

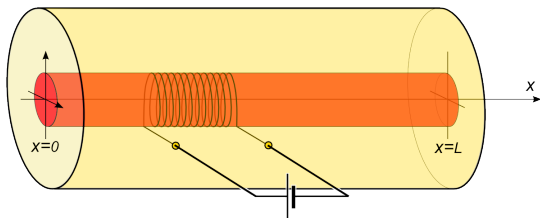
MT00 - Chapitre 2

Résolution des systèmes linéaires

Elias Khoury

Printemps 2024

Équation de la chaleur



$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

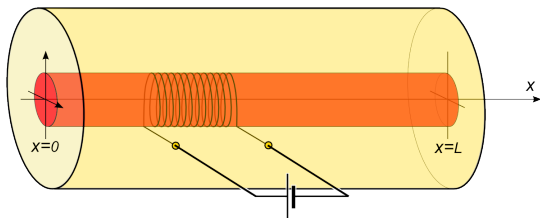
• Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t) = u_{\text{ext}}$$

• Conditions initiales

$$\forall x \in]0, L[, \quad u(x, 0) = u_{\text{ext}}$$

Équation de la chaleur

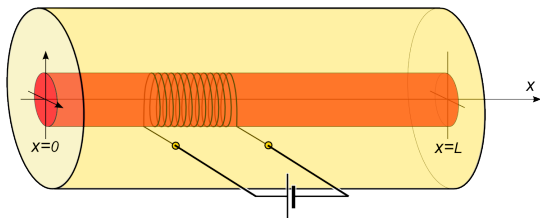


$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- $u(x, t)$: température (K) à l'abscisse x (m) et au temps t (s),
- ρ : masse volumique (kg.m^{-3}),
- c : capacité calorifique ($\text{J.kg}^{-1}\text{K}^{-1}$),
- λ : conductivité thermique ($\text{W.m}^{-1}.\text{K}^{-1}$)
- f : flux interne de chaleur (W.m^{-3})
- Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t)$$

Équation de la chaleur

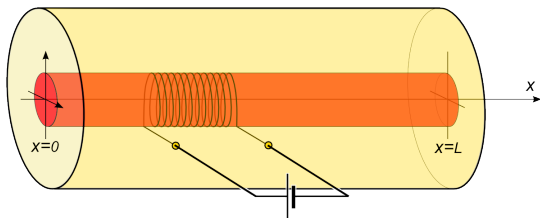


$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- $u(x, t)$: température (K) à l'abscisse x (m) et au temps t (s),
- ρ : masse volumique (kg.m^{-3}),
- c : capacité calorifique ($\text{J.kg}^{-1}\text{K}^{-1}$),
- λ : conductivité thermique ($\text{W.m}^{-1}.\text{K}^{-1}$)
- f : flux interne de chaleur (W.m^{-3})
- Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t)$$

Équation de la chaleur



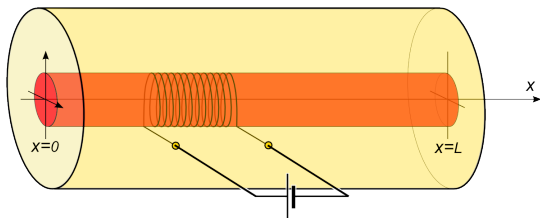
$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- $u(x, t)$: température (K) à l'abscisse x (m) et au temps t (s),
- ρ : masse volumique (kg.m^{-3}),
- c : capacité calorifique ($\text{J.kg}^{-1}\text{K}^{-1}$),
- λ : conductivité thermique ($\text{W.m}^{-1}.\text{K}^{-1}$)
- f : flux interne de chaleur (W.m^{-3})

• Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t)$$

Équation de la chaleur



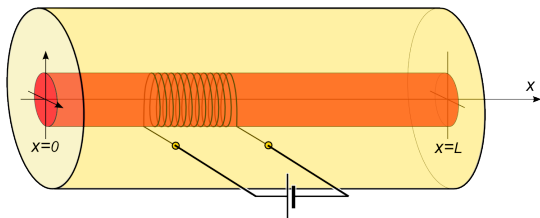
$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- $u(x, t)$: température (K) à l'abscisse x (m) et au temps t (s),
- ρ : masse volumique (kg.m^{-3}),
- c : capacité calorifique ($\text{J.kg}^{-1}\text{K}^{-1}$),
- λ : conductivité thermique ($\text{W.m}^{-1}.\text{K}^{-1}$)
- f : flux interne de chaleur (W.m^{-3})

• Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t)$$

Équation de la chaleur



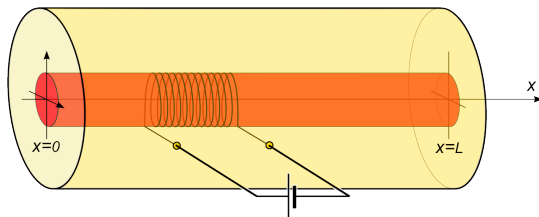
$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- $u(x, t)$: température (K) à l'abscisse x (m) et au temps t (s),
- ρ : masse volumique (kg.m^{-3}),
- c : capacité calorifique ($\text{J.kg}^{-1}\text{K}^{-1}$),
- λ : conductivité thermique ($\text{W.m}^{-1}.\text{K}^{-1}$)
- f : flux interne de chaleur (W.m^{-3})

• Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t)$$

Équation de la chaleur



$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

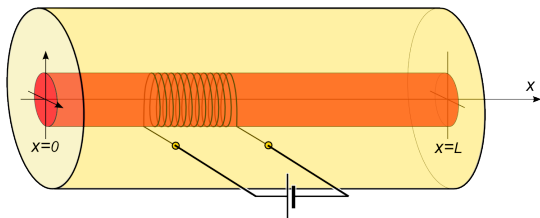
- Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t) = u_{ext}$$

- Conditions initiales

$$\forall x \in]0, L[, \quad u(x, 0) = u_{ext}$$

Équation de la chaleur



$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x, t), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

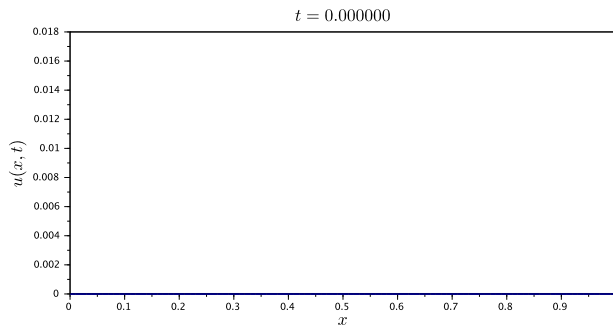
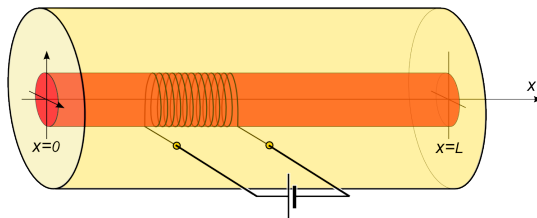
- Conditions aux limites

$$\forall t > 0, \quad u(0, t) = u(L, t) = u_{ext}$$

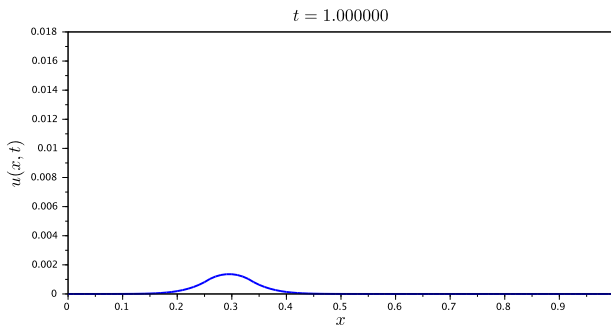
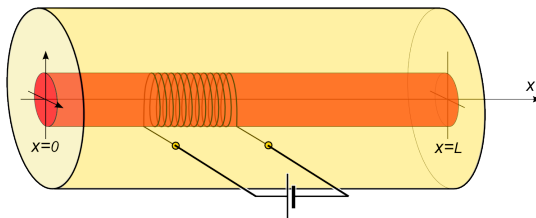
- Conditions initiales

$$\forall x \in]0, L[, \quad u(x, 0) = u_{ext}$$

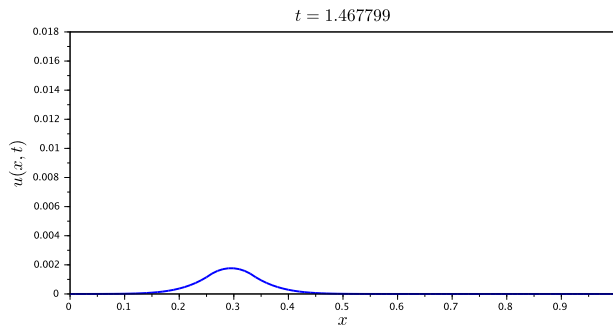
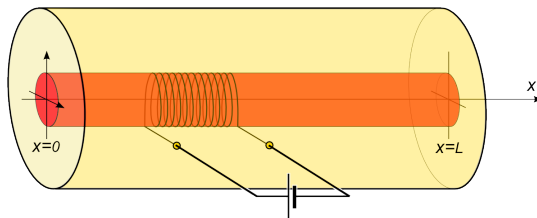
Équation de la chaleur



