

Leçon 162: Systèmes d'équations linéaires, opérations élémentaires. Aspects algorithmiques et conséquences théoriques.

Références: Grifone, Caldéra, Rombaldi, Allaire (+ voir poly C. Armano!)  
(Histoire...) + (analyse matricielle)

I - Généralités sur les systèmes linéaires

- 1) Définitions et interprétations
- 2) Structure de l'espace des solutions
  - a) Systèmes homogènes
  - b) Systèmes quelconques
- 3) Solubilité d'un système linéaire
  - a) Systèmes de Cramer
  - b) Systèmes quelconques

II - Opérations élémentaires et pivot de Gauss

- 1) Opérations élémentaires
- 2) Méthode du pivot de Gauss et applications
- 3) Décomposition LU et de Cholesky

III - Méthodes itératives

- 1) Principe
- 2) Convergence d'une méthode itérative
- 3) Exemples de méthodes itératives

DEV 1: Commensité de  $SL_n(K)$ , de  $GL_n(\mathbb{C})$

DEV 2: Décomposition LU et Cholesky

Leçon 162: Systèmes d'équations linéaires, opérations élémentaires. Aspects algorithmiques et conséquences théoriques.

Soit  $K$  un corps commutatif,  $p, m, n \in \mathbb{N}^*$ .

I - Généralités sur les systèmes linéaires

1) Définitions et interprétation (GRI)

**DEF 1:** Un système linéaire de  $p$  équations à  $n$  inconnues est un système de la forme (\*)

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,n}x_n = b_1 \\ \vdots \\ a_{p,1}x_1 + a_{p,2}x_2 + \dots + a_{p,n}x_n = b_p \end{cases}$$

où les  $a_{i,j}$  et  $b_i$  sont dans  $K$ . On appelle solution tout vecteur  $x = (x_1, \dots, x_n) \in K^n$  dont les composantes  $x_i$  satisfont toutes les équations.

**DEF 2:** Le système est dit compatible s'il admet au moins une solution. On note  $\mathcal{S}$  l'ensemble des solutions.

**RE 13:** (expression matricielle) Soient  $A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{p,1} & \dots & a_{p,n} \end{pmatrix} \in \text{Mat}_{p,n}(K)$  et  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \text{Vect}_{n,1}(K)$ . Le système (\*) peut s'écrire sous la forme matricielle  $AX = b$ .

**DEF 4:** On appelle rang du système le rang de  $A$ .

**RE 15:** (expression vectorielle) Notons  $c_1, \dots, c_n$  les colonnes de  $A$ . Alors:  $X \in \mathcal{S} \iff x_1c_1 + \dots + x_nc_n = b$

**PROP 6:** (\*) est compatible si et seulement si  $b \in \text{Vect}(c_1, \dots, c_n)$

2) Structure de l'espace des solutions

a) Systèmes homogènes (ROT) (GRI)

On suppose ici que (\*) s'écrit  $AX = 0$ .

**TH 7:** Il existe  $(\varphi_i)_{i \in \{1, \dots, p\}}$  des formes linéaires sur  $K^n$  telles que  $\mathcal{S} = \bigcap_{i=1}^p \ker(\varphi_i)$ . En notant  $\alpha = \text{rg}(A)$ ,  $\mathcal{S}$  est donc un sous-espace vectoriel de  $K^n$  de dimension  $n - \alpha$ .

**EX 8:**  $\begin{cases} x - y = 0 \\ x + z = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} \varphi_1(x) = 0 \\ \varphi_2(x) = 0 \end{cases} \iff X \in \ker(\varphi_1) \cap \ker(\varphi_2)$  avec  $\varphi_1: X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \mapsto x - y$  et  $\varphi_2: X \mapsto x + z$ . Ici,  $\dim(\mathcal{S}) = 3 - 2 = 1$

**TH 9:** Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $K^n$  de dimension  $m$ . Alors il existe  $m$  formes linéaires linéairement indépendantes  $\varphi_1, \dots, \varphi_m$  telles que  $F = \bigcap_{i=1}^m \ker(\varphi_i)$

**EX 10:** Soit  $F = \text{Vect}(v_1, v_2, v_3)$  le sous-espace de  $\mathbb{R}^5$  engendré par  $v_1 = (1, 3, -2, 2, 3)$ ,  $v_2 = (1, 4, -3, 4, 2)$  et  $v_3 = (2, 3, -1, -2, 9)$ .  $F$  est l'ensemble des solutions du système:  $\begin{cases} -x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 = 0 \\ -6x_1 + x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$

b) Systèmes quelconques

**TH 11:** Soit le système (S):  $AX = b$  et (S<sub>h</sub>) le système homogène associé  $AX = 0$ . Alors, soit  $\mathcal{P}$  ou  $\mathcal{Y}$  est un espace affine de direction  $\mathcal{S}_h = \ker(A)$

**RE 12:** En pratique, on cherche donc toutes les solutions du système homogène associé (une base de  $\ker(A)$ ) et une solution particulière.

