

Algorithmes arithmétiques II

Cours 1

Julien Lavauzelle

Université Paris 8

Master 2 ACC – Algorithmes arithmétiques II

22/09/2021

1. Rappels

2. Algèbre linéaire creuse

3. Implantation de Berlekamp–Massey

Pour résoudre un système linéaire $Ax = b$, où $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$, dans un cas général :

1. on effectue une **élimination gaussienne** pour rendre le système échelonné :

$$UAP = T, \text{ avec } T \text{ échelonnée}$$

2. on calcule une base du noyau à droite $\mathcal{K} \subseteq \mathbb{F}^n$ de la matrice T
3. on calcule une solution particulière $\mathbf{y}^{(0)}$ de $T\mathbf{y} = \mathbf{U}b$
4. on retourne une description de l'ensemble des solutions :

$$P(\mathbf{y}^{(0)} + \mathcal{K})$$

Complexité totale de la méthode : $O(n^3)$.

Soit $\mathbf{u} \in \mathbb{F}^{\mathbb{N}}$ une suite.

Si $P(X) = \sum_{i=0}^d c_i X^i$, alors (P, L) est un LFSR qui engendre la suite sur N termes s'il existe (u_0, \dots, u_{L-1}) tel que :

$$u_n + c_1 u_{n-1} + \dots + c_d u_{n-d}, \quad \forall L \leq n < N$$

On dit que P est un polynôme de connexion de la suite.

Objectif : étant donnée une suite \mathbf{u} , trouver un LFSR de dimension L minimale qui engendre \mathbf{u} sur N termes.

Algorithme de Berlekamp–Massey

Algorithme 4 : Algorithme de Berlekamp–Massey

Entrée : Le polynôme $U(X) = \sum_{i=0}^{N-1} u_i X^i \in \mathbb{F}[X]$ correspondant à la suite tronquée $T_N(\mathbf{u})$.

Sortie : Une séquence de LFSR $((P_k, L_k))_{0 \leq k < N}$ telle que $(P_k, L_k) \in \mathcal{R}_k(\mathbf{u})$ et $L_k = \ell_k(\mathbf{u})$

1 $i \leftarrow 0, P_0 \leftarrow 1, L_0 \leftarrow 0$

2 **Tant que** $u_i = 0$ **faire**

3 $i \leftarrow i + 1$

4 $P_i = 1, L_i = 0$

5 $i \leftarrow i + 1$

6 $P_i \leftarrow 1, L_i \leftarrow i, k' \leftarrow i - 1, \alpha' \leftarrow u_{i-1}$

7 **Pour tout** $k \in \{i, \dots, N - 1\}$ **faire**

8 $\alpha \leftarrow$ coefficient de degré k du polynôme produit UP_k

9 **Si** $\alpha = 0$

▷ Le polynôme P_k engendre toujours \mathbf{u} sur $k + 1$ termes

10 $P_{k+1} \leftarrow P_k$

11 $L_{k+1} \leftarrow L_k$

12 **Sinon**

13 $P_{k+1} \leftarrow P_k - \frac{\alpha}{\alpha'} X^{k-k'} P_{k'}$

▷ Le polynôme P_k n'engendre plus \mathbf{u} au $(k + 1)$ -ème terme

14 **Si** $L_k > k/2$

15 $L_{k+1} \leftarrow L_k$

16 **Sinon**

17 $L_{k+1} \leftarrow k + 1 - L_k$

18 $k' \leftarrow k$

19 $\alpha' \leftarrow \alpha$

20 Retourner la séquence $((P_k, L_k))$.

1. Rappels

2. Algèbre linéaire creuse

3. Implantation de Berlekamp–Massey

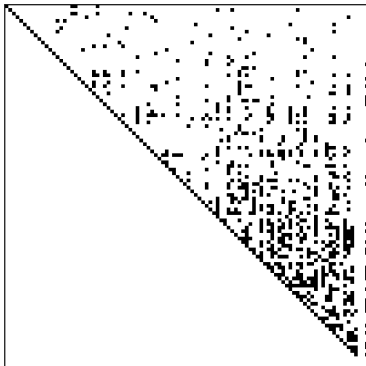
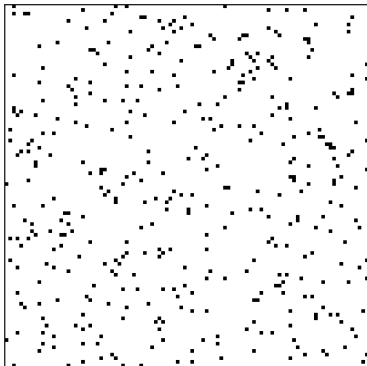
Cas concrets de matrices creuses :

- matrices d'adjacence de graphes (réseaux, big data)
- résolution numérique d'équations aux dérivées partielles
- étape d'algèbre linéaire dans le calcul de logarithmes discrets ou dans la factorisation d'entiers