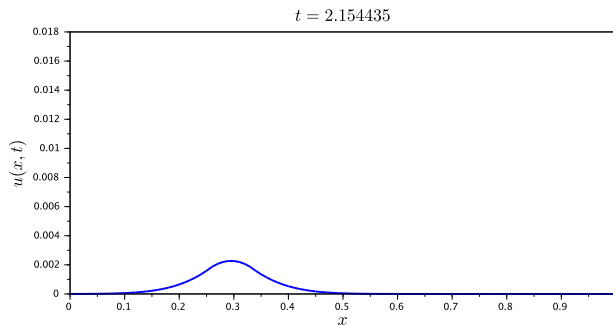
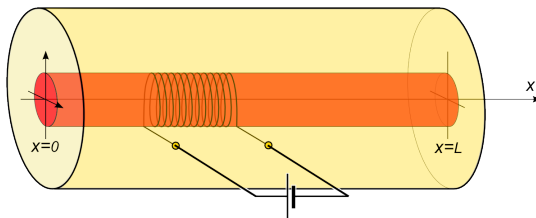
Équation de la chaleur



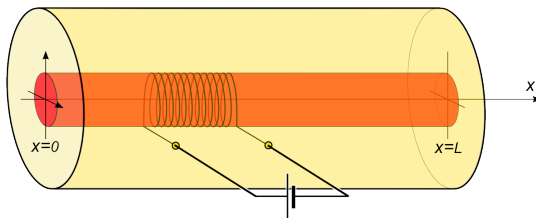
Équation de la chaleur



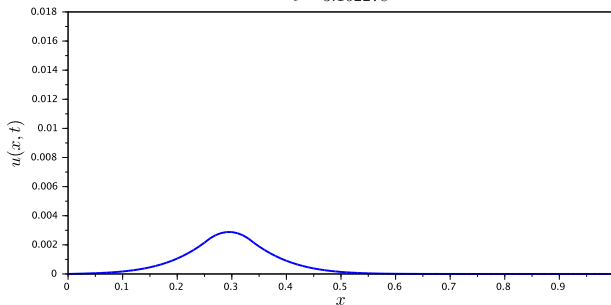
Équation de la chaleur



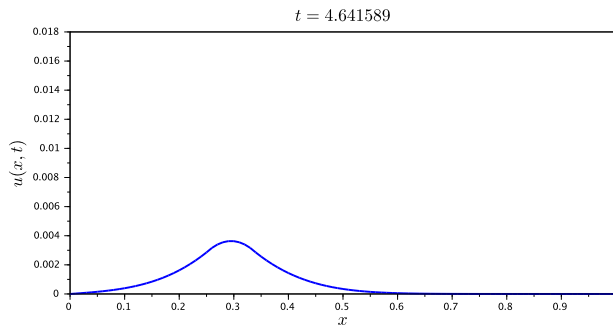
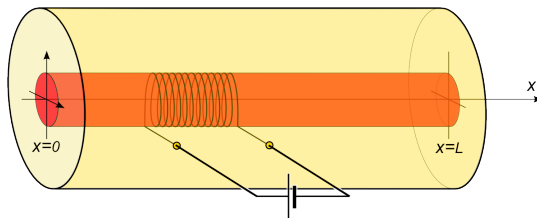
Équation de la chaleur



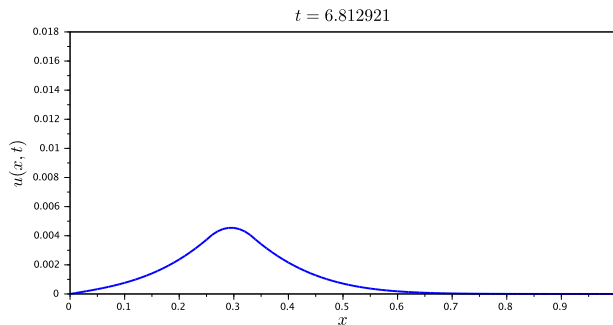
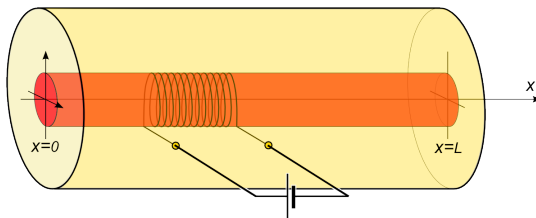
$t = 3.162278$



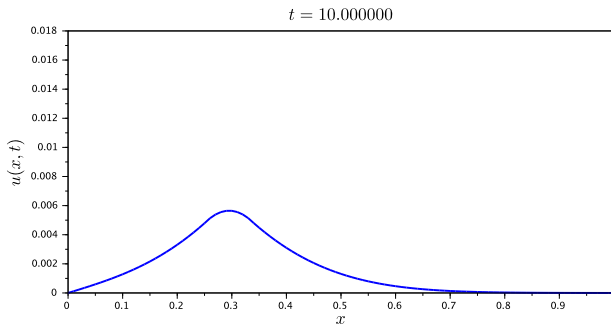
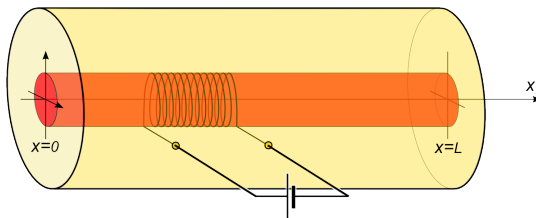
Équation de la chaleur



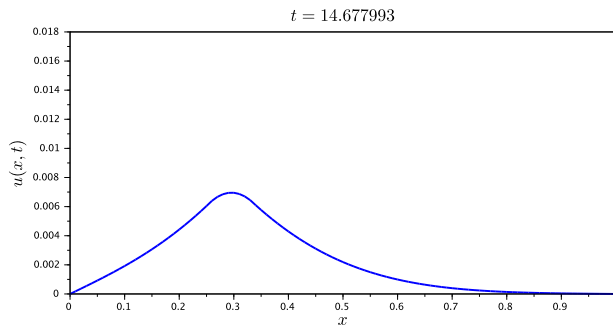
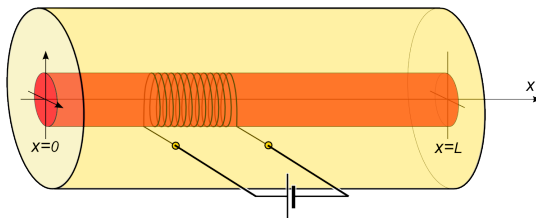
Équation de la chaleur



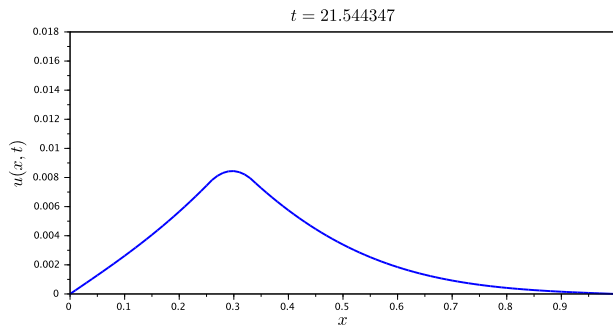
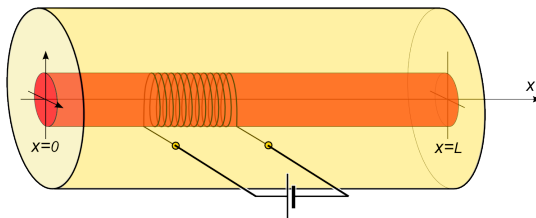
Équation de la chaleur



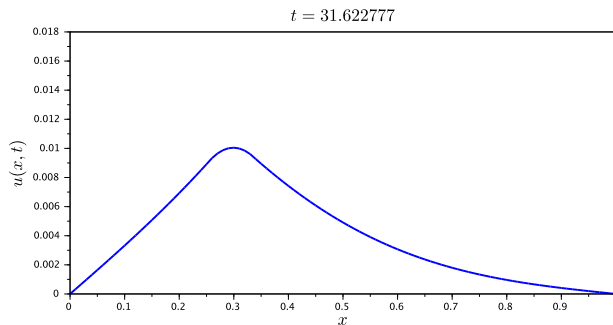
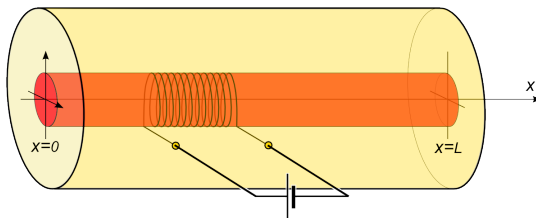
Équation de la chaleur



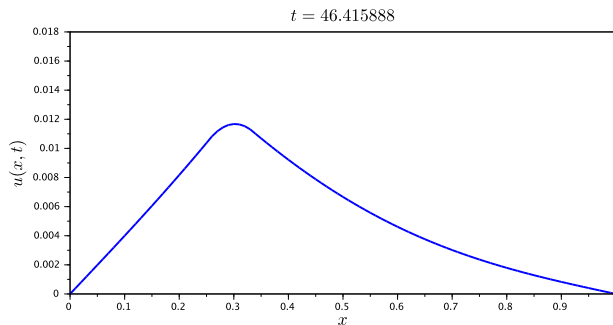
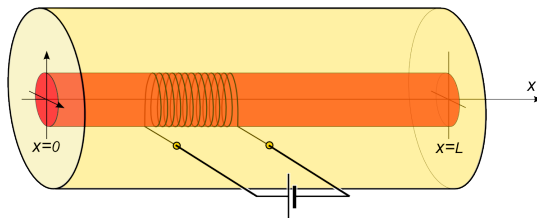
Équation de la chaleur



