

Travaux dirigés Matrices n°5

Mathématiques pour l'informatique

—IMAC 2—

► Exercice 1. Vecteurs propres et valeurs propres : manuel

1. Déterminer les valeurs propres λ_1, λ_2 de la matrice suivante :

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}$$

2. Vérifier avec les identités classiques $\text{tr}(A) = \lambda_1 + \lambda_2$ et $\det A = \lambda_1 \lambda_2$.

3. En déduire les vecteurs propres de A .

► Exercice 2. Réduction de matrices

Chercher le polynôme caractéristique, les valeurs propres, puis les vecteurs propres, et enfin une éventuelle diagonalisation des matrices suivantes.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} -4 & 6 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -30 & 30 & 7 \end{bmatrix}, \quad C = \begin{bmatrix} -14 & 16 & 3 \\ -10 & 12 & 2 \\ -30 & 30 & 7 \end{bmatrix}.$$

► Exercice 3. Analyse en Composantes Principales

Dans cet exercice, nous étudions la question "Quel super héros êtes-vous?".

Pour cela, nous constituons un ensemble de questions :

1. possède des super pouvoirs (appréciation entre 0 et 1)
2. porte des collants (appréciation entre 1 et 3)
3. travaille en équipe (appréciation entre 1 et 10)
4. possède un équipement particulier (appréciation entre 1 et 10)
5. homme / femme (appréciation entre 1 et 0)

ainsi qu'un panel de super héros pour lesquels nous avons répondu aux questions précédentes et dont voici les réponses :

	1	2	3	4	5
Superman	1	3	2	2	1
Batman	0	3	7	10	1
Spiderman	1	3	2	2	1
Hulk	1	1	1	1	1
Ironman	0	1	3	10	1
Catwoman	0	3	2	3	0
x-or	0	1	2	10	1
Daredevil	0	3	2	3	1
Wonderwoman	1	2	3	9	0
Bioman	0	3	10	10	0.6
x-men	1	2	8	7	0.5
Tortues Ninja	0	1	10	7	0.8

Ces données sont stockées dans un fichier `superHeros.mat` disponible sur le site de l'enseignant.

1. A partir du template disponible sur le site de l'enseignant, faites un programme avec Eigen permettant de charger un fichier `.mat` et d'en afficher le contenu. Vous obtenez :

```

1   3   2   2   1
0   3   7  10   1
1   3   2   2   1
1   1   1   1   1
0   1   3  10   1
0   3   2   3   0
0   1   2  10   1
0   3   2   3   1
1   2   3   9   0
0   3  10  10  0.6
1   2   8   7  0.5
0   1  10   7  0.8

```

2. Centrer les données. Penser à conserver la moyenne de chaque variable (chaque question), ça pourra vous être utile pour la suite. Une fois les données centrées, vous obtenez :

```

0.58  0.83  -2.3  -4.2  0.26
-0.42  0.83   2.7   3.8  0.26
 0.58  0.83  -2.3  -4.2  0.26
 0.58 -1.2  -3.3  -5.2  0.26
-0.42 -1.2  -1.3   3.8  0.26
-0.42  0.83  -2.3  -3.2 -0.74
-0.42 -1.2  -2.3   3.8  0.26
-0.42  0.83  -2.3  -3.2  0.26
 0.58 -0.17  -1.3   2.8 -0.74

```

```

-0.42  0.83   5.7   3.8 -0.14
  0.58 -0.17   3.7   0.83 -0.24
-0.42  -1.2   5.7   0.83 0.058

```

3. Coder l'opération permettant de normer les données. Cette opération n'est pas "figée" et il existe plusieurs approches permettant de parvenir à un résultat équivalent. Une approche assez simple consiste à calculer la somme des valeurs absolues des données centrées, pondérée par le nombre d'individus, et ce pour chaque variable.

