t) \varphi_i(x)$$

$$\frac{d}{dt} \langle u^h, \varphi_j \rangle + a(u^h, \varphi_j) = \langle f, \varphi_j \rangle$$

$$\sum_{i=1}^n \frac{du_i}{dt}(t) \langle \varphi_i, \varphi_j \rangle + \sum_{i=1}^n u_i(t) a(\varphi_i, \varphi_j) = \langle f, \varphi_j \rangle \quad \forall j$$

$$\Omega \frac{d\mathcal{U}}{dt}(t) + K \mathcal{U}(t) = b(t)$$

$\Omega, K$  matrices  $n \times n$

$$\mathcal{U} = (u_i)_{1 \leq i \leq n}$$

$$\mathcal{U}(0) = (u_i^0)_{1 \leq i \leq n}$$

## Définitions

2 matrices sym et  
def  $\geq 0$

On appelle **matrice de masse**

$$\mathcal{M}_h = \left( \int_0^L \phi_i(x) \phi_j(x) dx \right)_{1 \leq i, j \leq N}$$

On appelle **matrice de rigidité**

$$\mathcal{K}_h = \left( \int_0^L \phi'_i(x) \phi'_j(x) dx \right)_{1 \leq i, j \leq N}$$

avec  $(\phi_i)_{1 \leq i \leq N}$  base de  $V_0^h$ .

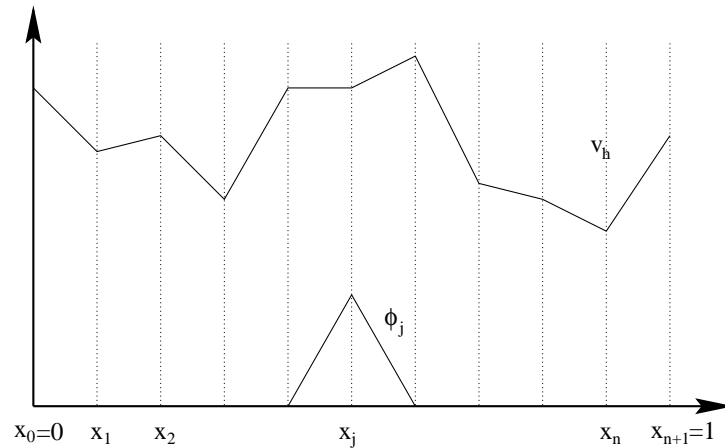
$$\mathcal{M}_h \mathcal{U} \cdot \mathcal{U} = \int_0^L \left( \sum_{i=1}^n u_i \phi_i \right)^2 dx = \|u^h\|_{L^2(0,L)}^2 \geq c \|\mathcal{U}\|^2 \geq 0$$

par équivalence des normes en dim finie

$\Rightarrow \mathcal{M}_h$  est def  $\geq 0$  donc inversible

$$\phi_j(x) = \phi \left( \frac{x - x_{j-1}}{h} \right)$$

Eléments finis  $\mathbb{P}_1$  de Lagrange



avec  $\phi(x) = \begin{cases} 1-x & \text{si } |x| \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$   
 $x_j = jh$  et  $h = \frac{1}{n+1}$

**Lemme.** Dans ce cas la matrice de masse  $\mathcal{M}_h$  est

$$\mathcal{M}_h = h \begin{pmatrix} 2/3 & 1/6 & & & 0 \\ 1/6 & 2/3 & 1/6 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & 1/6 & 2/3 & 1/6 \\ 0 & & & & 1/6 & 2/3 \end{pmatrix}.$$

$$Kh = \frac{1}{h} \begin{pmatrix} 2 & -1 & & & 0 \\ -1 & 2 & -1 & & \\ & -1 & 2 & -1 & \\ & & & -1 & 2 \\ & & & & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \int_0^L f(x) dx \approx \sum_{j=1}^m h^{14} f(x_j) + \frac{1}{2} h (f(x_0) + f(x_{m+1}))$$

$$\int_0^L \varphi_i \varphi_j dx = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases}$$

Condensation de masse

Si on utilise la formule de quadrature "des trapèzes", alors on trouve que

$$\mathcal{M}_h = h \text{Id}$$

On appelle cette procédure la condensation de masse ou "mass-lumping".