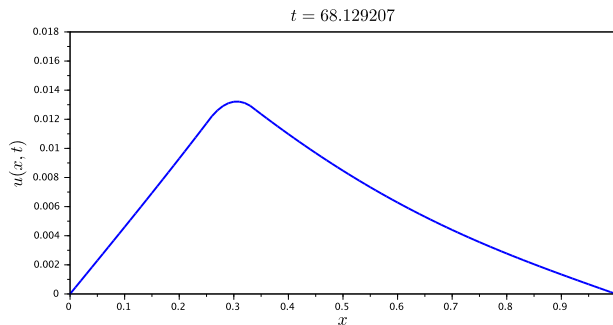
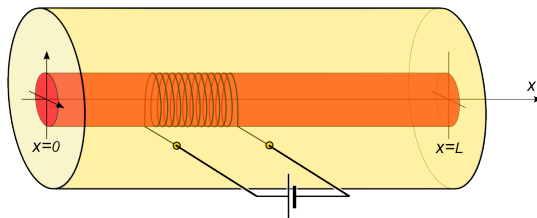
Équation de la chaleur



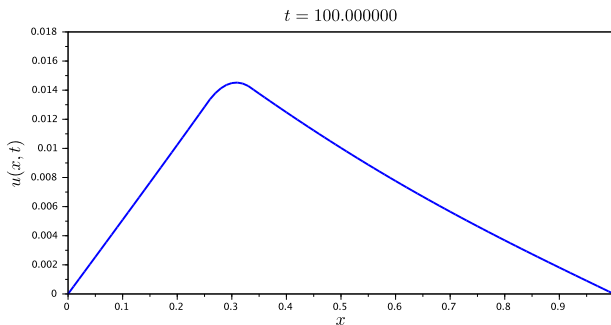
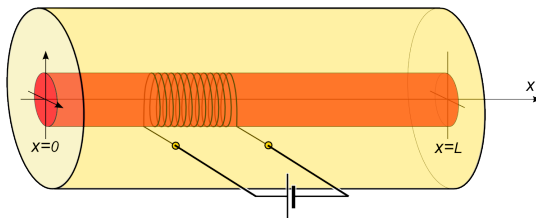
Équation de la chaleur



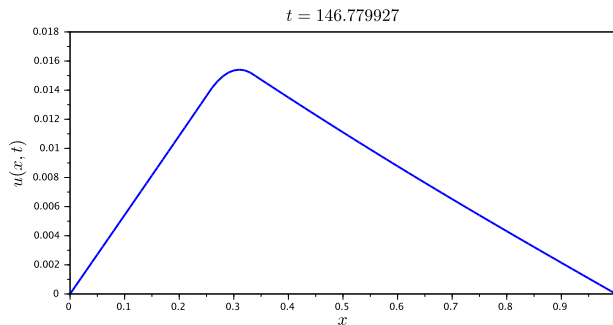
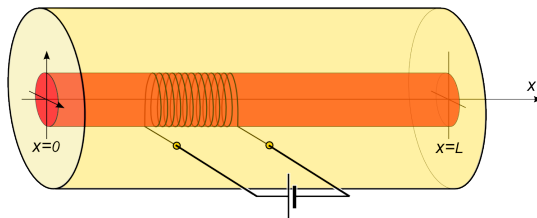
Équation de la chaleur



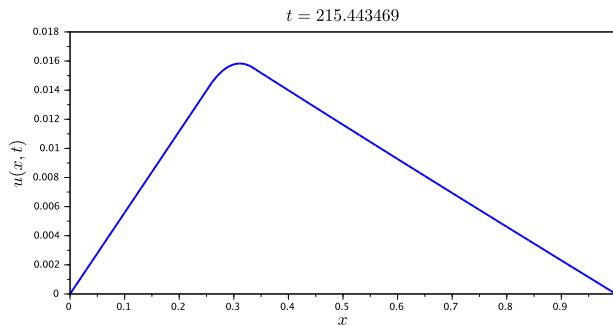
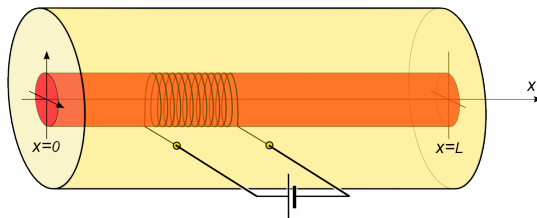
Équation de la chaleur



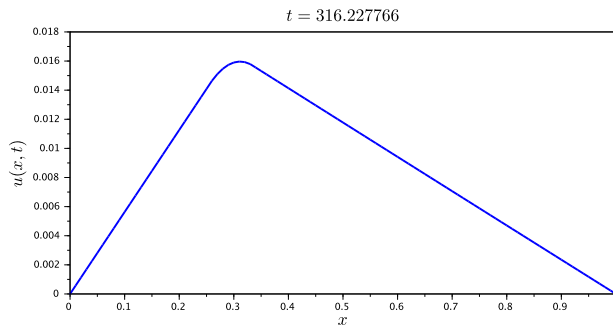
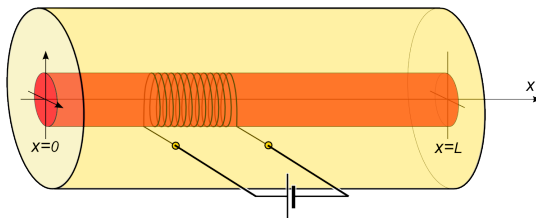
Équation de la chaleur



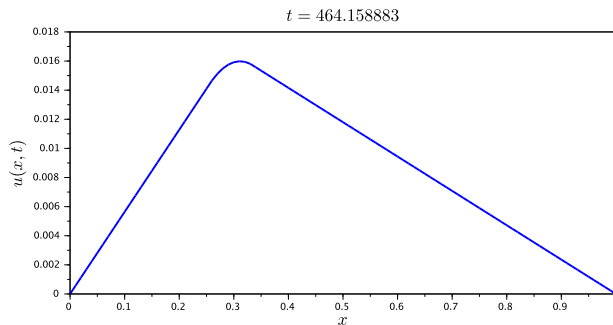
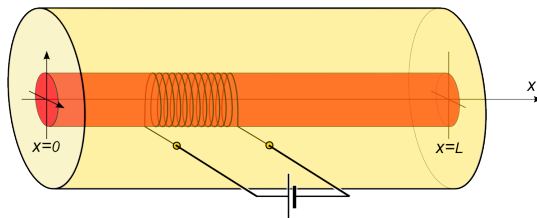
Équation de la chaleur



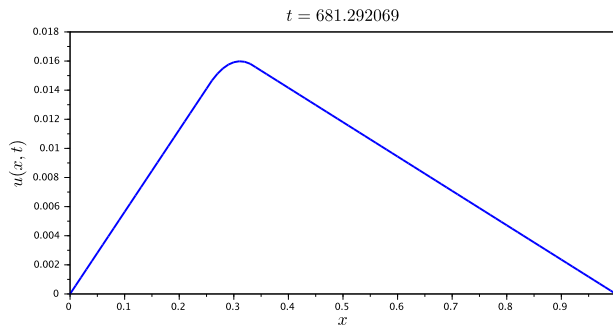
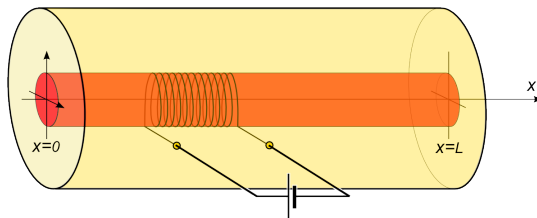
Équation de la chaleur



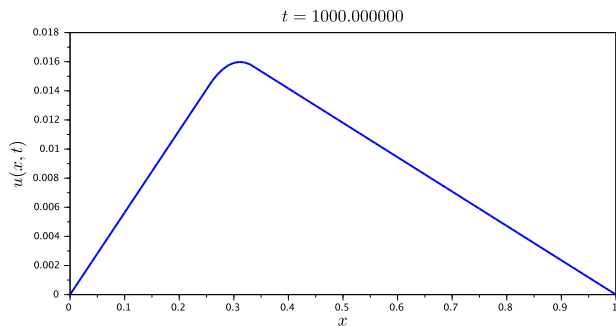
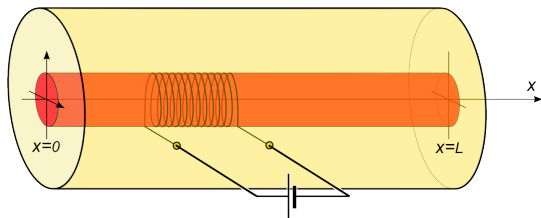
Équation de la chaleur



Équation de la chaleur



Équation de la chaleur



Équation de la chaleur

Solution stationnaire

- Hypothèse : $\forall t > 0, f(x, t) = f(x)$

$$\implies \lim_{t \rightarrow \infty} u(x, t) = u(x),$$

$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- u est solution de l'équation

$$\begin{aligned} -\lambda u''(x) &= f(x), \quad x \in]0, L[, \\ u(0) &= u(L) = u_{\text{ext}} \end{aligned}$$

Équation de la chaleur

Solution stationnaire

- Hypothèse : $\forall t > 0, f(x, t) = f(x)$

$$\implies \lim_{t \rightarrow \infty} u(x, t) = u(x),$$

$$\rho c \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) - \lambda \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = f(x), \quad x \in]0, L[, \quad t > 0,$$

- u est solution de l'équation

$$\begin{aligned} -\lambda u''(x) &= f(x), \quad x \in]0, L[, \\ u(0) &= u(L) = u_{\text{ext}} \end{aligned}$$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

- Discrétisation de l'intervalle $[0, L]$:

$$x_k = kh, \quad h = \frac{L}{n}$$

- On cherche une approximation de $u(x_k)$ pour $k = 0, \dots, n$
- Moyen : approximation de la dérivée seconde de $u(x_k)$:

$$u(x_k + h) = u(x_k) + hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_1(h),$$
$$u(x_k - h) = u(x_k) - hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_2(h),$$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