$$\sigma_j = \frac{\sum_i |A_{ij}|}{nb \text{ individus}}$$

$$A'_{i,j} = \frac{A_{ij}}{\sigma_j}$$

Le resultat de cette opération donne :

```

  1.2      1 -0.79  -1.3  0.83
-0.86      1  0.91   1.2  0.83
  1.2      1 -0.79  -1.3  0.83
  1.2 -1.4  -1.1  -1.6  0.83
-0.86 -1.4 -0.45   1.2  0.83
-0.86      1 -0.79 -0.96 -2.4
-0.86 -1.4 -0.79   1.2  0.83
-0.86      1 -0.79 -0.96  0.83
  1.2 -0.2 -0.45  0.86 -2.4
-0.86      1  1.9   1.2 -0.46
  1.2 -0.2   1.2  0.25 -0.78
-0.86 -1.4   1.9  0.25  0.19

```

Là encore, il est recommandé de conserver les valeurs ayant servi à normer les données.

4. Calculer la matrice de covariance des données centrées et normées. Vous obtenez :

```

  1.1 0.037 -0.36 -0.56 -0.13
0.037  1.3 0.012 -0.34 -0.24
-0.36 0.012  1.3  0.68 -0.16
-0.56 -0.34  0.68  1.2 -0.16
-0.13 -0.24 -0.16 -0.16  1.5

```

5. Calculer les vecteurs propres et les valeurs propres de cette matrice de covariance. Vous obtenez :

```
eigen values of cov :  2.4  1.7  1.2 0.81 0.41
```

```
eigen vectors of cov (columns) :
  0.45  0.15  0.35  0.7  0.41
```

```

0.18    0.48   -0.79   -0.02    0.33
-0.59    0.14   -0.22    0.67   -0.37
-0.64 -0.037    0.15  -0.089    0.75
0.11   -0.85   -0.43    0.23    0.17

```

Remarque : si les valeurs propres sont dans l'ordre croissant (plutôt que décroissant), vous pouvez permuter les éléments d'une matrice ou d'un vecteur avec la commande $A' = A.\text{rowwise}().\text{reverse}()$; ou $A' = A.\text{colwise}().\text{reverse}()$;

6. Il s'agit ensuite de choisir le nombre de vecteurs propres que nous allons conserver. Compte tenu des valeurs propres, nous proposons de conserver les 3 vecteurs propres associés aux 3 plus grandes valeurs propres. Nous créons donc une matrice de transformation T telle que :

```

T.transpose() =
0.45    0.18   -0.59   -0.64    0.11
0.15    0.48    0.14  -0.037   -0.85
0.35   -0.79   -0.22    0.15   -0.43

```

7. Nous pouvons à présent voir comment réagissent nos données une fois projetées dans ce nouvel sous-espace $A'^T = T^T A^T$:

```

2.1   -0.11  -0.74
-1.4  -0.27  -1.5
2.1   -0.11  -0.74
2     -1.3    1.2
-1    -1.6    0.72
0.61   2.3   -0.03
-0.82  -1.7    0.79
0.97  -0.43  -1.4
-0.054  2     1.8
-2.1   0.97  -1.1
-0.48  0.92  0.67
-1.9   -0.7  0.34

```

8. Finalement, nous pouvons nous même répondre aux questions relatives à chaque variable, ce qui génère un vecteur \mathbf{x} . Avant de projeter ce vecteur dans le sous-espace, il faut penser à le centrer et le normer :

$$\mathbf{x}'_j = \frac{\mathbf{x}_j - \langle \mathbf{x}_j \rangle}{\sigma_j}$$

Projeter votre vecteur dans le sous-espace et calculer sa distance avec le projeté de chaque individu des données de départ (chaque super héros). La distance la plus petite correspond à votre super héros.

► **Exercice 4. Quelques propriétés du spectre**

Soit A une matrice carrée d'ordre n . On note $\text{sp}(A)$ (spectre de A) l'ensemble de ses valeurs propres. Établir les propriétés suivantes.