## Discrétisation totale en espace-temps

L'approximation variationnelle interne conduit à

$$\mathcal{M} \frac{dU}{dt}(t) + \mathcal{K}U(t) = b(t)$$

pour l'équation de la chaleur et à

$$\mathcal{M} \frac{d^2U}{dt^2}(t) + \mathcal{K}U(t) = b(t)$$

pour l'équation des ondes (+ conditions initiales).

On fait des **différences finies** pour les dérivées en temps.

Pas de temps  $\Delta t > 0$  et temps discrets  $t_n = n\Delta t$ .

## Equation de la chaleur

Schéma d'Euler explicite (stable sous condition CFL)

$$\mathcal{M} \frac{U^{n+1} - U^n}{\Delta t} + \mathcal{K}U^n = b^n$$

Schéma d'Euler implicite (stable sans condition)

$$\mathcal{M} \frac{U^{n+1} - U^n}{\Delta t} + \mathcal{K}U^{n+1} = b^{n+1}$$

En éléments finis, on préfère généralement les schémas implicites (quitte à résoudre un système linéaire pour  $\mathcal{M}$  autant le faire pour  $\mathcal{M} + \Delta t\mathcal{K}$ ).



## Equation des ondes

Pour  $0 \leq \theta \leq 1/2$  on propose le  $\theta$ -schéma

$$\mathcal{M} \frac{U^{n+1} - 2U^n + U^{n-1}}{(\Delta t)^2} + \mathcal{K} (\theta U^{n+1} + (1 - 2\theta)U^n + \theta U^{n-1})$$

$$= \theta b(t_{n+1}) + (1 - 2\theta)b(t_n) + \theta b(t_{n-1}).$$

$\theta = 0$  schéma explicite (au moins si utilise la condensation de masse)

## Problème aux valeurs propres

On cherche les couples  $(\lambda, u) \in \mathbb{R} \times C^2(0, L)$ , avec  $u \neq 0$ , solutions de

$$\begin{cases} -u'' = \lambda u & \text{dans } (0, L) \\ u(0) = u(L) = 0 \end{cases}$$

Le réel  $\lambda$  est appelé **valeur propre**, et la fonction  $u(x)$  **mode propre** ou **fonction propre**.

**Motivation:** on cherche les solutions d'équations d'évolution par séparation des variables  $\mathbf{u}(t, x) = \phi(t) u(x)$ .

## Equation de la chaleur

$$\frac{\partial u}{\partial t} - \nu \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = 0 \quad \text{et} \quad u(t, x) = \phi(t) u(x)$$

$$\phi' u - \nu \phi u'' = 0 \quad \Leftrightarrow \quad \frac{\phi'}{\phi} = \nu \frac{u''}{u} = \lambda \quad \text{cte!}$$

$$\phi(t) = \alpha e^{\lambda t}$$

$$u - \frac{\nu}{\lambda} u''(x) = 0 \quad \text{dans } (0, L)$$

$$u(0) = u(L) = 0$$

## Equation des ondes

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = 0 \quad \text{et} \quad u(t, x) = \phi(t) u(x)$$

$$\phi'' u - c^2 \phi u'' = 0 \quad \Leftrightarrow \quad \frac{\phi''}{\phi} = c^2 \frac{u''}{u} = \lambda \quad \text{cte!}$$

exercice Vérifier  
que  $\lambda \leq 0$

$$\phi(t) = \alpha e^{\sqrt{\lambda} t} + \beta e^{-\sqrt{\lambda} t} \quad \text{si } \lambda \geq 0$$

$$= \alpha \cos \sqrt{-\lambda} t + \beta \sin \sqrt{-\lambda} t \quad \text{si } \lambda \leq 0$$

$$u'' = \lambda u$$

$$u(0) = u(L) = 0$$

$$\text{Si } \lambda > 0 \Rightarrow u = a e^{\sqrt{\lambda} x} + b e^{-\sqrt{\lambda} x}$$

$$u(0) = 0$$

$$u(L) = 0$$

$$\begin{cases} a + b = 0 \\ a e^{\sqrt{\lambda} L} + b e^{-\sqrt{\lambda} L} = 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow a = b = 0$$

pas bien!