- Discrétisation de l'intervalle $[0, L]$:

$$x_k = kh, \quad h = \frac{L}{n}$$

- On cherche une approximation de $u(x_k)$ pour $k = 0, \dots, n$
- Moyen : approximation de la dérivée seconde de $u(x_k)$:

$$u(x_k + h) = u(x_k) + hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_1(h),$$
$$u(x_k - h) = u(x_k) - hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_2(h),$$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

- Discrétisation de l'intervalle $[0, L]$:

$$x_k = kh, \quad h = \frac{L}{n}$$

- On cherche une approximation de $u(x_k)$ pour $k = 0, \dots, n$
- Moyen : approximation de la dérivée seconde de $u(x_k)$:

$$u(x_k + h) = u(x_k) + hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_1(h),$$

$$u(x_k - h) = u(x_k) - hu'(x_k) + \frac{h^2}{2}u''(x_k) + h^2\varepsilon_2(h),$$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

$$u''(x_k) = \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} + \varepsilon(h), \quad k = 1, \dots, n-1$$

- Hypothèse : $u_{\text{ext}} = 0$
- Équation de la chaleur stationnaire en x_k , $k = 1, \dots, n-1$:

$$-\lambda \frac{-2u(x_1) + u(x_2)}{h^2} = f(x_1) + \lambda\varepsilon(h),$$

$$-\lambda \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} = f(x_k) + \lambda\varepsilon(h), \quad k = 2, \dots, n-2$$

$$-\lambda \frac{u(x_{n-2}) - 2u(x_{n-1}))}{h^2} = f(x_{n-1}) + \lambda\varepsilon(h)$$

⇒ si on néglige $\varepsilon(h)$, on peut approcher $u(x_k)$, $k = 1, \dots, n-1$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

$$u''(x_k) = \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} + \varepsilon(h), \quad k = 1, \dots, n-1$$

- Hypothèse : $u_{\text{ext}} = 0$
- Équation de la chaleur stationnaire en x_k , $k = 1, \dots, n-1$:

$$-\lambda \frac{-2u(x_1) + u(x_2)}{h^2} = f(x_1) + \lambda\varepsilon(h),$$

$$-\lambda \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} = f(x_k) + \lambda\varepsilon(h), \quad k = 2, \dots, n-2$$

$$-\lambda \frac{u(x_{n-2}) - 2u(x_{n-1}))}{h^2} = f(x_{n-1}) + \lambda\varepsilon(h)$$

⇒ si on néglige $\varepsilon(h)$, on peut approcher $u(x_k)$, $k = 1, \dots, n-1$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

$$u''(x_k) = \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} + \varepsilon(h), \quad k = 1, \dots, n-1$$

- Hypothèse : $u_{\text{ext}} = 0$
- Équation de la chaleur stationnaire en x_k , $k = 1, \dots, n-1$:

$$-\lambda \frac{-2u(x_1) + u(x_2)}{h^2} = f(x_1) + \lambda\varepsilon(h),$$

$$-\lambda \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} = f(x_k) + \lambda\varepsilon(h), \quad k = 2, \dots, n-2$$

$$-\lambda \frac{u(x_{n-2}) - 2u(x_{n-1}))}{h^2} = f(x_{n-1}) + \lambda\varepsilon(h)$$

\implies si on néglige $\varepsilon(h)$, on peut approcher $u(x_k)$, $k = 1, \dots, n-1$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

$$u''(x_k) = \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} + \varepsilon(h), \quad k = 1, \dots, n-1$$

- Hypothèse : $u_{\text{ext}} = 0$
- Équation de la chaleur stationnaire en x_k , $k = 1, \dots, n-1$:

$$-\lambda \frac{-2u(x_1) + u(x_2)}{h^2} = f(x_1) + \lambda\varepsilon(h),$$

$$-\lambda \frac{u(x_{k-1}) - 2u(x_k) + u(x_{k+1}))}{h^2} = f(x_k) + \lambda\varepsilon(h), \quad k = 2, \dots, n-2$$

$$-\lambda \frac{u(x_{n-2}) - 2u(x_{n-1}))}{h^2} = f(x_{n-1}) + \lambda\varepsilon(h)$$

⇒ si on néglige $\varepsilon(h)$, on peut approcher $u(x_k)$, $k = 1, \dots, n-1$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire

- On pose $v = [v_1, \dots, v_{n-1}]^T$ où v_k est l'approximation de $u(x_k)$
- v est solution du système d'équations linéaires

$$-\frac{\lambda}{h^2} \begin{pmatrix} -2 & 1 & & & 0 \\ 1 & -2 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 1 & -2 & 1 \\ 0 & & & 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_{n-2} \\ v_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_{n-2}) \\ f(x_{n-1}) \end{pmatrix},$$

$$v_0 = v_n = 0.$$

Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire (avec Scilab)

```
L=1; n=50; h=L/n; lambda=1;

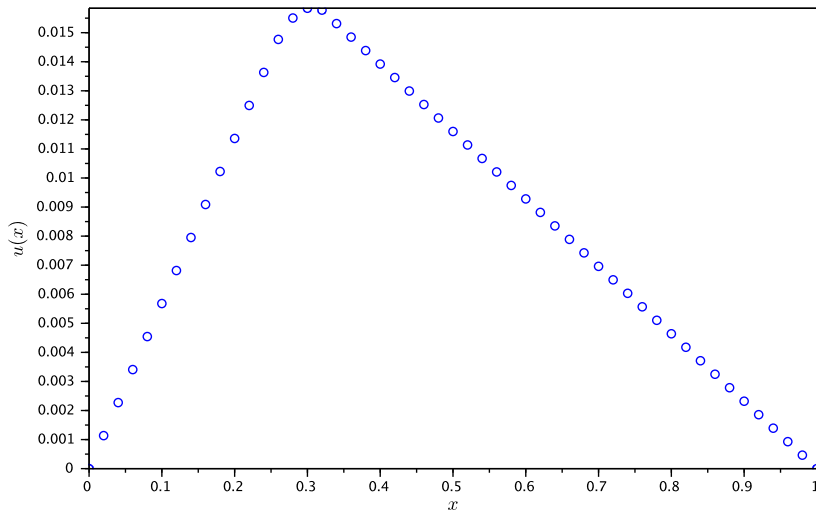
A=zeros(n-1,n-1);
A(1,1:2)=[-2 1];
for i=2:n-2;
    A(i,i-1:i+1)=[1 -2 1];
end
A(n-1,n-2:n-1)=[1 -2];
A=-A*lambda/h^2;
x=linspace(h,L-h,n-1);
f=(x>L/4 & x< L/3)';

v=A\f;    // Resolution du systeme

plot(x,v,"o")
```


Équation de la chaleur

Approximation de la solution stationnaire (avec Scilab)



L'algorithme de Gauss

Méthode de Cramer

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$Ax = b \iff x_i = \frac{\det(A_1, \dots, A_{i-1}, b, A_{i+1}, \dots, A_n)}{\det A}, \quad i = 1, \dots, n.$$

Le calcul de chaque déterminant nécessite $nn!$ opérations :

$$\det A = \sum_{\sigma \in \mathcal{S}(\{1, \dots, n\})} \text{sign}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{i, \sigma(i)}$$

\Rightarrow calcul de x en $n(n+1)!$ opérations

- Exemple pour $n = 16$:

5.690998810¹⁵ opérations soit plus de 15 heures
sur un GPU à 10¹¹ FLOPS (100 GFLOPS)!

L'algorithme de Gauss

Méthode de Cramer

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$Ax = b \iff x_i = \frac{\det(A_1, \dots, A_{i-1}, b, A_{i+1}, \dots, A_n)}{\det A}, \quad i = 1, \dots, n.$$

Le calcul de chaque déterminant nécessite $nn!$ opérations :

$$\det A = \sum_{\sigma \in S(\{1, \dots, n\})} \text{sign}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{i, \sigma(i)}$$

\Rightarrow calcul de x en $n(n+1)!$ opérations

- Exemple pour $n = 16$:

5.690998810¹⁵ opérations soit plus de 15 heures
sur un GPU à 10¹¹ FLOPS (100 GFLOPS)!

L'algorithme de Gauss

Méthode de Cramer

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$Ax = b \iff x_i = \frac{\det(A_1, \dots, A_{i-1}, b, A_{i+1}, \dots, A_n)}{\det A}, \quad i = 1, \dots, n.$$

Le calcul de chaque déterminant nécessite $nn!$ opérations :

$$\det A = \sum_{\sigma \in S(\{1, \dots, n\})} \text{sign}(\sigma) \prod_{i=1}^n a_{i, \sigma(i)}$$

\Rightarrow calcul de x en $n(n+1)!$ opérations

- Exemple pour $n = 16$:

5.690998810¹⁵ opérations soit plus de 15 heures
sur un GPU à 10¹¹ FLOPS (100 GFLOPS) !

