

I 1) Dans une factorisation $PA = LU$, P est une matrice de permutation (obtenue par permutation des colonnes de I_n), L est triangulaire inférieure de diagonale unité, U est triangulaire supérieure inversible.

2) Si $PA = L_1 U_1 = L_2 U_2$ alors $U_1 U_2^{-1} = L_1^{-1} L_2$. L_1 et L_2 étant triangulaires inf de diagonale unité, c'est aussi le cas de L_1^{-1} et $L_1^{-1} L_2 = U_1 U_2^{-1}$.

Or $U_1 U_2^{-1}$ est aussi triangulaire sup, car U_1, U_2 , et donc aussi U_2^{-1} sont triangulaires sup. Donc $U_1 U_2^{-1} = I = L_1^{-1} L_2$, d'où $U_1 = U_2$ et $L_1 = L_2$.

II 1) Le calcul d'un coef. de A^2 représente $2n-1$ opérations élémentaires (produit scalaire de deux vecteurs) d'où un coût $\sim_{n \rightarrow +\infty} 2n^3$ opérations pour calculer A^2 .

La résolution par la méthode de Gauss du système de matrice A^2 coûte $\sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2}{3}n^3$, donc le 1^{er} algorithme coûte $\sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{8}{3}n^3$ opérations.

2) On reformule le problème en :

a) $PA = LU \rightarrow \text{coût} \sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2}{3}n^3$

b) $LUy = Pb \rightarrow \text{coût calcul } y = O(n^2)$

c) $LUx = Py \rightarrow \text{coût calcul } x = O(n^2)$ (connaissant y)

Le coût total du calcul de x est donc $\sim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2}{3}n^3$ (4 fois moins que le 1^{er} algo.)

2) On reformule le problème en :

a) $PA = LU \rightarrow \text{coût} \sim \frac{2}{3}n^3$

b) $LUy = Pb \rightarrow \text{coût calcul } y = O(n^2)$

c) $LUx = Py \rightarrow \text{coût calcul } x = O(n^2) \text{ (connaissant } y)$

Le coût total du calcul de x est donc $\sim \frac{2}{3}n^3$ (4 fois moins que le 1^{er} algo.)

III) 1) Soit $A \in M_n(\mathbb{R})$ avec $a_{ii} \neq 0 \forall i=1 \dots n$ et $D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn})$.

La méthode de Jacobi pour résoudre $AX=b$ ($x, b \in \mathbb{R}^n$) s'écrit : $Dx_{k+1} = (D-A)x_k + b$.

On sait que cette méthode converge si A est à diagonale strictement dominante,

ie $|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \dots n \\ j \neq i}} |a_{ij}| \quad \forall i=1 \dots n$.

2) $A = I - L - P$ est à diagonale strictement dominante (et donc inversible) si $|L| < 1$.

En effet, $\forall i=1 \dots n, |a_{ii}| - \sum_{\substack{j=1 \dots n \\ j \neq i}} |a_{ij}| = |1 - L_{ii}| - |L| \sum_{\substack{j=1 \dots n \\ j \neq i}} P_{ij} \geq 1 - |L| \underbrace{\sum_{j=1}^n P_{ij}}_{=1}$

ie $|a_{ii}| - \sum_{\substack{j=1 \dots n \\ j \neq i}} |a_{ij}| \geq 1 - |L| > 0$.

Par ailleurs, puisque A est à diagonale strict dom, la méthode de Jacobi converge.

IV) 1) Notons $g(u) = \frac{2}{3} f(t+h, v+2u)$. Si $h < b-T$ (de sorte que $t+h \in]a, b[$ pour tout $t \in [0, T]$), on a quels que soient $u_1, u_2 \in \mathbb{R}$:

$$|g(u_1) - g(u_2)| = \frac{2}{3} |f(t+h, v+2u_1) - f(t+h, v+2u_2)| \leq \frac{2}{3} L h |u_1 - u_2|$$

Donc g est une contraction sur \mathbb{R} si $\frac{2}{3} L h < 1$, ie $h < \frac{3}{2L}$.