**EX 17:** L'ensemble des solutions de  $\begin{cases} x - 3y + 7z = -4 \\ x + 2y - 3z = 6 \\ 7x + 4y - 5z = 22 \end{cases}$  est  $\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} + \text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$

3) Solubilité d'un système linéaire (GRI)

a) Systèmes de Cramer

**DEF 18:** On appelle système de Cramer un système linéaire dont la matrice  $A$  est carrée et inversible.

**RE 19:** Il s'agit donc d'un système  $AX = b$  avec  $A \in \text{Mat}_n(K)$ ,  $\det(A) \neq 0$ .

**PROP 20:** Un système de Cramer admet une et une seule solution donnée par  $X = A^{-1}b$ .

**TH 21:** On a des formules de Cramer pour exprimer les solutions. Si (S) est de Cramer, en notant  $c_1, \dots, c_n$  les colonnes de  $A$ , alors (S) admet une et une seule solution pour tout  $b = (b_1, \dots, b_n)$  donnée par:

$$x_i \in \mathbb{R} \text{ ou } \mathbb{C}, x_i = \frac{\det(c_1, \dots, c_{i-1}, b, c_{i+1}, \dots, c_n)}{\det(A)}$$

**EX 22:** Le système  $\begin{cases} 2x - 5y + 2z = 7 \\ x + 2y - 4z = 3 \\ 3x - 4y - 6z = 5 \end{cases}$  admet une unique solution  $\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$ .

b) Systèmes quelconques

On revient au cas du système (\*) et on suppose, quitte à changer l'ordre des équations et la numérotation des inconnues, que  $\begin{vmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,\alpha} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{\alpha,1} & \dots & a_{\alpha,\alpha} \end{vmatrix} \neq 0$ .



**DEF 23:** Les équations  $\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$  sont dites principales. Les autres sont dites secondaires.

Les inconnues  $x_1, \dots, x_r$  sont dites principales, les autres sont appelées paramètres (ou variables libres).

**THM 24 (Rouché-Frobenius):** Soit  $S = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \neq 0$ .

1)  $(b)$  est compatible si et seulement si  $\Delta_S = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} & b_m \end{vmatrix} = 0$

2) Dans ce cas, le système admet une infinité de solutions dépendantes de  $m-r$  paramètres.

**II - Opérations élémentaires et pivot de Gauss**

**1) Opérations élémentaires [CAL] Soit  $A \in \mathcal{M}_p, m(K)$**

**DEF 25:** On appelle pivot d'une ligne non nulle le coefficient non nul situé le plus à gauche. Une matrice éditée échelonnée en lignes lorsque:

- si une ligne est nulle, toutes les suivantes sont nulles
- le pivot d'une ligne est strictement plus à droite que celui de la précédente

On dit qu'elle est échelonnée réduite si de plus:

- tous les pivots sont égaux à 1
- les pivots sont les seuls coefficients non nuls de leur colonne

**EX 26:** La matrice  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 0 & 8 \end{pmatrix}$  est échelonnée réduite.

**DEF 27:** Un système linéaire  $AX = B$  est dit échelonné lorsque sa matrice est échelonnée

**PROP 28:** Le rang d'un système (ou d'une matrice) échelonné se lit en comptant le nombre de pivots. On obtient alors facilement la dimension de  $\mathcal{S}$ .

**THM 29:** On considère l'action par multiplication à gauche de  $\mathcal{GL}_p(K)$  sur  $\mathcal{M}_p, m(K)$ :  $(P, A) \mapsto PA$ . Alors, pour  $A, A' \in \mathcal{M}_p, m(K)$ :  $A$  et  $A'$  sont dans la même orbite  $\Leftrightarrow \ker(A) = \ker(A')$ .