L'algorithme de Gauss

Résolution d'un système triangulaire

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ triangulaire inférieure avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad j > i \Rightarrow a_{ij} = 0.$$

- Solution

$$x_1 = \frac{b_1}{a_{11}},$$
$$x_i = \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j \right) / a_{ii}, \quad i = 2, \dots, n$$

L'algorithme de Gauss

Résolution d'un système triangulaire

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ triangulaire inférieure avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad j > i \Rightarrow a_{ij} = 0.$$

- Solution

$$x_1 = \frac{b_1}{a_{11}},$$
$$x_i = \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j \right) / a_{ii}, \quad i = 2, \dots, n$$

L'algorithme de Gauss

Résolution d'un système triangulaire

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ triangulaire supérieure avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad i > j \Rightarrow a_{ij} = 0.$$

- Solution

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}, \quad x_i = \left(b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j \right) / a_{ii}, \quad i = 1, \dots, n-1$$

$$\text{Nombre d'opérations : } 2 \times \frac{n(n-1)}{2} + n = n^2$$

L'algorithme de Gauss

Résolution d'un système triangulaire

- $A \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ triangulaire supérieure avec $\det A \neq 0$, $b \in \mathbb{R}^n$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad i > j \Rightarrow a_{ij} = 0.$$

- Solution

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}, \quad x_i = \left(b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j \right) / a_{ii}, \quad i = 1, \dots, n-1$$

$$\text{Nombre d'opérations : } 2 \times \frac{n(n-1)}{2} + n = n^2$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

Construire $U \in \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ triangulaire supérieure et $y \in \mathbb{R}^n$ tels que

$$Ax = b \iff Ux = y$$

• Exemple :

$$\begin{array}{rrrrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ 2x_1 & +6x_2 & +x_3 & +2x_4 & = -1 \\ -x_1 & & +4x_3 & -2x_4 & = 1 \\ x_1 & +6x_2 & +5x_3 & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 1 :

$$\begin{array}{rrcr} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ 2x_1 & +6x_2 & +x_3 & +2x_4 & = -1 \\ -x_1 & & +4x_3 & -2x_4 & = 1 \\ x_1 & +6x_2 & +5x_3 & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$x_1 + 2x_2 + x_4 = 0$$

\Rightarrow

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 1 :

$$\begin{array}{rrcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ 2x_1 & +6x_2 & +x_3 & +2x_4 & = -1 & L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1 \\ -x_1 & & +4x_3 & -2x_4 & = 1 \\ x_1 & +6x_2 & +5x_3 & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rrcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 1 :

$$\begin{array}{rrcr} x_1 & +2x_2 & +x_4 & = 0 \\ 2x_1 & +6x_2 & +x_3 & +2x_4 = -1 \\ -x_1 & & +4x_3 & -2x_4 = 1 \\ x_1 & +6x_2 & +5x_3 & +4x_4 = 4 \end{array} \quad L_3 \leftarrow L_3 + L_1$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rrcr} x_1 & +2x_2 & & +x_4 = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & = -1 \\ & +2x_2 & +4x_3 & -x_4 = 1 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 1 :

$$\begin{array}{rrcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ 2x_1 & +6x_2 & +x_3 & +2x_4 & = -1 \\ -x_1 & & +4x_3 & -2x_4 & = 1 \\ x_1 & +6x_2 & +5x_3 & +4x_4 & = 4 & L_4 \leftarrow L_4 - L_1 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rrcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & +2x_2 & +4x_3 & -x_4 & = 1 \\ & +4x_2 & +5x_3 & +3x_4 & = 4 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 2 :

$$\begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & +2x_2 & +4x_3 & -x_4 & = 1 \\ & +4x_2 & +5x_3 & +3x_4 & = 4 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 2 :

$$\begin{array}{rclcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & +2x_2 & +4x_3 & -x_4 & = & 1 & L_3 \leftarrow L_3 - L_2 \\ & +4x_2 & +5x_3 & +3x_4 & = & 4 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rclcrcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = & 2 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 2 :

$$\begin{array}{rrcr} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & +2x_2 & +4x_3 & -x_4 & = 1 \\ & +4x_2 & +5x_3 & +3x_4 & = 4 \end{array} \quad L_4 \leftarrow L_4 - 2L_2$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rrcr} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = 2 \\ & & +3x_3 & +3x_4 & = 6 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 3 :

$$\begin{array}{rcccccl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = & 2 \\ & & +3x_3 & +3x_4 & = & 6 \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rcccccl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = & 2 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Étape 3 :

$$\begin{array}{rcccccl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = & 2 \\ & & +3x_3 & +3x_4 & = & 6 \end{array} \quad L_4 \leftarrow L_4 - L_3$$

$$\Rightarrow \begin{array}{rcccccl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = & 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = & -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = & 2 \\ & & & +4x_4 & = & 4 \end{array}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Dernière étape dite "remontée"

$$\begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = 2 \\ & & & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$x_4 = 1$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Dernière étape dite "remontée"

$$\begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = 2 \\ & & & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$x_4 = 1, \quad x_3 = 1$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Dernière étape dite "remontée"

$$\begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = 2 \\ & & & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$x_4 = 1, \quad x_3 = 1, \quad x_2 = -1$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme

- Dernière étape dite "remontée"

$$\begin{array}{rclcl} x_1 & +2x_2 & & +x_4 & = 0 \\ & +2x_2 & +x_3 & & = -1 \\ & & +3x_3 & -x_4 & = 2 \\ & & & +4x_4 & = 4 \end{array}$$

$$x_4 = 1, \quad x_3 = 1, \quad x_2 = -1, \quad x_1 = 1$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ & & & \\ & & & \\ & & & \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ \\ \\ \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \quad L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 + L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & -1 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 4 & 5 & 3 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 2 :

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 4 & 5 & 3 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ & & & \end{pmatrix}, b^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 2 :

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 4 & 5 & 3 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 - L_2$$

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}, b^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 2 :

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 4 & -1 \\ 0 & 4 & 5 & 3 \end{pmatrix}, b^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - 2L_2$$

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}, b^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 3 :

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}, b^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix}$$

$$A^{(4)} = U = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \end{pmatrix}, b^{(4)} = y = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Principe de l'algorithme (sous forme matricielle)

- Étape 3 :

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{3} & -1 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}, b^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - L_3$$

$$A^{(4)} = U = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}, b^{(4)} = y = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Étape k pour une matrice $n \times n$

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{ik}^{(k)} & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Étape k pour une matrice $n \times n$

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & \boxed{a_{kk}^{(k)}} & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{ik}^{(k)} & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix}$$

Si le **pivot** $a_{kk}^{(k)} \neq 0$

L'algorithme de Gauss

Étape k pour une matrice $n \times n$

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & \boxed{a_{kk}^{(k)}} & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{ik}^{(k)} & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix} \quad L_i \leftarrow L_i - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} L_k$$

Si le **pivot** $a_{kk}^{(k)} \neq 0$, alors pour $i = k + 1, \dots, n$:

L'algorithme de Gauss

Étape k pour une matrice $n \times n$

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & \boxed{a_{kk}^{(k)}} & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{ik}^{(k)} & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix} \quad L_i \leftarrow L_i - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} L_k$$

Si le **pivot** $a_{kk}^{(k)} \neq 0$, alors pour $i = k + 1, \dots, n$:

$$a_{ik}^{(k+1)} = 0 \text{ et } a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} a_{kj}^{(k)}, \text{ pour } j = k + 1, \dots, n.$$

L'algorithme de Gauss

1: **pour** $k = 1$ jusqu'à $n - 1$ **faire**

14: **fin pour**

L'algorithme de Gauss

- 1: **pour** $k = 1$ jusqu'à $n - 1$ **faire**
- 2: **si** $|a_{kk}| < \varepsilon$ **alors**
- 3: Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
- 4: **sinon**

- 13: **fin si**
- 14: **fin pour**

L'algorithme de Gauss

```
1: pour  $k = 1$  jusqu'à  $n - 1$  faire  
2:   si  $|a_{kk}| < \varepsilon$  alors  
3:     Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur  
4:   sinon  
5:     pour  $i = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
```

```
12:   fin pour  
13: fin si  
14: fin pour
```

L'algorithme de Gauss

```
1: pour  $k = 1$  jusqu'à  $n - 1$  faire  
2:   si  $|a_{kk}| < \varepsilon$  alors  
3:     Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur  
4:   sinon  
5:     pour  $i = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:        $c \leftarrow a_{ik} / a_{kk}$   
7:        $a_{ik} \leftarrow 0$   
8:        $b_i \leftarrow b_i - cb_k$   
  
12:   fin pour  
13: fin si  
14: fin pour
```

L'algorithme de Gauss

```
1: pour  $k = 1$  jusqu'à  $n - 1$  faire
2:   si  $|a_{kk}| < \varepsilon$  alors
3:     Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
4:   sinon
5:     pour  $i = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
6:        $c \leftarrow a_{ik} / a_{kk}$ 
7:        $a_{ik} \leftarrow 0$ 
8:        $b_i \leftarrow b_i - c b_k$ 
9:       pour  $j = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
10:         $a_{ij} \leftarrow a_{ij} - c a_{kj}$ 
11:      fin pour
12:    fin pour
13:  fin si
14: fin pour
```


L'algorithme de Gauss

```
1: pour  $k = 1$  jusqu'à  $n - 1$  faire
2:   si  $|a_{kk}| < \varepsilon$  alors
3:     Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
4:   sinon
5:     pour  $i = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
6:        $c \leftarrow a_{ik} / a_{kk}$ 
7:        $a_{ik} \leftarrow 0$ 
8:        $b_i \leftarrow b_i - cb_k$ 
9:       pour  $j = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
10:         $a_{ij} \leftarrow a_{ij} - ca_{kj}$ 
11:      fin pour
12:    fin pour
13:  fin si
14: fin pour
15: si  $|a_{nn}| < \varepsilon$  alors
16:   Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
17: fin si
```

L'algorithme de Gauss

Nombre d'opérations

Quel est le nombre d'opérations de l'algorithme de Gauss ?

L'algorithme de Gauss

Nombre d'opérations

Quel est le nombre d'opérations de l'algorithme de Gauss ?

Proposition

Le nombre d'opérations pour de l'algorithme de Gauss (élimination et remontée) est de l'ordre de n^3 .

L'algorithme de Gauss

Nombre d'opérations

Quel est le nombre d'opérations de l'algorithme de Gauss ?

