

## TP 1 : Matrices creuses et factorisation LU

L'objectif de ce TP est de se familiariser avec les structures creuses et leurs utilisation dans scipy. Commencez par importer les modules python :

```
import numpy as np
import scipy as sp
import scipy.sparse as spsp
```

**Partie 1. (Format Compressed Sparse Row)** Nous pouvons définir une matrice grâce aux commandes suivantes:

```
row = sp.array([0, 0, 1, 2, 2, 2])
col = sp.array([0, 2, 2, 0, 1, 2])
data = sp.array([1, 2, 3, 4, 5, 6])

A = spsp.csr_matrix((data, (row, col)), shape=(3, 3))
```

1. Le format CSR correspond aux attributs `A.data`, `A.indptr`, `A.indices`. A quoi correspondent-ils ? On pourra s'aider de la commande `A.toarray()`. Comment est définie la fonction `print` ?
2. Que renvoie la commande `A[0, :]` ? La notice de Scipy indique qu'elle est plus rapide que la commande `A[:, 0]` : donner une explication.
3. Peut-on peut ajouter deux matrices stockées sous format CSR ? Commentez.
4. Ecrire une fonction `matvect_multiply(A, b)`, qui prend en entrée une matrice  $A$  sous format CSR et un vecteur  $b$  et qui renvoie le vecteur  $y = Ab$ . **Ne parcourir que les éléments non nuls de  $A$ .** Tester votre fonction en prenant un vecteur  $b$  avec des coefficients choisis aléatoirement et en comparant le résultat avec la commande `A.dot(b)` ou encore `A@b` (que se passe-t-il avec la commande `np.dot(A, b)` ?).

## Partie 2. (Factorisation LU)

5. Ecrire une fonction `Facto_LU(A)` qui prend en entrée une matrice  $A$  et qui renvoie la factorisation LU de la matrice. La factorisation doit être "inplace", ce qui signifie que la factorisation doit être stockée à la place de  $A$ . Indication: on pourra ici travailler directement sur les lignes  $A[i, :]$  (le remplissage de la matrice pourra ainsi augmenter). Ajouter un message d'erreur dès qu'un pivot est nul.
6. Ecrire une fonction `solve_LU(A, b)` qui prend en entrée une matrice  $A$  et un vecteur  $b$  et qui renvoie la solution du système linéaire  $Ax = b$ . Pour les algorithmes de remontée et de descente, **ne parcourir que les éléments non nuls de  $L$  et  $U$ .**
7. Testez votre méthode sur la matrice suivante :

```
A = spsp.diags([- np.ones(n-1), 2*np.ones(n), -np.ones(n-1)], [-1, 0, 1])
A = A.tocsr()
```

Vérifier votre résultat avec une commande scipy.

**Partie 3 (Remplissage - fill in).** Nous considérons à présent les deux matrices suivantes:

$$A = \begin{bmatrix} \alpha & 1 & & & \\ 1 & 1 & & & \\ & 1 & 1 & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 1 & & \\ & & & 1 & \\ 1 & & & & \alpha \end{bmatrix}$$

8. Déterminer  $\alpha$  de telle sorte que les matrices ci-dessus aient des factorisation  $LU$ .
9. Créer les matrices précédentes à l'aide du format de matrice `dok` (dictionary of keys), puis les convertir au format CSR.
10. A l'aide de la commande `spy` de matplotlib, observez la structure des matrices avant et après avoir effectué la factorisation LU. Commentez.

**Partie 4 (temps de calcul).** Nous considérons à présent une matrice bande de taille  $n \times n$  avec  $n = d^2$ , dont la diagonale n° 0 est constituée de 4 et les diagonales n° 1,  $-1$ ,  $d$  et  $-d$  sont emplies de  $-1$ .

11. Assembler cette matrice à l'aide du format `spdiags`, puis la convertir au format CSR.
12. Grâce au module `time`, comparer les temps de calcul de votre fonction LU appliquée à cette matrice et à sa version dense.

```
deb = time.time()
LU(A)
fin = time.time()
print("(LU) temps de calcul = ", fin-deb)
```

13. Reprenez la question précédente avec la fonction la fonction `splu` de scipy. Commentez.