**DEF 30:** Soit  $(E_{ij})_{1 \leq i, j \leq p}$  les matrices élémentaires. On définit:

- les matrices de dilatation:  $D_i(\alpha) = I_n + (\alpha - 1)E_{ii}$
- les matrices de transvection  $T_{ij}(\lambda) = I_n + \lambda E_{ij}$  ( $i \neq j$ )
- les matrices de permutation  $P_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \dots & & \\ & & 1 & \\ & & & \dots & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \dots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$

**PROP 31:** Soit  $A \in \mathcal{M}_n, m(K)$ . Multiplier à gauche (resp. à droite) par une matrice de la DEF 30 a des conséquences sur les lignes (resp. les colonnes):

Opération	$D_i(\alpha)A$	$T_{ij}(\lambda)A$	$P_{ij}A$
Résultat	$L_i \leftarrow \alpha L_i$	$L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$	$L_i \leftrightarrow L_j$

De même à droite sur les colonnes

**PROP 32:** Les matrices de la DEF 30 sont inversibles et  $D_i(\alpha)^{-1} = D_i(\frac{1}{\alpha})$ ;  $T_{ij}(\lambda)^{-1} = T_{ij}(-\lambda)$ ;  $P_{ij}^{-1} = P_{ij}$ .

2) Méthode du pivot de Gauss et applications [CAL] [GAL]

La méthode du pivot (LAI) fournit les résultats suivants

**THM 33:** Soit  $A \in \mathcal{M}_m, n(K)$ . La matrice peut être transformée en une matrice échelonnée réduite par une suite finie d'opérations élémentaires sur les lignes de  $A$ .

**REI 34:** Il existe donc  $P \in \mathcal{GL}_m(K)$  tel que  $PA = A'$  avec  $A'$  échelonnée réduite et  $P$  est produit de matrices de DEF 30.

**COR 35:** Toute matrice est dans l'orbite d'une matrice échelonnée en ligne (par l'action de THM 29): **DEV 1b**

**THM 36:** toute matrice  $A \in \mathcal{GL}_n(K)$  s'écrit  $A = \prod_{i=1}^n P_i D_i(\alpha_i) T_{ij}$  où  $\alpha = \det(A)$ ,  $P_1, \dots, P_n, D_1, \dots, D_n$  sont des matrices de transvection

**COR 37:** Les groupes  $SL_n(\mathbb{R}), SL_n(\mathbb{C}), GL_n(\mathbb{C})$  sont connexes par arcs

**REI 38:** Echelonner et réduire la matrice d'un système permet de le résoudre facilement.

**PROP 39:** Si  $A'$  est l'échelonnée réduite de  $A$ , alors les systèmes  $AX = B$  et  $A'X = B'$  sont équivalents (donc ont le même ensemble de solutions).

**PROP 40:** le pivot de Gauss permet de calculer l'inverse d'une matrice:  $A \in \mathcal{GL}_n(K)$  est inversible si et seulement si elle possède  $n$  pivots et seulement si se réduite de Gauss est  $I_n$ .



EX41: On peut déterminer si une famille libre et à début en extrême une base. La famille  $((1, -2, -3), (2, 3, 1), (3, 2, 1))$  est libre dans  $\mathbb{R}^3$ .

EX42: On peut compléter une famille libre en une base et déterminer un supplémentaire, par exemple pour  $((1, 2, -1, 0, 1), (2, 1, 1, 1, 1), (3, 2, 0, 1, 2))$  dans  $\mathbb{R}^5$ .

EX43: On peut déterminer une base de  $F+G$ ,  $F \cap G$  avec  $F = \text{Vect}(v_1, v_2, v_3)$  et  $G = \text{Vect}(w_1, w_2)$  des s.v.d de  $\mathbb{R}^4$  où  $v_1 = (1, -1, 0, 2)$ ,  $v_2 = (2, 1, 3, 1)$ ,  $v_3 = (4, 5, 3, -1)$ ,  $w_1 = (1, 1, 1, 1)$  et  $w_2 = (3, -4, 4, 2)$ .

THM 44: Soit  $A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$  de rang  $r$ . Alors il existe  $P \in \mathcal{GL}_m(K)$ ,  $Q \in \mathcal{GL}_n(K)$  telle que  $PAQ^{-1} = J_{m,n,r}$  avec  $J_{m,n,r} = \begin{pmatrix} I_r & 0_{r, n-r} \\ 0_{m-r, r} & 0_{m-r, n-r} \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$

### 3) Décomposition LU et de Cholesky [PRO] [ALL]

DEF 45: Les sous-matrices principales de  $A = (a_{ij})_{i,j \in \{1, \dots, n\}}$  sont les  $(a_{ij})_{i,j \in \{1, \dots, k\}}$  où  $k \in \{1, \dots, n\}$  et les déterminants principaux sont les  $\Delta_k = \det(A_k)$  DEV 2

THM 46: Soit  $A \in \mathcal{GL}_n(K)$ .  $A$  admet une décomposition  $A=LU$  où  $L$  est triangulaire inférieure à diagonale unité et  $U$  est triangulaire supérieure si et seulement si tous les déterminants principaux de  $A$  sont non nuls. Lorsque existe une telle décomposition est unique.