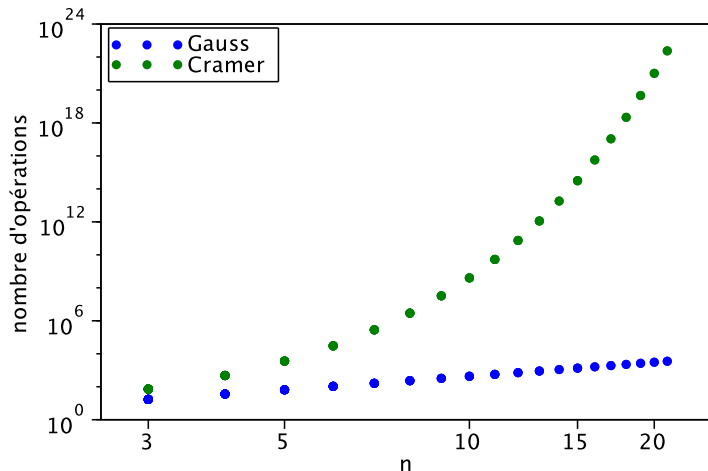
Proposition

Le nombre d'opérations pour de l'algorithme de Gauss (élimination et remontée) est de l'ordre de n^3 .

- Pour $n = 16$, avec la remontée, on obtient moins de 2000 opérations et un temps de calcul de **0,016 μ s**

L'algorithme de Gauss

Nombre d'opérations



L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- L'algorithme de Gauss échoue dès qu'il existe k tel que $a_{kk}^{(k)} = 0$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- L'algorithme de Gauss échoue dès qu'il existe k tel que $a_{kk}^{(k)} = 0$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

- Il suffit d'échanger les lignes $\{1, 2\}$

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- L'algorithme de Gauss échoue dès qu'il existe k tel que $a_{kk}^{(k)} = 0$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

- Il suffit d'échanger les lignes $\{1,2\}$ ou $\{1,3\}$

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}, b^{(1)} = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutations de lignes

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{ik}^{(k)} & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix}$$

Proposition

Si $\det A \neq 0$ alors

$$\forall k \in \{1, \dots, n\}, \exists i \in \{k, \dots, n\}, a_{ik}^{(k)} \neq 0.$$

L'algorithme de Gauss

Permutations de lignes

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \cdots & a_{1k}^{(k)} & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & 0 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & 0 & \cdots & a_{in}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & 0 & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix}$$

Proposition

Si $\det A \neq 0$ alors

$$\forall k \in \{1, \dots, n\}, \exists i \in \{k, \dots, n\}, a_{ik}^{(k)} \neq 0.$$

L'algorithme de Gauss

Permutations de lignes

$$A^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(k)} & \dots & a_{1k}^{(k)} & \dots & a_{1n}^{(k)} \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \dots & a_{kn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{mk}^{(k)} & \dots & a_{mn}^{(k)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \dots & a_{nn}^{(k)} \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_k \leftarrow L_m \\ L_m \leftarrow L_k \end{array}$$

En pratique, on permute systématiquement les lignes $\{k, m\}$ où

$$\forall i \in \{k, \dots, n\}, |a_{m,k}| \geq |a_{i,k}|$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_1 \leftarrow L_2 \\ L_2 \leftarrow L_1 \end{array}$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 1 & 2 \\ & & & \\ & & & \\ & & & \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{2} & 6 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix} \quad L_2 \leftarrow L_2 - \frac{1}{2}L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -\frac{1}{2} & 0 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{2} & 6 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 + \frac{1}{2}L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 3 & \frac{9}{2} & -1 \end{pmatrix}$$

L'algorithme de Gauss

Permutation de lignes

- Étape 1 :

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} \boxed{2} & 6 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - \frac{1}{2}L_1$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 3 & \frac{9}{2} & -1 \\ 0 & 3 & \frac{5}{2} & 3 \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

Notations

On note :

- $U = A^{(n)}$,
- \underline{A}_i la ligne numéro i de la matrice A ,
- $\ell_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$ utilisé pour éliminer x_k de l'équation $i > k$.

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

Notations

On note :

- $U = A^{(n)}$,
- \underline{A}_i la ligne numéro i de la matrice A ,
- $\ell_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$ utilisé pour éliminer x_k de l'équation $i > k$.

- Pour $n = 2$ les seules opérations effectuées sont :

$$\underline{A}_2^{(1)} = \underline{A}_2$$

$$\underline{A}_2^{(2)} = \underline{A}_2^{(1)} - \ell_{21}\underline{A}_1^{(1)}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

Notations

On note :

- $U = A^{(n)}$,
- \underline{A}_i la ligne numéro i de la matrice A ,
- $\ell_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$ utilisé pour éliminer x_k de l'équation $i > k$.

- Pour $n = 2$ les seules opérations effectuées sont :

$$\begin{aligned} \underline{A}_2^{(1)} &= \underline{A}_2 \\ \underline{A}_2^{(2)} &= \underline{A}_2^{(1)} - \ell_{21} \underline{A}_1^{(1)} \end{aligned} \quad \Rightarrow \quad \underline{A}_1 = \underline{U}_1, \quad \underline{A}_2 = \ell_{21} \underline{U}_1 + \underline{U}_2$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

Notations

On note :

- $U = A^{(n)}$,
- \underline{A}_i la ligne numéro i de la matrice A ,
- $\ell_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$ utilisé pour éliminer x_k de l'équation $i > k$.

- Pour $n = 2$ les seules opérations effectuées sont :

$$\begin{aligned}\underline{A}_2^{(1)} &= \underline{A}_2 \\ \underline{A}_2^{(2)} &= \underline{A}_2^{(1)} - \ell_{21}\underline{A}_1^{(1)}\end{aligned} \quad \Rightarrow \quad \underline{A}_1 = \underline{U}_1, \quad \underline{A}_2 = \ell_{21}\underline{U}_1 + \underline{U}_2$$

Relations valables pour tout n

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\underline{A}_3^{(1)} = \underline{A}_3$$

$$\underline{A}_3^{(2)} = \underline{A}_3^{(1)} - \ell_{31}\underline{A}_1^{(1)}$$

$$\underline{A}_3^{(3)} = \underline{A}_3^{(2)} - \ell_{32}\underline{A}_2^{(2)}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\cancel{A_3^{(1)}} = \underline{A_3}$$

$$+ \underline{A_3^{(2)}} = \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}}$$

$$\underline{A_3^{(3)}} = \underline{A_3^{(2)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\cancel{A_3^{(1)}} = \underline{A_3}$$

$$+ \cancel{A_3^{(2)}} = \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}}$$

$$+ \underline{A_3^{(3)}} = \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\cancel{A_3^{(1)}} = \underline{A_3}$$

$$+ \cancel{A_3^{(2)}} = \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}}$$

$$+ \underline{A_3^{(3)}} = \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

$$\underline{A_3^{(3)}} = \underline{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\cancel{A_3^{(1)}} = \underline{A_3}$$

$$+ \cancel{A_3^{(2)}} = \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}}$$

$$+ \underline{A_3^{(3)}} = \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

$$\underline{A_3^{(3)}} = \underline{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}$$

$$\underline{U_3} = \underline{A_3} - \ell_{31} \underline{U_1} - \ell_{32} \underline{U_2}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\begin{aligned}\cancel{A_3^{(1)}} &= A_3 \\ + \cancel{A_3^{(2)}} &= \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} A_1^{(1)} \\ + \cancel{A_3^{(3)}} &= \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32} A_2^{(2)}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}A_3^{(3)} &= A_3^{(1)} - \ell_{31} A_1^{(1)} - \ell_{32} A_2^{(2)} \\ U_3 &= A_3 - \ell_{31} U_1 - \ell_{32} U_2 \\ \underline{A_3} &= \underline{\ell_{31}} \underline{U_1} + \underline{\ell_{32}} \underline{U_2} + \underline{U_3}\end{aligned}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\begin{aligned}\cancel{A_3^{(1)}} &= \underline{A_3} \\ + \cancel{A_3^{(2)}} &= \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31}\underline{A_1^{(1)}} \\ + \underline{A_3^{(3)}} &= \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32}\underline{A_2^{(2)}}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\underline{A_3^{(3)}} &= \underline{A_3^{(1)}} - \ell_{31}\underline{A_1^{(1)}} - \ell_{32}\underline{A_2^{(2)}} \\ \underline{U_3} &= \underline{A_3} - \ell_{31}\underline{U_1} - \ell_{32}\underline{U_2} \\ \underline{A_3} &= \underline{\ell_{31}}\underline{U_1} + \underline{\ell_{32}}\underline{U_2} + \underline{U_3}\end{aligned}$$

$$\underline{A_1} = \underline{U_1},$$

$$\underline{A_2} = \ell_{21}\underline{U_1} + \underline{U_2},$$

$$\underline{A_3} = \ell_{31}\underline{U_1} + \ell_{32}\underline{U_2} + \underline{U_3}$$

La factorisation $A = LU$

Ecriture matricielle de l'élimination de Gauss

- Pour $n = 3$ les opérations effectuées sur la ligne 3 sont

$$\begin{aligned}\cancel{A_3^{(1)}} &= \underline{A_3} \\ + \cancel{A_3^{(2)}} &= \cancel{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}} \\ + \underline{A_3^{(3)}} &= \cancel{A_3^{(2)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\underline{A_3^{(3)}} &= \underline{A_3^{(1)}} - \ell_{31} \underline{A_1^{(1)}} - \ell_{32} \underline{A_2^{(2)}} \\ \underline{U_3} &= \underline{A_3} - \ell_{31} \underline{U_1} - \ell_{32} \underline{U_2} \\ \underline{A_3} &= \underline{\ell_{31}} \underline{U_1} + \underline{\ell_{32}} \underline{U_2} + \underline{U_3}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\underline{A_1} &= \underline{U_1}, \\ \underline{A_2} &= \ell_{21} \underline{U_1} + \underline{U_2}, \\ \underline{A_3} &= \ell_{31} \underline{U_1} + \ell_{32} \underline{U_2} + \underline{U_3}\end{aligned}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \underline{U_1} \\ \underline{U_2} \\ \underline{U_3} \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Proposition

Soit A une matrice $n \times n$ inversible. Si l'algorithme de Gauss peut être appliqué à la matrice A sans permutations de lignes, alors il existe une factorisation **unique**

$$A = LU,$$

où $U = A^{(n)}$ et L est une matrice triangulaire inférieure dont les termes diagonaux sont égaux à 1.

