

1. **Système de Vandermonde.** Soit c_1, \dots, c_n distincts deux-à-deux, et b_1, \dots, b_n fixés. Proposer un algorithme qui nécessite seulement de $O(n^2)$ opérations élémentaires pour résoudre le système linéaire suivant, d'inconnues x_1, \dots, x_n ,

$$\sum_{j=1}^n c_j^{i-1} x_j = b_i, \quad i = 1, \dots, n. \quad (1)$$

Indication : Montrer que le système (1) est équivalent à

$$\sum_{j=1}^n p(c_j) x_j = b(p), \quad \text{pour } \deg(p) \leq n-1, \quad (2)$$

avec $b(p) = \sum_{j=1}^n d_j b_j$ et $p(t) = \sum_{j=1}^n d_j t^{j-1}$. Puis, choisir pour $p(t)$ les éléments de la base de Newton, $1, t - c_1, (t - c_1)(t - c_2), \dots$

Sol.: Montrons d'abord l'équivalence entre (1) et (2). Si (1) est vérifié, et si $p(t) = \sum_{j=1}^n d_j t^{j-1}$ est un polynôme de degré $\leq n-1$, alors $b(p) = \sum_{i=1}^n d_i b_i = \sum_{i=1}^n d_i \sum_{j=1}^n c_j^{i-1} x_j = \sum_{j=1}^n (\sum_{i=1}^n d_i c_j^{i-1}) x_j = \sum_{j=1}^n p(c_j) x_j$. Réciproquement, si (2) est vérifié, alors en prenant le cas particulier $p(t) = t^{i-1}$, on obtient (1) avec $i = 1, \dots, n$.

Maintenant si $p(t) = p_k(t)$ est le polynôme de la base de Newton de degré k (c.-à-d., $p_0(t) = 1, p_1(t) = t - c_1, p_2(t) = (t - c_1)(t - c_2), \dots$), alors $p_{k-1}(c_j) = 0$ pour $j < k$ et (2) devient

$$\sum_{j=k}^n p_{k-1}(c_j) x_j = b(p_k), \quad \text{pour } k = 1, \dots, n,$$

c.-à-d., en forme matricielle, on obtient le système triangulaire suivant :

$$\begin{pmatrix} p_0(c_1) & \cdots & \cdots & \cdots & p_0(c_n) \\ 0 & p_1(c_2) & \cdots & \cdots & p_1(c_n) \\ 0 & 0 & p_2(c_3) & \cdots & p_2(c_n) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & p_{n-1}(c_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b(p_1) \\ b(p_2) \\ \vdots \\ b(p_n) \end{pmatrix}$$

Le coût pour calculer tous les coefficients $b(p_k)$ est $O(n^2)$, car il y a $O(n)$ opérations dans le calcul de chaque $b(p_k) = \sum_{j=1}^n d_j^k b_j$, où on pose $p_k = \sum_{j=1}^{k+1} d_j^k t^{j-1}$, et le calcul de tous les coefficients d_j^k coûte $O(n^2)$ opérations. En effet, la relation de récurrence $p_{k+1}(t) = (t - c_{k+1})p_k(t)$ donne (avec la convention $d_0^k = 0$),

$$d_j^{k+1} = d_{j-1}^k - c_{k+1} d_j^k, \quad j = 1, \dots, k+1, \quad k = 1, \dots, n.$$

Par ailleurs, le coût pour calculer chaque colonne de la matrice de ce système est $O(n)$ (en utilisant la relation de récurrence $p_{k+1}(c_i) = (c_i - c_{k+1})p_k(c_i)$), donc le coût pour calculer tous les coefficients est $O(n^2)$. Le coût pour inverser un système triangulaire est seulement $O(n^2)$. Le coût de l'algorithme pour calculer x_1, \dots, x_n à partir de ce système triangulaire est donc seulement $O(n^2)$.

Remarque : On retrouve que ce système est inversible, car les coefficients diagonaux sont non nuls (en effet, $p_k(c_{k+1}) \neq 0$ pour tout k).

2. (★) **Factorisation LDL^T .**

- (a) **(0.25 points)** Soient A, B deux matrices triangulaires inférieures. Montrer que AB est aussi une matrice triangulaire inférieure.

Indication : Une matrice A est triangulaire inférieure si $a_{ij} = 0, \forall i < j$.