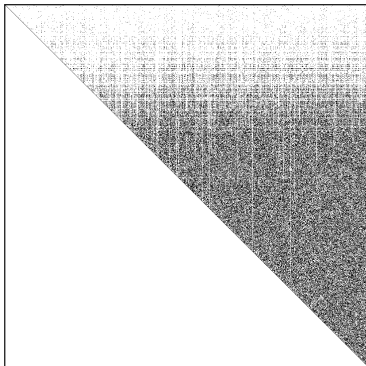
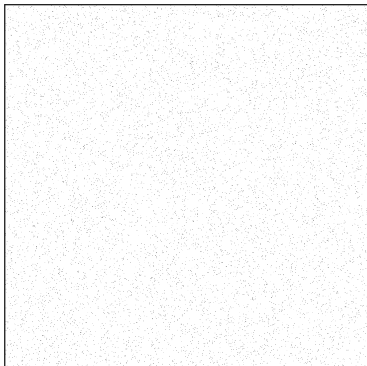
Exemple « extrême » (mais réel) : dans la factorisation de RSA-768 en 2009

- $n \simeq m \geq 192\,000\,000 \simeq 2^{27}$ lignes/colonnes,
- $27\,000\,000\,000 \simeq 2^{34}$ coefficients non-nuls,
- si stockage creux : 105 Go,
- si stockage dense : > 4000 To (impossible).

Sur le corps \mathbb{F}_2 , pour $n = 100$ et $t = 4$:



Sur le corps \mathbb{F}_2 , pour $n = 1000$ et $t = 10$:



Entrée : Une matrice creuse $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$, un vecteur $\mathbf{b} \in \mathbb{F}^n$ et un entier $d \leq n$

Sortie : Le polynôme $\mu_{\mathbf{v}}(X)$ où $\mathbf{v} = (A^k \mathbf{b})_{k \in \mathbb{N}}$

1 **Si** $\mathbf{b} = \mathbf{0}$

2 └ **Retourner** le polynôme 1.

3 Choisir aléatoirement $\mathbf{x} \in \mathbb{F}^n$ non-nul.

4 Calculer les $2d$ premiers termes de la suite scalaire \mathbf{a} définie par $a_k = \langle \mathbf{x}, A^k \mathbf{b} \rangle$.

5 **Si** \mathbf{a} est nulle sur ses $2d$ termes

6 └ Revenir à l'étape 3.

7 Calculer le polynôme minimal de $\mu_{\mathbf{a}}(X)$ de la suite scalaire \mathbf{a} , grâce à l'algorithme de Berlekamp–Massey.

8 **Si** $\deg \mu_{\mathbf{a}}(X) = d$

9 └ **Retourner** $\mu_{\mathbf{a}}(X)$.

10 Calculer $\mathbf{b}' = \mu_{\mathbf{a}}(A)\mathbf{b}$.

11 Faire un appel récursif de l'algorithme MinPoly, avec en entrée la matrice A , le vecteur \mathbf{b}' et l'entier $d' := d - \deg \mu_{\mathbf{a}}(X)$.

Entrée : une matrice creuse $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$

Sortie : un élément aléatoire du noyau de A

- 1 Calculer le polynôme minimal $\mu_A(X)$ de la matrice A , et définir $Q(X) = \mu_A(X)/X$.
 - 2 Assigner $x \leftarrow \mathbf{0}$.
 - 3 **Tant que** $x = \mathbf{0}$ **faire**
 - 4 | Tirer aléatoirement $u \in \mathbb{F}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$.
 - 5 | Calculer $x = Q(A)u$.
 - 6 **Retourner** x .
-

Entrée : une matrice creuse $A \in \mathbb{F}^{n \times n}$

Sortie : le polynôme minimal $\mu_A(X)$ de A

- 1 Initialiser $P(X) \leftarrow 1$.
 - 2 **Tant que** $P(A) \neq \mathbf{0}$ **faire**
 - 3 Choisir aléatoirement v et w non-nuls dans \mathbb{F}^n .
 - 4 Calculer les $2n$ premiers termes de $a := (\langle v, A^k w \rangle)_{k \in \mathbb{N}}$.
 - 5 Calculer le polynôme réciproque $\mu_a(X)$ du polynôme de connexion minimal de $a \in \mathbb{F}^{\mathbb{N}}$.
 - 6 Calculer $P(X) \leftarrow \text{ppcm}(P(X), \mu_a(X))$.
 - 7 **Retourner** $P(X)$.
-

En pratique, une idée largement développée est de regrouper les opérations par blocs.

