

NOM PRÉNOM :

Place n°:

ATTENTION, il y a 3 exercices indépendants pour cette partie questions de cours!

Exercice 1 (*barème approximatif : 2 points*)

Soient A une matrice carrée inversible de $\mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ ($n > 0$).

1. Rappeler l'expression du conditionnement de A .

Réponse : cf. cours.

□

2. Montrer que $\|I\| = 1$ et en déduire une minoration sur le conditionnement.

Réponse : on a : $\|I\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ix\|}{\|x\|} = \sup_{x \neq 0} \frac{\|x\|}{\|x\|} = 1$. **De plus** $I = AA^{-1}$ **implique** $1 = \|I\| \leq \chi(A)$ **car** $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$.

□

3. Soit x la solution du système $Ax = b$, où $b \in \mathbb{R}^n$. Soit δb un vecteur donné de \mathbb{R}^n . Soit $x + \delta x$ la solution de $A(x + \delta x) = b + \delta b$. Donner en la démontrant une majoration de l'erreur $\|\delta x\|/\|x\|$.

Réponse : cf. cours.

□

Exercice 2 (*barème approximatif : 1.5 points*)

Soit $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ une matrice symétrique réelle ($n > 0$). Soit une base orthonormée $(y_i)_{i=1, \dots, n}$ de vecteurs propres associés aux valeurs propres $(\lambda_i)_{i=1, \dots, n}$ pour A . On suppose que les valeurs propres sont ordonnées : $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$.

1. Que vaut $y_i^T y_j$ pour $i, j = 1, \dots, n$?

Réponse : comme $(y_i)_{i=1, \dots, n}$ **est orthonormée, on a** $y_i^T y_j = 0$ **si** $i \neq j$, **et** $y_i^T y_i = \|y_i\|_2^2 = 1$.

□

2. En utilisant la base $(y_i)_{i=1, \dots, n}$, calculez $x^T x$.

Réponse : on décompose x **dans la base** $(y_i)_{i=1, \dots, n}$: **il existe des uniques** $\xi_j, j = 1, \dots, n$ **tels que** $x = \sum_{j=1}^n \xi_j y_j$. **Comme la base est orthonormée, on trouve :** $x^T x = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \xi_i \xi_j y_i^T y_j = \sum_{j=1}^n \xi_j^2$.

□

3. Calculez $x^T Ax$.

Réponse : comme y_j **est vecteur propre pour la valeur propre** λ_j , **il vient par linéarité de** A : $Ax = \sum_{j=1}^n \xi_j Ay_j = \sum_{j=1}^n \lambda_j \xi_j y_j$. **D'où, comme la base est orthonormée, on trouve :** $x^T Ax = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \xi_i \xi_j \lambda_j y_i^T y_j = \sum_{j=1}^n \lambda_j \xi_j^2$.

□

4. En déduire : $\sup_{x \neq 0} \frac{x^T Ax}{x^T x} \leq \lambda_n$.

Réponse : soit $x \neq 0$. **En utilisant l'ordre des valeurs propres, il vient** $x^T Ax \leq \lambda_n (\sum_{j=1}^n \xi_j^2) = \lambda_n x^T x$. **Comme** $x \neq 0$, **on peut diviser par** $x^T x = \|x\|_2^2 \neq 0$ **et obtenir la majoration :** $\frac{x^T Ax}{x^T x} \leq \lambda_n$ **vraie pour tout** $x \neq 0$. **On a un majorant de** $\frac{x^T Ax}{x^T x}$ **indépendant de** $x \neq 0$. **On passe au sup à gauche qui est le plus petit des majorants pour obtenir le résultat.**

□

Exercice 3 (*barème approximatif : 2 points*)

1. Définir l'ensemble des flottants \mathcal{F}_{10} . On expliquera ce que signifie les constantes t , L et U (notations du cours).

Réponse : cf. cours.

□

2. Dans le reste de cet exercice, on prend $t = 3$, $L = -10$, $U = 10$. Donner l'écart entre deux flottants successifs.

Réponse : cf. cours : $\delta_e = 10^{-t+e} = 10^{-3+e}$.