THM 47: Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Alors  $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$  si et seulement si il existe  $B$  triangulaire inférieure inversible telle que  $A = B^t B$ .

REM 48: Cette méthode est utile pour résoudre les systèmes:  $AX = b \Rightarrow LUx = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ y = Ux \end{cases}$

### III - Méthodes itératives

#### 1) Principe [ALL]

DEF 49: Soit  $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$ . On introduit une décomposition dite régulière de  $A$  c'est-à-dire un couple de matrices  $(M, N)$  avec  $M$  inversible (facile à inverser) tel que  $A = M - N$ . On définit la méthode itérative associée:

$$\begin{cases} x_0 \in \mathbb{R}^n \\ \forall k \geq 1, x_k = Nx_{k-1} + b \end{cases} \quad \forall k \geq 1.$$

REM 50: Si  $(x_k)$  converge vers  $x$ , on obtient par passage à la limite  $(M - N)x = Ax = b$  donc  $x$  est la solution du système.

#### 2) Convergence d'une méthode itérative [ALL]

DEF 51: On dit qu'une méthode itérative converge lorsque pour tout  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ , la suite  $x_k$  converge vers la solution exacte  $x$ .

LEMME 52: La méthode converge si et seulement si  $\rho(M^{-1}N) < 1$  où  $\rho$  est le rayon spectral.

LEMME 53: Soit  $A$  hermitienne définie positive. On suppose qu'on a  $A = M - N$  avec  $M$  inversible. Alors  $(M^{-1}N)$  est hermitienne et si  $M^* + N$  est définie positive alors  $\rho(M^{-1}N) < 1$ .

#### 3) Exemples de méthodes itératives [ALL]

On écrit  $A = \begin{pmatrix} D & -F \\ -E & \end{pmatrix}$

Nom	M	N
Jacobi	D	D - A
Gauss-Seidel	D - E	F
Relaxation	$\frac{D}{\omega} - E$	$\frac{1-\omega}{\omega} D + F$
Gradient	$\frac{1}{\alpha} Id$	$\frac{1}{\alpha} Id - A$

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$ , la méthode converge

Si  $A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ , la méthode converge

( $\omega \in \mathbb{R}^+$ )

$\alpha \in \mathbb{R}^+$

### ANNEXE 1: Méthode des pivot de Gauss

Soit  $A \in \mathcal{M}_m, n(K)$ . Le but est d'effectuer des opérations élémentaires sur les lignes de  $A$  pour se ramener à une matrice échelonnée réduite.

Etape 0: On se ramène à un système tel que  $a_{1,1}$  soit non nul en permutant des lignes si nécessaire puis en divisant  $L_1$  par  $a_{1,1}$  pour avoir  $a_{1,1} = 1$  (premier pivot)

Etape 1: Ensuite, on effectue les opérations:  
 $L_i \leftarrow L_i - \frac{a_{i,1}}{a_{1,1}} L_1$  sur la nouvelle matrice.

Puis quitte à échanger des lignes et diviser par un coefficient non nul, on trouve le 2<sup>e</sup> pivot sur la 2<sup>e</sup> ligne

Etape 2: Supposons que  $a_{k,k}$  est le  $k$ -ième pivot  
On effectue les opérations  $L_i \leftarrow L_i - \frac{a_{i,k}}{a_{k,k}} L_k$

On continue jusqu'à avoir une matrice échelonnée pour réduire, on utilise les pivots (égalé à 1) pour éliminer les coefficients sur leur colonne

### ANNEXE 2: LU en pratique

On applique le pivot à  $A$  jusqu'à avoir  $U$  triangulaire supérieure et on fait les mêmes opérations sur  $I_m$ .  
La matrice ainsi obtenue est  $L^{-1}$  et on l'inverse pour trouver  $L$ .

Complexité:  $O(n^3)$

### ANNEXE 3: Cholesky en pratique

$A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  permet de définir un produit scalaire sur  $\mathbb{R}^n$ :  $(x, y) \mapsto {}^t x A y$ .

On applique Gram-Schmidt à  $(e_i)_{i \in \{1, \dots, n\}}$  la base canonique de  $\mathbb{R}^n$  pour obtenir  $(\tilde{e}_i)_{i \in \{1, \dots, n\}}$  orthonormée.

On note  $P$  la matrice de passage de  $(e_i)$  à  $(\tilde{e}_i)$   
Alors  $B = {}^t P^{-1}$ .