Deux objectifs :

- Faire décroître la probabilité d'échec de l'algorithme
- Accélérer les calculs (instructions machine spécifiques)

Idée : au lieu de raisonner sur des scalaires $a_k = v^\top A^k w$, on utilise de (petites) matrices

$$M_k = V^\top A^k W \in \mathbb{F}^{\alpha \times \beta}$$




Typiquement, M_k est de taille 64×64 .

Alors :



- Chaque matrice M_k contient plus d'information que les scalaires a_k .
- On aura alors besoin de moins de termes M_0, \dots, M_d pour obtenir un facteur de μ_A (même si le calcul du polynôme annulateur devient plus compliqué).
- Par ailleurs, les calculs peuvent être parallélisés, car les opérations sur les colonnes des M_k sont indépendantes.

Remarque. C'est ce type d'algorithme qui est utilisé pour l'étape d'algèbre linéaire lors de factorisations et log-discrets records.

Autour de l'algorithme de Wiedemann

-  *Solving sparse linear equations over finite fields.* Wiedemann. IEEE TIT. **1986.**
-  *Solving linear equations over $GF(2)$ via block Wiedemann algorithm.* Coppersmith. Math. Comp.. **1994.**
-  *Subquadratic computation of vector generating polynomials and improvement of the block Wiedemann algorithm.* Thomé. J. Symbolic Comp.. **2002.**

Si vous voulez aller plus loin : adaptation de la méthode de Lanczos

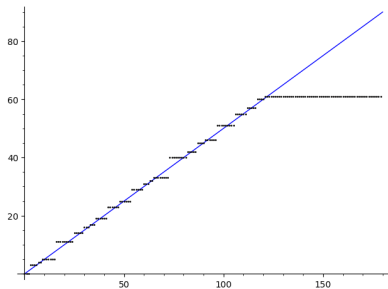
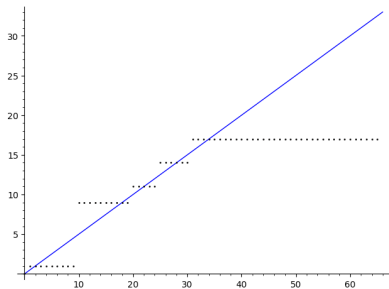
-  *Solving large sparse linear systems over finite fields.* LaMacchia, Odlyzko. CRYPTO. **1990.**
-  *A Block Lanczos Algorithm for Finding Dependencies over $GF(2)$.* Montgomery. EUROCRYPT. **1995.**

1. Rappels

2. Algèbre linéaire creuse

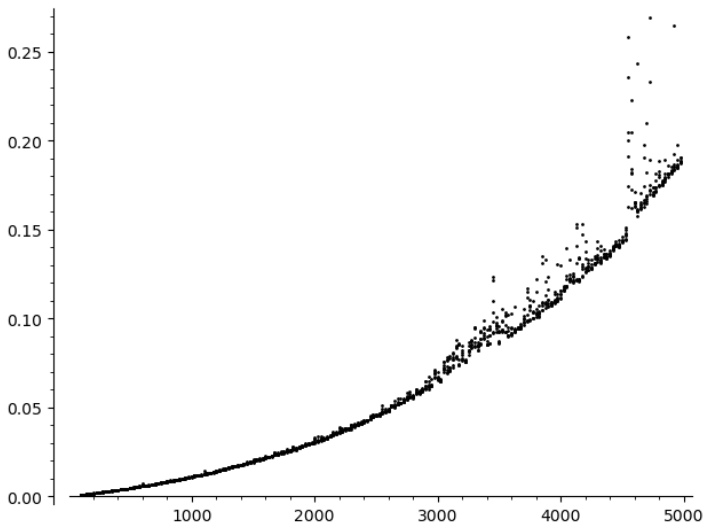
3. Implantation de Berlekamp–Massey

Croissance de la dimension minimale du LFSR $\ell_k(\mathbf{u})$:

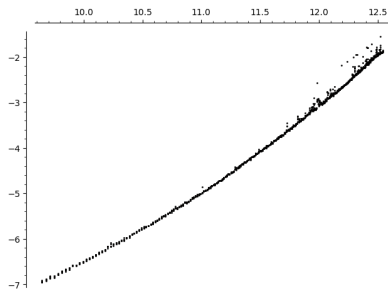
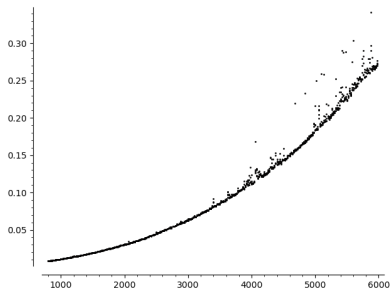


À gauche : $d = 20$, à droite, $d = 50$.

Complexité en fonction du degré d :



Comment vérifier que la complexité est quadratique (et non d^3 , d^4 ou 2^d)?



À gauche : échelle standard, à droite, échelle log-log.