□

3. Donnez, en expliquant vos calculs, le résultat flottant de $10^6 - 600$.

Réponse : cf. cours : $10^6 = 0.100 \times 10^7$ et $600 = 0.600 \times 10^3$. On pose $\tilde{x} = 10^6 \ominus 600$. Il vient :

$$\begin{aligned}\tilde{x} &= 10^6 \ominus 600 = \text{fl}(0.100 \times 10^7 - 0.600 \times 10^3) \\ &= \text{fl}(0.100 \times 10^7 - 0.00006 \times 10^7) = \text{fl}(0.09994 \times 10^7) \\ &= 0.999 \times 10^6 = 999\,000\end{aligned}$$

car on arrondit au plus proche flottant de \mathcal{F}_{10} . La valeur exacte vaut $x = 999\,400$. □

4. Calculez l'erreur relative commise sur ce calcul. Commentez.

Réponse : L'erreur relative vaut

$$\frac{|x - \tilde{x}|}{|x|} = \frac{|999\,000 - 999\,400|}{999\,400} = \frac{400}{999\,400} \approx 4 \times 10^{-4},$$

ce qui est inférieur à $\varepsilon_{\text{mach}} = 5 \times 10^{-3}$, comme attendu par la théorie. □

MT09-A2018- Examen médian

Durée : 1h30.

Polycopiés de cours et scilab autorisés - pas d'outils numériques

Questions de cours déjà traitées : environ 5.5 points.

RÉDIGER LES EXERCICES 1 ET 2 SUR LA MÊME COPIE!

RÉDIGER LES EXERCICES 3 ET 4 SUR LA MÊME COPIE!

Exercice 1 : (*barème approximatif : 5.5 points*) **CHANGEZ DE COPIE**

Il est possible de traiter une question en admettant les résultats précédents.

Soit n un entier strictement positif. Soit la matrice $A \in \mathcal{M}_{n,n}$ tridiagonale définie par

$$A = \begin{bmatrix} b_1 & c_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & a_3 & b_3 & c_3 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & a_{n-2} & b_{n-2} & c_{n-2} & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 0 & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & a_n & b_n \end{bmatrix},$$

où les a_i, b_i et c_i ($i = 1, \dots, n$) sont respectivement les composantes des vecteurs $a, b, c \in \mathbb{R}^n$.

On cherche à réaliser la factorisation $A = UL$ (attention, l'ordre est bien UL et non LU) de A , sous la forme du produit d'une matrice triangulaire supérieure U et d'une triangulaire inférieure L qui ont la forme suivante :

$$A = \begin{bmatrix} u_1 & v_1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & u_2 & v_2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & u_3 & v_3 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & u_{n-2} & v_{n-2} & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 0 & u_{n-1} & v_{n-1} \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & u_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ l_2 & 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & l_3 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & l_{n-2} & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \dots & 0 & l_{n-1} & 1 & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 0 & l_n & 1 \end{bmatrix}, \quad (1)$$

où les u_i, v_i et l_i ($i = 1, \dots, n$) sont respectivement les composantes des vecteurs $u, v, l \in \mathbb{R}^n$.

On suppose dans tout l'exercice que la factorisation $A = UL$ est faisable sans permutation et est unique.

1. (a) En identifiant la dernière ligne de A notée \underline{A}_n avec le produit UL , déterminer u_n et l_n en fonction de a_n et b_n .

Réponse : les règles du produit matriciel donnent : $\underline{A}_n = \underline{U}_n L = u_n \underline{L}_n$, ce qui s'écrit :

$$\begin{bmatrix} 0, \dots, 0, a_n, b_n \end{bmatrix} = u_n \begin{bmatrix} 0, \dots, 0, l_n, 1 \end{bmatrix}$$

En identifiant, on obtient :

$$u_n = b_n, \quad l_n = \frac{a_n}{u_n}, \quad \text{si } u_n \neq 0.$$

□

- (b) Soit $i \in \{2, \dots, n-1\}$. En identifiant la ligne i de A notée \underline{A}_i avec le produit UL , déterminer v_i et l_i en fonction de a_i, b_i, c_i et u_i . Déterminer également u_i en fonction de l_{i+1} et de composantes de a, b, c .