- $|\text{sp}(A)| \leq n$,
- A est inversible $\iff 0 \notin \text{sp}(A)$,
- A est nilpotente (c'est-à-dire $A^n = 0$) $\Rightarrow \text{sp}(A) = \{0\}$,
- attention: $\text{sp}(A) = \{0\} \Rightarrow A$ est nilpotente, en considérant le spectre complexe.



► **Exercice 5. Algorithme de Danilevsky pour les valeurs propres**

La méthode classique de recherche des valeurs propres d'une matrice A est le calcul de son polynôme caractéristique par le développement du déterminant $\det(A - \lambda Id) = 0$. L'algorithme de Danilevsky ⁽¹⁾ permet de trouver le polynôme caractéristique sans calculer de déterminant. Cet algorithme utilise quelques propriétés et définitions :

1. On définit la matrice compagnon d'un polynôme unitaire⁽²⁾ de degré $n \geq 1$

$$P(\lambda) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_2\lambda^2 + a_1\lambda + a_0$$

comme étant la matrice carrée d'ordre n suivante :

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_0 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_1 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & -a_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_{n-2} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & -a_{n-1} \end{pmatrix}$$

2. Deux matrices semblables ont même polynôme caractéristique (deux matrices carrées A et A' sont semblables si $A' = PAP^{-1}$ avec P inversible).
3. Toute matrice carrée A est semblable à une matrice triangulaire supérieure par blocs⁽³⁾ :

$$B = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ 0 & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

où les blocs diagonaux A_{ii} sont des matrices compagnons de polynômes.

⁽¹⁾A. M. Danilevsky, mathématicien soviétique (début du XXe siècle).

⁽²⁾Un polynôme dont le coefficient du monôme de plus haut degré vaut 1, par exemple $\lambda^2 - 3\lambda + 8$.

⁽³⁾Attention : cette matrice n'est généralement pas triangulaire tout court.

4. Le déterminant d'une matrice triangulaire par blocs est égal au produit des déterminants des blocs diagonaux.
5. Le polynôme caractéristique de la matrice compagne d'un polynôme unitaire $P(\lambda)$ de degré n est $(-1)^n P(\lambda)$.

Principe de l'algorithme de Danilevsky: il consiste à transformer, colonne par colonne, la matrice carrée A pour lui donner la forme voulue : celle d'une matrice compagne d'un polynôme unitaire (éventuellement par blocs). À chaque transformation sur A (multiplication à gauche par une matrice inversible E_i) on applique aussi sa transformation inverse à droite. Ce processus permet d'obtenir une matrice B semblable à A telle que :

$$B = E_m \dots E_2 E_1 A E_1^{-1} E_2^{-1} \dots E_m^{-1} = P A P^{-1}$$

$$\text{où l'on pose } P = E_m \dots E_2 E_1$$

Pour cela, on utilise les opérations élémentaires de lignes et leur opération inverse à savoir :

- Si l'on permute la ligne i et la ligne j , il faut aussi permuter les colonnes i et j .
- Si l'on effectue $\text{ligne}(i) = \text{ligne}(i) + c \text{ ligne}(j)$, il faut aussi effectuer $\text{colonne}(j) = \text{colonne}(j) - c \cdot \text{colonne}(i)$ (noter le changement d'indices i et j).
- Si l'on effectue $\text{ligne}(i) = c \cdot \text{ligne}(i)$, il faut aussi effectuer $\text{colonne}(i) = \frac{1}{c} \text{colonne}(i)$.

Dans le cas où A est une matrice carrée d'ordre 4, quelles sont les matrices correspondant à ces trois types de transformations? Prendre $i = 1$, $j = 3$ et $c = 2$.

Une fois la matrice A sous la forme d'une matrice compagne, on en déduit le polynôme caractéristique dont les racines sont les valeurs propres de A .

- Appliquer l'algorithme de Danilevsky aux matrices suivantes et vérifier avec la méthode habituelle :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ -2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$