La factorisation $A = LU$

Proposition

Soit A une matrice $n \times n$ inversible. Si l'algorithme de Gauss peut être appliqué à la matrice A sans permutations de lignes, alors il existe une factorisation **unique**

$$A = LU,$$

où $U = A^{(n)}$ et L est une matrice triangulaire inférieure dont les termes diagonaux sont égaux à 1.

Démonstration

On montre que

$$\underline{A}_j = \sum_{k=1}^{j-1} \ell_{jk} \underline{U}_k + \underline{U}_j, \quad j = 1, \dots, n, \quad \text{où } \ell_{jk} = \frac{a_{jk}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}.$$

Unicité ?

La factorisation $A = LU$

Unicité

Nous avons besoin des deux résultats préliminaires suivants :

Lemme

Soient A et B deux matrices triangulaires inférieures. Leur produit AB est triangulaire inférieure et on a

$$(AB)_{ij} = a_{ij}b_{ij}.$$

Lemme

Soit A une matrice triangulaire inférieure inversible. Alors A^{-1} est triangulaire inférieure et

$$(A^{-1})_{ij} = \frac{1}{a_{ij}}.$$

La factorisation $A = LU$

Algorithme

```
1: pour  $k = 1$  jusqu'à  $n - 1$  faire
2:   si  $|a_{kk}| < \varepsilon$  alors
3:     Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
4:   sinon
5:     pour  $i = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
6:        $\ell_{ik} \leftarrow a_{ik} / a_{kk}$ 
7:        $a_{ik} \leftarrow 0$ 
8:       pour  $j = k + 1$  jusqu'à  $n$  faire
9:          $a_{ij} \leftarrow a_{ij} - \ell_{ik} a_{kj}$ 
10:      fin pour
11:    fin pour
12:  fin si
13: fin pour
14: si  $|a_{nn}| < \varepsilon$  alors
15:   Arrêter l'algorithme et donner un message d'erreur
16: fin si
```

La factorisation $A = LU$

Algorithme

6: $\ell_{ik} \leftarrow a_{ik} / a_{kk}$

La factorisation $A = LU$

Exemple

Étape 1

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 6 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 4 & -2 \\ 1 & 6 & 5 & 4 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - 2L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 + 1L_1 \\ L_4 \leftarrow L_4 - 1L_1 \end{array}$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ -1 & & 1 & \\ 1 & & & 1 \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Exemple

Étape 2

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ & 2 & 1 & 0 \\ & 2 & 4 & -1 \\ & 4 & 5 & 3 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_3 \leftarrow L_3 - 1L_2 \\ L_4 \leftarrow L_4 - 2L_2 \end{array}$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ -1 & 1 & 1 & \\ 1 & 2 & & 1 \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Exemple

Étape 3

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ & 2 & 1 & 0 \\ & & \textcolor{blue}{3} & \textcolor{blue}{-1} \\ & & 3 & 3 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 - \textcolor{red}{1} \textcolor{blue}{L}_3$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ -1 & 1 & 1 & \\ 1 & 2 & \textcolor{red}{1} & 1 \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Exemple

Étape 4

$$U = A^{(4)} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ & 2 & 1 & 0 \\ & & 3 & -1 \\ & & & 4 \end{pmatrix}$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ -1 & 1 & 1 & \\ 1 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- 1 Factorisation de A
- 2 Résolution de $Ly = b$ « descente »
- 3 Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- 1 Factorisation de A
- 2 Résolution de $Ly = b$ « descente »
- 3 Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- 1 Factorisation de A
- 2 Résolution de $Ly = b$ « descente »
- 3 Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

1 Factorisation de A

2 Résolution de $Ly = b$ « descente »

3 Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- 1 Factorisation de A
- 2 Résolution de $Ly = b$ « descente »
- 3 Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- ❶ Factorisation de A
- ❷ Résolution de $Ly = b$ « descente »
- ❸ Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $A = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff L U x = b \\ &\iff Ly = b, Ux = y \end{aligned}$$

- ❶ Factorisation de A
- ❷ Résolution de $Ly = b$ « descente »
- ❸ Résolution de $Ux = y$ « remontée »

Pour résoudre le système avec un nouveau second membre, seules la « descente » et la « remontée » sont nécessaires !

La factorisation $PA = LU$

Matrice de permutation

- Soit σ une permutation de $\{1, 2, \dots, n\}$ et $\{e_1, \dots, e_n\}$ la base canonique de \mathbb{R}^n . La matrice de permutation P associée à σ est définie par

$$P = (e_{\sigma(1)} \ e_{\sigma(2)} \ \dots \ e_{\sigma(n)})$$

Proposition

Si A est inversible alors il existe U triangulaire supérieure, L une matrice triangulaire inférieure dont les termes diagonaux sont égaux à 1 et P une matrice de permutation tels que

$$PA = LU.$$

Attention : la factorisation n'est plus unique
et P n'est pas connue à l'avance !

La factorisation $PA = LU$

Matrice de permutation

- Soit σ une permutation de $\{1, 2, \dots, n\}$ et $\{e_1, \dots, e_n\}$ la base canonique de \mathbb{R}^n . La matrice de permutation P associée à σ est définie par

$$P = (e_{\sigma(1)} \ e_{\sigma(2)} \ \dots \ e_{\sigma(n)})$$

Proposition

Si A est inversible alors il existe U triangulaire supérieure, L une matrice triangulaire inférieure dont les termes diagonaux sont égaux à 1 et P une matrice de permutation tels que

$$PA = LU.$$

Attention : la factorisation n'est plus unique
et P n'est pas connue à l'avance !

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{1, 2, 3\}$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

Initialement, il n'y a pas de permutation

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{3, 2, 1\}$

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Étape 1 : échange des lignes 1 et 3

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{3, 2, 1\}$

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \frac{1}{3} & 1 & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ & \frac{1}{3} & \frac{5}{3} \\ & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Étape 1 : élimination

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{3, 1, 2\}$

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 0 & 1 & \\ \frac{1}{3} & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ & 1 & 1 \\ & \frac{1}{3} & \frac{5}{3} \end{pmatrix}$$

Étape 2 : échange des lignes 2 et 3

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{3, 1, 2\}$

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 0 & 1 & \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ & 1 & 1 \\ & & \frac{4}{3} \end{pmatrix}$$

Étape 2 : élimination

La factorisation $PA = LU$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- Permutation : $\sigma = \{3, 1, 2\}$

$$PA = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 0 & 1 & \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ & 1 & 1 \\ & & \frac{4}{3} \end{pmatrix}$$

Fin de l'algorithme !

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b$$

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b \iff PAx = Pb$$

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$\begin{aligned} Ax = b &\iff PAx = Pb \\ &\iff LUx = Pb \end{aligned}$$

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b \iff PAx = Pb$$

$$\iff LUx = Pb$$

$$\iff Ly = Pb, Ux = y$$

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b \iff PAx = Pb$$

$$\iff LUx = Pb$$

$$\iff Ly = Pb, Ux = y$$

1 Factorisation de A

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b \iff PAx = Pb$$

$$\iff LUx = Pb$$

$$\iff Ly = Pb, Ux = y$$

❶ Factorisation de A

❷ Résolution de $Ly = Pb$ « descente »

La factorisation $PA = LU$

Utilisation pratique

$$Ax = b \iff PAx = Pb$$

$$\iff LUx = Pb$$

$$\iff Ly = Pb, Ux = y$$

- ❶ Factorisation de A
- ❷ Résolution de $Ly = Pb$ « descente »
- ❸ Résolution de $Ux = y$ « remontée »

La factorisation $PA = LU$

Dans Scilab

```
-->A=[0 1 1;1 1 2;3 2 1]
```

```
-->[L,U,P]=lu(A)
```

P =

0.	0.	1.
1.	0.	0.
0.	1.	0.

U =

3.	2.	1.
0.	1.	1.
0.	0.	1.3333333

L =

1.	0.	0.
0.	1.	0.
0.3333333	0.3333333	1.

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une équation.

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -2 \\ 4 & 5 & -3 \\ -2 & 5 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & u_{33} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} \color{red}{2} & \color{red}{1} & \color{red}{-2} \\ 4 & 5 & -3 \\ -2 & 5 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \color{red}{u_{11}} & \color{red}{u_{12}} & \color{red}{u_{13}} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & u_{33} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

- ▶ A_1 et L_1 U puis A_1 et LU_1

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -2 \\ 4 & 5 & -3 \\ -2 & 5 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & u_{33} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

- \underline{A}_1 et $\underline{L}_1 U$ puis **A_1 et LU_1**

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -2 \\ 4 & \mathbf{5} & \mathbf{-3} \\ -2 & 5 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & \mathbf{u_{22}} & \mathbf{u_{23}} \\ & & u_{33} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

- ▶ \underline{A}_1 et $\underline{L}_1 U$ puis A_1 et LU_1
- ▶ \underline{A}_2 et $\underline{L}_2 U$ puis A_2 et LU_2

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -2 \\ 4 & 5 & -3 \\ -2 & \mathbf{5} & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \mathbf{\ell_{32}} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & u_{33} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

- ▶ \underline{A}_1 et $\underline{L}_1 U$ puis A_1 et LU_1
- ▶ \underline{A}_2 et $\underline{L}_2 U$ puis $\mathbf{A_2}$ et $\mathbf{LU_2}$

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

- But : identifier les coefficients de L et U en considérant

$$A = LU$$

comme une **équation**.