Réponse : les règles du produit matriciel donnent : $\underline{A}_i = \underline{U}_i L = u_i \underline{L}_i + v_i \underline{L}_{i+1}$, ce qui s'écrit :

$$\begin{bmatrix} 0, \dots, 0, a_i, & b_i & , c_i, 0, \dots, 0 \end{bmatrix} = u_i \begin{bmatrix} 0, \dots, 0, l_i, & 1 & , 0, 0, \dots, 0 \end{bmatrix} + v_i \begin{bmatrix} 0, \dots, 0, 0, & l_{i+1} & , 1, 0, \dots, 0 \end{bmatrix}$$

En identifiant, on obtient pour $i \in \{2, \dots, n-1\}$:

$$v_i = c_i, \quad u_i = b_i - v_i l_{i+1}, \quad l_i = \frac{a_i}{u_i}, \quad \text{si } u_i \neq 0.$$

On peut aussi travailler élément par élément. Comme U est triangulaire supérieure et L est triangulaire inférieure, on a : $U_{ik} = 0$ si $i > k$ et $L_{kj} = 0$ si $j > k$. Donc si $i \leq k$ alors $U_{ik} \neq 0$ a priori, et si $j \leq k$ alors $L_{kj} \neq 0$ a priori. Donc pour $i, j = 1, \dots, n$, il vient :

$$A_{ij} = \sum_{k=1}^n U_{ik} L_{kj} = \sum_{k=\max\{i,j\}}^n U_{ik} L_{kj}.$$

De plus en utilisant le fait que U et L sont bidiagonales ($U_{ik} \neq 0$ a priori si $k = i, i + 1$ et $L_{kj} \neq 0$ a priori si $k = j, j + 1$), on obtient pour $i, j = 1, \dots, n$:

$$A_{ij} = \sum_{k=\max\{i,j\}}^{\min\{n,i+1,j+1\}} U_{ik} L_{kj}.$$

□

(c) Donner ces relations pour $i = 1$.

Réponse : de même, on obtient pour $i = 1$:

$$v_1 = c_1, \quad u_1 = b_1 - v_1 l_2.$$

□

2. (a) Écrire une fonction scilab notée

`[u, v, l] = ULtridiag(a, b, c)`
qui implémente cette factorisation $A = UL$.

Réponse : pour calculer U et L , il faut faire une remontée. On pourrait montrer que les u_i sont des pivots de cette méthode $A = UL$ (attention ce ne sont pas les mêmes pivots que pour la méthode de Gauss classique donnant $A = LU$). Voici une implémentation possible avec un test sur la non-nullité des u_i :

```
=====
function [u, v, l] = ULtridiag(a, b, c)
n = length(b);
tol = 1e-12;
if n ~= length(a) | n ~= length(c)
    error('Not correct size vector');
end

l = zeros(n,1); u = zeros(n,1);
v = c;

ii = n; u(ii) = b(ii);
if (abs(u(ii))) < tol
    msg_err = sprintf("pivot no %d nul (=%f).", ii, u(ii)); error(msg_err);
end

for ii = n-1:-1:1
    l(ii+1) = a(ii+1) / u(ii+1);
    u(ii) = b(ii) - v(ii) * l(ii+1);
    if (abs(u(ii))) < tol
        msg_err = sprintf("pivot no %d nul (=%f).", ii, u(ii)); error(msg_err);
    end
end
l(1) = - %inf; // never used.
endfunction
=====
```

□

(b) Écrire une fonction scilab notée

`[x] = solsuptridiag(u, v, b)`

qui résout $Ux = b$, où la matrice triangulaire supérieure et bidiagonale U est comme dans l'équation (1).