$$\text{Si } \lambda < 0$$

$$u = a \cos(\sqrt{-\lambda} x) + b \sin(\sqrt{-\lambda} x)$$

(pas de solution)

$$u(0) = 0$$

$$\Rightarrow a = 0$$

$$u(L) = 0$$

$$\sin(\sqrt{-\lambda} L) = 0$$

$$L = \frac{k\pi}{\sqrt{-b}}$$

$$\lambda = -\frac{k^2 \pi^2}{L^2}$$

$\forall k \in \mathbb{N}$

## Discrétisation

1. Formulation variationnelle
2. Approximation variationnelle interne
3. Éléments finis  $\mathbb{P}_1$  de Lagrange

On obtient un problème **matriciel** aux valeurs propres: trouver  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  
 $U \in \mathbb{R}^N$ ,  $U \neq 0$

$$KU = \lambda MU$$

**Lemme.** Les matrices  $\mathcal{K}$  et  $\mathcal{M}$  étant symétriques, définies positives, il existe  $N$  valeurs propres et vecteurs propres formant une base de  $\mathbb{R}^N$ .

*Remarque: l'ensemble de valeurs propres est fini! Seules les plus petites valeurs propres sont bien approchées*

$$\begin{cases} -u'' = \lambda u & \text{dans } (0, L) \\ u(0) = u(L) = 0 \end{cases}$$

$$V_0 = \{ \varphi \in C^1(0, L) \mid \varphi(0) = \varphi(L) = 0 \}$$

$$\forall \varphi \in V_0 \implies \int_0^L u' \varphi' dx - \underbrace{u'(L)\varphi(L) + u'(0)\varphi(0)}_{=0} = \lambda \int_0^L u \varphi dx$$

Trouver  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $u \in V_0$  tel que  $\int_0^L u' \varphi' dx = \lambda \int_0^L u \varphi dx$   
 $\forall \varphi \in V_0$

Approximation variationnelle interne  $V_h^0$  de base  $(\varphi_i)_{1 \leq i \leq n}$

Trouver  $\lambda_h \in \mathbb{R}$ ,  $u_h \in V_h^0$  tel que  $\int_0^L u_h' \varphi_h' dx = \lambda_h \int_0^L u_h \varphi_h dx$

$$K_h \mathcal{U} = \lambda_h \cap_h \mathcal{U}$$

$$\forall \varphi_h \in V_h^0$$

## Résolution des systèmes linéaires

$$Ax = b$$

- ☞ **Problème crucial** en temps CPU et place mémoire dans le calcul scientifique.
- ☞ On ne calcule jamais la matrice **inverse**  $A^{-1}$  !
- ☞ Deux classes de méthodes: **directes** et **itératives**.
- ☞ On ne stocke pas toute la matrice  $A$  qui est souvent **creuse** (contient beaucoup d'éléments nuls).

remontée = descente

### Méthodes directes

**Méthode d'élimination de Gauss:** si on ne pivote pas, on obtient une factorisation  $A = LU$  avec

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ l_{2,1} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ l_{n,1} & \dots & l_{n,n-1} & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} u_{1,1} & \dots & \dots & u_{1,n} \\ 0 & u_{2,2} & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & u_{n,n} \end{pmatrix}$$

Handwritten notes:  $\sum_{k=1}^n \sum_{j=2}^n (n-k)$  next to the  $L$  matrix.

$Ax = b$

$\Downarrow$

$Lg = b$  "descente"

$Ux = y$  "remontée"

$\sum_{i=2}^n (i-1) \approx \frac{n^2}{2}$

$Ux = y$

Coût  $\approx \frac{n^2}{2}$

**Méthode de Cholesky:** si la matrice  $A$  est symétrique définie positive, alors il existe une matrice triangulaire inférieure  $B$  telle que

$$A = BB^* \quad \text{Coût} \approx \frac{n^3}{6}$$

**Résolution par remontée-descente:** on résout successivement (et facilement !)  $Ly = b$  (descente) puis  $Ux = y$  (remontée).