- Exemple pour $n = 3$:

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -2 \\ 4 & 5 & -3 \\ -2 & 5 & \mathbf{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \ell_{21} & 1 & \\ \ell_{31} & \ell_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & \mathbf{u_{33}} \end{pmatrix}$$

On identifie, dans l'ordre :

- ▶ \underline{A}_1 et $\underline{L}_1 U$ puis A_1 et LU_1
- ▶ \underline{A}_2 et $\underline{L}_2 U$ puis A_2 et LU_2
- ▶ \underline{A}_3 et $\underline{L}_3 U$

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

```
1: pour  $i = 1$  jusqu'à  $n$  faire  
2:   pour  $j = i$  jusqu'à  $n$  faire  
3:  
4:   fin pour  
5:   pour  $j = i + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:  
7:   fin pour  
8: fin pour
```

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

```
1: pour  $i = 1$  jusqu'à  $n$  faire  
2:   pour  $j = i$  jusqu'à  $n$  faire  
3:     Identifier  $a_{ij}$  et  $(LU)_{ij}$ , en déduire  $u_{ij}$   
4:   fin pour  
5:   pour  $j = i + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:  
7:   fin pour  
8: fin pour
```

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

```
1: pour  $i = 1$  jusqu'à  $n$  faire  
2:   pour  $j = i$  jusqu'à  $n$  faire  
3:      $u_{ij} \leftarrow a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{ik} u_{kj}$   
4:   fin pour  
5:   pour  $j = i + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:      $\ell_{ji} \leftarrow \frac{a_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{jk} u_{ki}}{u_{ii}}$   
7:   fin pour  
8: fin pour
```

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

```
1: pour  $i = 1$  jusqu'à  $n$  faire  
2:   pour  $j = i$  jusqu'à  $n$  faire  
3:      $u_{ij} \leftarrow a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{ik} u_{kj}$   
4:   fin pour  
5:   pour  $j = i + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:     Identifier  $a_{ji}$  et  $(LU)_{ji}$ , en déduire  $\ell_{ji}$   
7:   fin pour  
8: fin pour
```

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Algorithme de Doolittle

```
1: pour  $i = 1$  jusqu'à  $n$  faire  
2:   pour  $j = i$  jusqu'à  $n$  faire  
3:      $u_{ij} \leftarrow a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{ik} u_{kj}$   
4:   fin pour  
5:   pour  $j = i + 1$  jusqu'à  $n$  faire  
6:      $\ell_{ji} \leftarrow (a_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} \ell_{jk} u_{ki}) / u_{ii}$   
7:   fin pour  
8: fin pour
```

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Conditions

Définition

Soit A une matrice $n \times n$, on appelle sous-matrice principale d'ordre k de la matrice A et on note $[A]_k$ la matrice $k \times k$

$$[A]_k = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix}$$

Calcul direct de la factorisation $A = LU$

Conditions

Définition

Soit A une matrice $n \times n$, on appelle sous-matrice principale d'ordre k de la matrice A et on note $[A]_k$ la matrice $k \times k$

$$[A]_k = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix}$$

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ inversible. Si toutes les sous-matrices principales de A sont régulières alors la factorisation LU de A est possible sans échange de lignes.

La factorisation $A = LDL^T$

Existence, algorithme

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique et inversible. Si toutes les sous-matrices principales de A sont régulières alors elle admet une décomposition unique sous la forme

$$A = LDL^T,$$

où L est triangulaire inférieure à diagonale unité et D est une matrice diagonale.

La factorisation $A = LDL^T$

Existence, algorithme

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique et inversible. Si toutes les sous-matrices principales de A sont régulières alors elle admet une décomposition unique sous la forme

$$A = LDL^T,$$

où L est triangulaire inférieure à diagonale unité et D est une matrice diagonale.

- Algorithme : on identifie A_j et $(LDL^T)_j$ pour $j = 1, \dots, n$

La factorisation $A = BB^T$

Matrices définies positives

Définition

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. La matrice A est définie positive si

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0 \implies x^T A x > 0$$

La factorisation $A = BB^T$

Matrices définies positives

Définition

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. La matrice A est définie positive si

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0 \implies x^T A x > 0$$

Proposition

Une condition nécessaire et suffisante pour que A (symétrique) soit définie positive (respectivement semi-définie positive) est que toutes ses valeurs propres soient strictement positives (respectivement positives ou nulles).

La factorisation $A = BB^T$

Matrices définies positives

Définition

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. La matrice A est définie positive si

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0 \implies x^T A x > 0$$

Proposition

Une condition nécessaire et suffisante pour que A (symétrique) soit définie positive (respectivement semi-définie positive) est que toutes ses valeurs propres soient strictement positives (respectivement positives ou nulles).

Exemple

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

La factorisation $A = BB^T$

Factorisation de Cholesky, existence, unicité

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. Si A est définie positive alors toutes ses sous-matrices principales sont régulières

La factorisation $A = BB^T$

Factorisation de Cholesky, existence, unicité

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. Si A est définie positive alors toutes ses sous-matrices principales sont régulières

Théorème

Soit A une matrice $n \times n$ symétrique. Si A est définie positive alors il existe une unique matrice B triangulaire inférieure ayant des éléments diagonaux positifs telle que

$$A = BB^T$$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$
- $a_{22} = \underline{B}_2(B^T)_2 = b_{21}^2 + b_{22}^2$ d'où $b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2}$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$
- $a_{22} = \underline{B}_2(B^T)_2 = b_{21}^2 + b_{22}^2$ d'où $b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2}$
- $A_2 = B(B^T)_2 = b_{21}B_1 + b_{22}B_2 \Leftrightarrow B_2 = \frac{1}{b_{22}}(A_2 - b_{21}B_1)$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$
- $a_{22} = \underline{B}_2(B^T)_2 = b_{21}^2 + b_{22}^2$ d'où $b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2}$
- $A_2 = B(B^T)_2 = b_{21}B_1 + b_{22}B_2 \Leftrightarrow B_2 = \frac{1}{b_{22}}(A_2 - b_{21}B_1)$
- $a_{jj} = \underline{B}_j(B^T)_j = \sum_{k=1}^j b_{jk}^2$ d'où $b_{jj} = \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$
- $a_{22} = \underline{B}_2(B^T)_2 = b_{21}^2 + b_{22}^2$ d'où $b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2}$
- $A_2 = B(B^T)_2 = b_{21}B_1 + b_{22}B_2 \Leftrightarrow B_2 = \frac{1}{b_{22}}(A_2 - b_{21}B_1)$
- $a_{jj} = \underline{B}_j(B^T)_j = \sum_{k=1}^j b_{jk}^2$ d'où $b_{jj} = \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- $A_j = B(B^T)_j = \sum_{k=1}^j b_{jk}B_k \Leftrightarrow B_j = \frac{1}{b_{jj}}(A_j - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}B_k)$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- $a_{11} = \underline{B}_1(B^T)_1 = b_{11}^2$ d'où $b_{11} = \sqrt{a_{11}}$
- $A_1 = B(B^T)_1 = b_{11}B_1 \Leftrightarrow B_1 = \frac{1}{b_{11}}A_1$
- $a_{22} = \underline{B}_2(B^T)_2 = b_{21}^2 + b_{22}^2$ d'où $b_{22} = \sqrt{a_{22} - b_{21}^2}$
- $A_2 = B(B^T)_2 = b_{21}B_1 + b_{22}B_2 \Leftrightarrow B_2 = \frac{1}{b_{22}}(A_2 - b_{21}B_1)$
- $a_{jj} = \underline{B}_j(B^T)_j = \sum_{k=1}^j b_{jk}^2$ d'où $b_{jj} = \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- $A_j = B(B^T)_j = \sum_{k=1}^j b_{jk}B_k \Leftrightarrow B_j = \frac{1}{b_{jj}}(A_j - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}B_k)$
- $b_{nn} = \sqrt{a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} b_{nk}^2}$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

$$1: b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$$

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 4: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**
- 5: **pour** $j = 2$ jusqu'à $n - 1$ **faire**

10: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**
- 5: **pour** $j = 2$ jusqu'à $n - 1$ **faire**
- 6: $b_{jj} \leftarrow \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- 10: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**
- 5: **pour** $j = 2$ jusqu'à $n - 1$ **faire**
- 6: $b_{jj} \leftarrow \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- 7: **pour** $i = j + 1$ jusqu'à n **faire**
- 8: $b_{ij} \leftarrow \frac{a_{ij}}{b_{jj}}$
- 9: **fin pour**
- 10: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**
- 5: **pour** $j = 2$ jusqu'à $n - 1$ **faire**
- 6: $b_{jj} \leftarrow \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- 7: **pour** $i = j + 1$ jusqu'à n **faire**
- 8: $b_{ij} \leftarrow \frac{1}{b_{jj}}(a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk} b_{ik})$
- 9: **fin pour**
- 10: **fin pour**

La factorisation $A = BB^T$

Algorithme

- 1: $b_{11} \leftarrow \sqrt{a_{11}}$
- 2: **pour** $i = 2$ jusqu'à n **faire**
- 3: $b_{i1} \leftarrow \frac{a_{i1}}{b_{11}}$
- 4: **fin pour**
- 5: **pour** $j = 2$ jusqu'à $n - 1$ **faire**
- 6: $b_{jj} \leftarrow \sqrt{a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk}^2}$
- 7: **pour** $i = j + 1$ jusqu'à n **faire**
- 8: $b_{ij} \leftarrow \frac{1}{b_{jj}}(a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} b_{jk} b_{ik})$
- 9: **fin pour**
- 10: **fin pour**
- 11: $b_{nn} \leftarrow \sqrt{a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} b_{nk}^2}$