Réponse : C'est une adaptation de solsup au cas tridiagonal :

```
=====
function [x] = solsuptridiag(u, v, b)
```

```

n = length(b);
if ( length(u) ~= n | length(v) ~= n )
    error('Not a correct size')
end

x = zeros(n,1);
tol = 1e-12;

ii = n;
if abs( u(ii) ) < tol
    msg_err = sprintf("terme diag no %d nul (=%f).", ii, u(ii)); error(msg_err);
end
x(ii) = b(ii) / u(ii);

for ii = n-1:-1:1
    if abs( u(ii) ) < tol
        msg_err = sprintf("terme diag no %d nul (=%f).", ii, u(ii)); error(msg_err);
    end
    x(ii) = ( b(ii) - v(ii)*x(ii+1) ) / u(ii);
end
endfunction
=====

```

□

- (c) On suppose *donnée* une fonction *scilab* notée

```
[x] = solinftridiag(d, l, b)
```

qui résout $Lx = b$, où la matrice triangulaire inférieure et bidiagonale L contient les vecteurs d sur la diagonale et l sous la diagonale. On ne demande **pas** d'écrire *solinftridiag*.

En utilisant les fonctions précédentes, écrire une fonction *scilab* notée

```
[x] = resolULtridiag(a, b, c, y)
```

qui réalise la factorisation $A = UL$ puis qui résout le système $Ax = y$, pour un vecteur $y \in \mathbb{R}^n$ donné.

Réponse : on écrit $Ax = y \iff ULx = y \iff \{Uz = y \text{ et } Lx = z\}$. **Exemple d'implémentation :**

```

=====
function [x] = resolULtridiag(a, b, c, y)
exec("solsuptridiag.sci", -1); exec("solinftridiag.sci", -1); exec("ULtridiag.sci", -1);
n = length(b);

```

```
[u, v, l] = ULtridiag(a, b, c); // factorize A=UL
```

```

z = solsuptridiag( u, v, y ); // solve : Uz=y
x = solinftridiag( ones(n,1), l, z ); // solve : Lx=z
endfunction
=====

```

□

3. (a) Donner le coût en nombre de multiplications et divisions de votre fonction *resolULtridiag*. (On supposera que le coût de *solinftridiag* est le même que *solsuptridiag*).

Réponse : Coût de *ULtridiag* : $2(n-1)$.

Coût de *solsuptridiag* : $2(n-1) + 1$.

Total = coût de *resolULtridiag* : $6(n-1) + 2 \approx 6n$.

(Note : en pratique, si on tient compte du fait que $\text{diag}(L) = 1$, on n'a pas de division à faire dans *solinftridiag*, et on peut n'avoir que $5(n-1) + 1 \approx 5n$ opérations à faire.)

□

- (b) La matrice A est toujours tridiagonale. On se donne $p > 0$ vecteurs $y_i \in \mathbb{R}^n$, on veut résoudre les p systèmes $Ax_i = y_i$.

Donner, en expliquant bien ce que vous faites, le coût minimal pour résoudre ces p systèmes.

Réponse : il vaut mieux ne pas appeler *resolULtridiag* qui opère inutilement la factorisation $A = UL$ à chaque fois. Il est préférable de calculer la factorisation une seule fois et ensuite résoudre les $2p$ systèmes triangulaires en changeant le second membre.

Coût de *ULtridiag* : $2(n-1)$.

Coût de p appels à *solsuptridiag* et à *solinftridiag* : $2p(2(n-1) + 1)$.

Total = coût de *resolULtridiag* : $2(2p+1)(n-1) + 2p \approx (4p+2)n$.

(Coût de p appels à `resolULtridiag` : $\approx 6pn$.)

□

Exercice 2 : (barème approximatif : 3 points)

RÉDIGER SUR LA MÊME COPIE QUE L'EXERCICE 1

Soit a un réel et la matrice A définie par

$$A = \begin{bmatrix} 4 & a & a \\ a & 4 & a^2/4 \\ a & a^2/4 & 4 \end{bmatrix}.$$

1. Réaliser la factorisation de Cholesky de A et donner les conditions sur a pour que cette factorisation soit faisable.

Réponse : en identifiant $A = CC^T$, où C est triangulaire inférieure avec $c_{ii} > 0$ pour $i = 1, 2, 3$, on réalise l'algorithme de Cholesky et on trouve :

$$C = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ a/2 & 2\sqrt{1-a^2/16} & 0 \\ a/2 & 0 & 2\sqrt{1-a^2/16} \end{bmatrix}, \quad \text{ssi } |a| < 4.$$

□

2. Sans calcul supplémentaire, donnez une condition nécessaire et suffisante sur a pour que A soit symétrique définie positive.