Sol.:

$$(AB)_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} = \sum_{j \leq k \leq i} a_{ik}b_{kj}.$$

Donc $(AB)_{ij} = 0$ si $i < j$.

- (b) **(0.75 points)** Montrer que si A est une matrice inversible triangulaire inférieure, alors A^{-1} est également triangulaire inférieure.

Indication : Faire un argument par récurrence sur la taille de la matrice. Pour A , une matrice triangulaire inférieure de taille n , poser

$$A = \begin{pmatrix} \tilde{A} & 0 \\ \mathbf{r}^T & \alpha \end{pmatrix},$$

avec $\alpha \in \mathbb{R}$, $\mathbf{r} \in \mathbb{R}^{n-1}$ et $\tilde{A} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ une matrice triangulaire inférieure.

Sol.: Pour $n = 1$, toute matrice est triangulaire inférieure. Supposons que le résultat est vrai pour des matrices de taille $n - 1$. Alors on écrit comme dans l'énoncé

$$A = \begin{pmatrix} \tilde{A} & 0 \\ \mathbf{r}^T & \alpha \end{pmatrix}.$$

On écrit également A^{-1} sous cette forme :

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} B & \mathbf{y} \\ \mathbf{z}^T & \beta \end{pmatrix},$$

avec $\beta \in \mathbb{R}$, $\mathbf{z}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ et $B \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$.

$$AA^{-1} = \begin{pmatrix} \tilde{A}B & \tilde{A}\mathbf{y} \\ \mathbf{r}^TB + \alpha\mathbf{z}^T & \mathbf{r}^T\mathbf{y} + \alpha\beta \end{pmatrix} \implies \mathbf{y} = 0 \quad \text{et} \quad B = \tilde{A}^{-1},$$

car \tilde{A} est inversible B est triangulaire inférieure par hypothèse de récurrence. Ainsi A^{-1} est bien triangulaire inférieure.

- (c) **(0.25 points)** Montrer que les deux résultats précédents sont également vrais pour des matrices A, B triangulaires supérieures.

Sol.: $(AB)^T = B^TA^T$ est triangulaire inférieure par 2a car A^T et B^T sont triangulaires inférieures. Donc AB est triangulaire supérieure. Or A^{-T} est l'inverse de A^T et donc est triangulaire inférieure par 2b. Ainsi A^{-1} est triangulaire supérieure.

- (d) Soit A une matrice inversible symétrique avec factorisation LU, c.-à-d., $A = LU$ sans recherche de pivot (donc, $a_{kk}^{(k-1)} \neq 0$). À l'aide des étapes suivantes, on va montrer que $A = LDL^T$ où

$$D = \text{diag}(a_{11}^{(0)}, a_{22}^{(1)}, \dots, a_{nn}^{(n-1)}).$$

- i. **(0.25 points)** Montrer que $U = DL^T$, où D est une matrice triangulaire inférieure.

Sol.:

$$LU = U^TL^T \Rightarrow U = L^{-1}U^TL^T.$$

Posons $D = L^{-1}U^T$. L^{-1} et U^T sont triangulaires inférieures et donc D l'est également.

- ii. **(0.25 points)** Montrer que la matrice D trouvée précédemment est également une matrice triangulaire supérieure.

Sol.:

$$U^{-1}L^{-1} = L^{-T}U^{-T} \Rightarrow D = L^{-1}U^T = UL^{-T}.$$

U et L^{-T} sont triangulaires supérieures et donc D l'est également.

- iii. **(0.25 points)** Conclure.

Sol.: D est triangulaire inférieure et supérieure, donc elle est une matrice diagonale. En plus, on a

$$\begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1(n-1)} & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & \cdots & u_{2(n-1)} & u_{2n} \\ 0 & 0 & u_{33} & \cdots & u_{3n} \\ & & \ddots & \ddots & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & u_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & & & \\ 0 & d_2 & 0 & & \\ 0 & 0 & d_3 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & d_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{11} & l_{21} & \cdots & l_{(n-1)1} & l_{n1} \\ 0 & l_{22} & \cdots & l_{(n-1)2} & l_{n2} \\ 0 & 0 & l_{23} & \cdots & l_{n3} \\ & & \ddots & \ddots & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & l_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} d_1 & \times & \cdots & \times & \times \\ 0 & d_2 & \cdots & \times & \times \\ 0 & 0 & d_3 & \cdots & \times \\ & & \ddots & \ddots & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & d_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow d_k = u_{kk} = a_{kk}^{(k-1)}.$$

3. **Matrices bandes.** On dit qu'une matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ est une *matrice bande*, avec ampleur de bande p , si $a_{ij} = 0$ pour $|i - j| \geq p$. Par exemple, la matrice avec la structure suivante

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & 0 & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

est une matrice bande $A \in \mathbb{R}^{7 \times 7}$ avec $p = 4$.