D'après le théorème du point fixe de Banach, g admet alors un unique point fixe qu'on note $u = \phi(t, v, h)$. On notera $h_0 = \min(b-T, \frac{3}{2L})$.

2) L'équation (3) équivaut à $\tilde{u}_n (y_{k+1} - \frac{4}{3} y_k + \frac{1}{3} y_{k-1}) \times \frac{1}{h} = \frac{2}{3} f(t_k + h, y_{k+1})$.

En posant $u = (y_{k+1} - \frac{4}{3} y_k + \frac{1}{3} y_{k-1}) \times \frac{1}{h}$, cela équivaut à :

$u = \frac{2}{3} f(t_k + h, \frac{4}{3} y_k - \frac{1}{3} y_{k-1} + h u)$, qui a d'après 1) la solution unique

$u = \phi(t_k, \frac{4}{3} y_k - \frac{1}{3} y_{k-1}, h)$ lorsque $h < h_0$. Donc (3) admet pour unique

solution $y_{k+1} = \frac{4}{3} y_k - \frac{1}{3} y_{k-1} + h \phi(t_k, \frac{4}{3} y_k - \frac{1}{3} y_{k-1}, h)$.

3) On veut résoudre $N(y_{k+1}) = 0$, où $N(y_{k+1}) = \frac{3}{2} y_{k+1} - 2 y_k + \frac{1}{2} y_{k-1} - h f(t_{k+1}, y_{k+1})$.

Dans l'algo. de Newton, on considère la suite $(\tilde{y}_n)_{n \geq 0}$ de condition initiale

\tilde{y}_0 (on peut prendre p.ex. $\tilde{y}_0 = \frac{1}{3} [4 y_k - y_{k-1} + 2 h f(t_{k+1}, \frac{4}{3} y_k - \frac{1}{3} y_{k-1})]$, mais tout un choix de condition initiale n'est pas demandé dans le sujet), et définie par la relation de récurrence $\tilde{y}_{n+1} = \tilde{y}_n - \frac{N(\tilde{y}_n)}{N'(\tilde{y}_n)} = \tilde{y}_n - \frac{(\frac{3}{2} \tilde{y}_n - 2 y_k + \frac{1}{2} y_{k-1} - h f(t_{k+1}, \tilde{y}_n))}{(\frac{3}{2}) - h \frac{\partial f}{\partial y}(t_{k+1}, \tilde{y}_n)}$.

4) $P(t) = y(t_{k+1}) + S^1_y(t_{k+1}, t_k)(t - t_{k+1}) + S^2_y(t_{k+1}, t_k, t_{k-1})(t - t_{k+1})(t - t_k)$ d'après la formule de Newton, avec $S^1_y(t_{k+1}, t_k) = \frac{y(t_k) - y(t_{k+1})}{t_k - t_{k+1}} = \frac{y(t_{k+1}) - y(t_k)}{h}$ et

$$S^2_y(t_{k+1}, t_k, t_{k-1}) = \frac{S^1_y(t_k, t_{k-1}) - S^1_y(t_{k+1}, t_k)}{t_{k-1} - t_{k+1}} = \frac{1}{2h^2} (y(t_{k+1}) - 2y(t_k) + y(t_{k-1})).$$

$$\begin{aligned} 5) P'(t_{k+1}) &= S^1_y(t_{k+1}, t_k) + S^2_y(t_{k+1}, t_k, t_{k-1})(t_{k+1} - t_k) \\ &= \frac{1}{h} (y(t_{k+1}) - y(t_k)) + \frac{1}{2h} (y(t_{k+1}) - 2y(t_k) + y(t_{k-1})) \\ &= \frac{1}{2h} (3y(t_{k+1}) - 4y(t_k) + y(t_{k-1})) \end{aligned}$$

Le schéma (4) utilise $y'(t_{k+1}) = f(t_{k+1}, y(t_{k+1}))$ et approxime $y'(t_{k+1})$ par $P'(t_{k+1})$.