Réponse : d'après le cours, Cholesky est faisable si et seulement si A est SDP. Donc ici A SDP ssi $|a| < 4$.

□

3. Donner dans ce cas le déterminant de A .

Réponse : on a : $\det(A) = \det(C) \det(C^T) = (\det(C))^2 = \prod_{i=1}^n c_{ii}^2$, car C est triangulaire. Il vient : $\det(A) = (8 - \frac{a^2}{2})^2$.

□

Exercice 3 : (barème approximatif : 5.5 points) **CHANGEZ DE COPIE**

Soit la suite $(V^{(k)})_{k \in \mathbb{N}} = \left(\begin{bmatrix} x^{(k)} \\ y^{(k)} \end{bmatrix} \right)_{k \in \mathbb{N}}$ de vecteurs de \mathbb{R}^2 , définie par la relation :

$$\begin{cases} V^{(k+1)} = CV^{(k)} + d, & \forall k = 0, 1, \dots \quad \text{avec } C = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \text{ et } d = \frac{1}{2}a, \\ V^{(0)} \text{ donné dans } \mathbb{R}^2, \end{cases} \quad (2)$$

où $a = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}$ est un vecteur donné de \mathbb{R}^2 .

1. La suite (2) converge-t-elle? Justifier la réponse.

Réponse : on $\|C\|_1 = \|C\|_\infty = \frac{1}{2} < 1$, donc la suite converge quel que soit $V^{(0)}$.

□

2. Si la suite converge vers un vecteur $V = (x \ y)^T$, quel est le système d'équations $AV = b$ que vérifie V ? On précisera la matrice $A \in \mathcal{M}_{22}$ et le second membre $b \in \mathbb{R}^2$ de ce système. (On pourra exprimer b simplement en fonction du vecteur a).

Réponse : à convergence, on a $(I - C)V = d \iff 2(I - C)V = a$. On peut poser par exemple

$$A = 2(I - C) = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \quad \text{et} \quad b = a.$$

□

3. La suite (2) aurait pu être obtenue en appliquant une méthode itérative connue au système $AV = b$. Quelle est cette méthode? Justifier.

Réponse : on reconnaît la méthode de Jacobi $V^{(k+1)} = JV^{(k)} + g$, dont la matrice d'itération est $J = D^{-1}(E + F)$ avec les notations du cours et le second membre est $g = D^{-1}b$. En effet :

$$J = D^{-1}(E + F) = (2I)^{-1} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2}I \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = C$$

et $g = D^{-1}b = \frac{1}{2}a = d$.

□

4. Quel théorème du cours permettrait de répondre directement à la question 1.?

Réponse : comme A est à diagonale strictement dominante, la méthode de Jacobi converge. \square

5. On applique la méthode de Gauss-Seidel au système $AV = b$. Exprimer $V^{(k+1)}$ en fonction de $V^{(k)}$. On précisera ce que vaut la matrice R de l'itération de Gauss-Seidel.

Réponse : la méthode de Gauss-Seidel s'écrit $V^{(k+1)} = RV^{(k)} + h$ pour $k \geq 0$ et $V^{(0)}$ donné, où $R = (D - E)^{-1}F$ et $h = (D - E)^{-1}b$. Il vient

$$R = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

et $h = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 2a_1 \\ a_1 + 2a_2 \end{bmatrix}$.

\square

6. La méthode de Gauss-Seidel converge-t-elle? Justifier.

Réponse : comme A est à diagonale strictement dominante, la méthode de Gauss-Seidel converge.

On peut aussi remarquer que $\|R\|_1 = \frac{3}{4} < 1$ (ou que $\|R\|_\infty = \frac{1}{2} < 1$), donc la méthode de Gauss-Seidel converge. \square

Exercice 4 : (barème approximatif : 3 points)

RÉDIGER SUR LA MÊME COPIE QUE L'EXERCICE 3

Soit deux entiers n_1 et n_2 tous deux > 0 . Soient deux matrices symétriques $A_1 \in \mathcal{M}_{n_1, n_1}$ et $A_2 \in \mathcal{M}_{n_2, n_2}$ et une matrice $B \in \mathcal{M}_{n_2, n_1}$. On suppose de plus que A_1 est inversible.