On va montrer que la factorisation LU d'une telle matrice préserve la structure à bande, c.-à-d., si A a bande p , alors ses facteurs L et U ont la même bande p . Soit $A^{(k)}$, $k = 0, \dots, n-1$, la matrice obtenue à l'étape k de la méthode d'élimination de Gauss, avec $A^{(0)} = A$, $A^{(n-1)} = U$ (voir les polycopiés du cours, section 5.3). On montre par récurrence que $U = A^{(n-1)}$ est une matrice bande.

- (a) Écrire le cas d'initialisation et l'hypothèse de récurrence.

Sol.: Pour $k = 0$, $A^{(0)} = A$ est une matrice bande (initialisation). On suppose que $A^{(k)}$ est une matrice bande et on doit montrer que $A^{(k+1)}$ est une matrice bande aussi. On a donc que $a_{ij}^{(k)} = 0$ pour $|i - j| \geq p$ par hypothèse de récurrence.

- (b) Dans l'hérédité de la récurrence on doit montrer que $a_{ij}^{(k+1)} = 0$ pour $|i - j| \geq p$. Considérer d'abord les couples d'indices telles que $i - j \geq p$, c.-à-d., la partie en dessous de la bande (pour les couples telles que $j - i \geq p$ on procède de façon analogue), et montrer que la structure à bande de la matrice A est préservée.

Sol.:

i. On a pour $i \leq k$, $a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} = 0$.

ii. Pour $i \geq k+1$ et $j \leq k$, $a_{ij}^{(k+1)} = 0$ (éléments annulés par les étapes précédentes de l'élimination de Gauss).

iii. Pour $i \geq k+1$ et $j \geq k+1$,

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - \ell_{ik} a_{kj}^{(k)} = a_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} a_{kj}^{(k)}. \quad (3)$$

Par hypothèse on a que $a_{ij}^{(k)} = 0$ pour $i - j \geq p$ et pour $a_{ik}^{(k)}$ on a

$$i - j \geq p \implies i \geq j + p \geq k + 1 + p \implies i - k > p \implies a_{ik}^{(k)} = 0.$$

Grâce à (3), ces deux résultats impliquent $a_{ij}^{(k+1)} = 0$.

On a bien trouvé que pour $i - j \geq p$, $a_{ij}^{(k+1)} = 0$.

On peut trouver le même résultat pour $j - i \geq p$ (c.-à-d., pour la partie en dessus de la bande), en montrant que $a_{kj}^{(k)} = 0$.

- (c) Montrer que L a la même structure à bande que A . Exploiter ce que vous avez trouvé dans le point précédent.

Sol.: Les éléments sous-diagonales non-nuls de L sont les multiplicateurs $\ell_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}$ de l'élimination de Gauss. En exploitant ce qu'on a trouvé au point (b), si $i - k \geq p$ on aura $0 = a_{ik}^{(k)} = \ell_{ik}$, c.-à-d., L a la même structure à bande de A .

- (d) Comment calculer le déterminant d'une matrice carrée à l'aide de la décomposition LU ? Quel est le coût en fonction de la dimension? À comparer avec le coût du calcul en utilisant la formule de Laplace qui est $O(n!)$.

Sol.: $\det(A) = \det(PLU) = \det(P) \det(L) \det(U) = \pm 1 \times \prod_{i=1}^n l_{ii} \times \prod_{i=1}^n u_{ii} = \pm \prod_{i=1}^n u_{ii}$ (L et U sont des matrices triangulaires et $\text{diag}(L) = (1, 1, \dots, 1)$). Le coût est égal au coût de la décomposition LU + $O(n) = O(n^3) + O(n) = O(n^3) \ll O(n!)$.