**Compte d'opérations:** Gauss  $N_{op} \approx n^3/3$ , Cholesky  $N_{op} \approx n^3/6$ .



## Méthodes itératives

Soit  $A$  une matrice inversible avec  $A = M - N$  et  $M$  inversible. Pour résoudre  $Ax = b$  on définit une méthode itérative basée sur la décomposition  $(M, N)$  par

$$\begin{cases} x_0 \text{ donné dans } \mathbb{R}^n, \\ Mx_{k+1} = Nx_k + b \quad \forall k \geq 1. \end{cases}$$

$$\text{Si } x_{k+1} \xrightarrow[k \rightarrow +\infty]{} x$$

$$Ax = Nx + b$$

$$\Leftrightarrow$$

$$Ax = b$$

$$x_{k+1} = M^{-1}Nx_k + M^{-1}b$$

Exemples:

☞ **Jacobi**:  $M = \text{diag}(A)$  et  $N = \text{diag}(A) - A$

☞ **Gauss-Seidel**: si  $A = D - E - F$  avec  $D$  diagonal,  $E$  triangulaire inférieur et  $F$  triangulaire supérieur, alors  $M = D - E$  et  $N = F$ .

☞ **Gradient conjugué**: plus compliqué !

Convergence si  $\rho(M^{-1}N) < 1$

## Méthodes itératives

**Définition.** Une méthode itérative est dite convergente si, pour tout vecteur initial  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ , la suite  $x_k$  converge vers la solution exacte  $x$ .

**Lemme.** La méthode itérative converge si et seulement si le rayon spectral de la matrice d'itération  $M^{-1}N$  vérifie  $\rho(M^{-1}N) < 1$ .

Remarque. on espère converger après un nombre d'itérations "petit" par rapport à  $n$  (car le coût d'une itération est  $n^2$ )  
 « on gagne en mémoire pour les grandes matrices

Préconditionnement

$$C^{-1}A = \tilde{M} - \tilde{N}$$

$$\rho(\tilde{M}^{-1}\tilde{N}) < \rho(M^{-1}N) ?$$


---

Idée cruciale !

Soit une matrice inversible  $C$  proche de  $A$  mais plus facile à inverser. Comme

$$Ax = b \Leftrightarrow C^{-1}Ax = C^{-1}b,$$

on applique une méthode itérative à  $C^{-1}A$  en **espérant** que  $\rho(M^{-1}N)$  sera plus petit pour  $C^{-1}A$  que pour  $A$ .

**Exemple:**  $C = \text{diag}(A)$  ou bien  $C =$  approximation de  $LU$ .

## Matrices bandes ou creuses

Une matrice  $A$  est dite **bande**, de demie largeur de bande  $p$ , si ses éléments vérifient  $a_{i,j} = 0$  pour  $|i - j| > p$ .

**Lemme.** Les factorisations LU et de Cholesky conservent la structure bande des matrices.

Une matrice  $A$  est stockée sous forme **creuse** si on ne garde en mémoire que ses éléments non nuls.

$$A = \begin{pmatrix} \text{bande} & & 0 \\ & \text{bande} & \\ 0 & & \end{pmatrix} \Rightarrow LxU = \begin{pmatrix} \text{bande} & & 0 \\ & \text{bande} & \\ 0 & & \end{pmatrix}$$

## Gradient conjugué

Soit  $A$  une matrice symétrique définie positive, et  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ . Soit  $(x_k, r_k, p_k)$  trois suites définies par les relations de récurrence

$$p_0 = r_0 = b - Ax_0, \text{ et pour } 0 \leq k \left\{ \begin{array}{l} x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k \\ r_{k+1} = r_k - \alpha_k A p_k \\ p_{k+1} = r_{k+1} + \beta_k p_k \end{array} \right.$$

avec

$$\alpha_k = \frac{\|r_k\|^2}{Ap_k \cdot p_k} \quad \text{et} \quad \beta_k = \frac{\|r_{k+1}\|^2}{\|r_k\|^2}.$$

Alors, la suite  $(x_k)$  de la méthode du gradient conjugué converge en moins de  $n$  itérations vers la solution du système linéaire  $Ax = b$ .