On définit une matrice A par blocs,

$$A = \begin{bmatrix} A_1 & B^T \\ B & A_2 \end{bmatrix}.$$

1. Montrer que A est symétrique.

Réponse : on transpose A en transposant les blocs :

$$A^T = \begin{bmatrix} A_1^T & B^T \\ (B^T)^T & A_2^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_1 & B^T \\ B & A_2 \end{bmatrix} = A,$$

car A_1 et A_2 sont symétrique et car $(B^T)^T = B$. \square

2. Réaliser la factorisation $A = LDL^T$ par blocs.

On appellera $D_1 \in \mathcal{M}_{n_1, n_1}$ et $D_2 \in \mathcal{M}_{n_2, n_2}$ les deux blocs diagonaux de D .

Réponse : on cherche à factoriser A sous la forme :

$$\begin{aligned} A &= \begin{bmatrix} I_{n_1} & 0 \\ L_{21} & I_{n_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D_1 & 0 \\ 0 & D_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n_1} & L_{21}^T \\ 0 & I_{n_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} D_1 & 0 \\ L_{21}D_1 & D_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n_1} & L_{21}^T \\ 0 & I_{n_2} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} D_1 & D_1L_{21}^T \\ L_{21}D_1 & D_2 + L_{21}D_1L_{21}^T \end{bmatrix} \end{aligned}$$

où $L_{21} \in \mathcal{M}_{n_2, n_1}$. En identifiant et en utilisant le fait que A_1 est inversible, on obtient

$$\begin{cases} A_1 = D_1 \\ B = L_{21}D_1 \\ B^T = D_1L_{21}^T \\ A_2 = D_2 + L_{21}D_1L_{21}^T \end{cases} \iff \begin{cases} D_1 = A_1 \\ L_{21} = BA_1^{-1} \\ D_2 = A_2 - (L_{21})(D_1L_{21}^T) \end{cases} \iff \begin{cases} D_1 = A_1 \\ L_{21} = BA_1^{-1} \\ D_2 = A_2 - (BA_1^{-1})(B^T) \end{cases},$$

car les 2 lignes du milieu du système de gauche sont équivalentes car $B^T = (L_{21}D_1)^T = D_1^T L_{21}^T = D_1 L_{21}^T$, du fait que $D_1 = A_1$ est symétrique.

Finalement en posant $S = A_2 - BA_1^{-1}B^T$, on obtient

$$A = \begin{bmatrix} I_{n_1} & 0 \\ BA_1^{-1} & I_{n_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & S \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{n_1} & A_1^{-1}B^T \\ 0 & I_{n_2} \end{bmatrix}.$$

\square

3. On suppose que D_1 et D_2 sont symétriques définies positives. Montrer que A l'est aussi.

Réponse : soit un vecteur par blocs $X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n_1+n_2}$. Il vient :

$$\begin{aligned} X^T A X &= X^T L D L^T X = Y^T D Y \quad \text{en posant } Y = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{bmatrix} = L^T X = \begin{bmatrix} X_1 + A_1^{-1} B^T X_2 \\ X_2 \end{bmatrix} \\ &= Y^T \begin{bmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & S \end{bmatrix} Y = Y_1^T A_1 Y_1 + Y_2^T S Y_2 \geq 0, \end{aligned}$$

car $D_1 = A_1$ et $D_2 = S$ sont SDP. Donc A est semi-définie positive.

De plus, supposons $X^T A X = 0$. Alors comme $Y_1^T A_1 Y_1 \geq 0$ et $Y_2^T S Y_2 \geq 0$, ceci implique que $Y_1^T A_1 Y_1 = Y_2^T S Y_2 = 0$, ce qui prouve que $Y_1 = 0$ et $Y_2 = 0$.

On remarque que L^T est inversible car

- L^T est triangulaire supérieure (et non seulement triangulaire par blocs) car les blocs diagonaux (I_{n_1} et I_{n_2}) sont diagonaux.
- la diagonale de L^T est composée de 1 ($\neq 0$).

Donc $X = L^{-T} Y = 0$. Donc A est SDP.

□