

## Corrigé de l'épreuve de Mathématiques II, série TSI, concours CCP 2005

### Partie I. La méthode des traces

1. a/ Le cours indique que :

$$a_0 = (-1)^n$$

b/  $A \in M_n(\mathbb{C})$  : donc  $\chi_A$  est scindé et les valeurs propres de  $A$  sont les racines du polynôme caractéristique de  $A$ . Donc :

$$\chi_A(\lambda) = a_0(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n)$$

c/ L'on sait que :

$$\begin{aligned} a_1 &= (-1)^{n+1} \sum_{k=1}^n \lambda_k \\ a_n &= \prod_{k=1}^n \lambda_k \end{aligned}$$

2. Posons  $T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdot & \cdot & \cdot \\ & \lambda_2 & & \\ & (0) & \cdot & \cdot \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$

Alors  $\forall p \in \mathbb{N}$ ,  $T^p = \begin{pmatrix} \lambda_1^p & \cdot & \cdot & \cdot \\ & \lambda_2^p & & \\ & (0) & \cdot & \cdot \\ & & & \lambda_n^p \end{pmatrix}$  et :

$$\text{tr}(T^p) = \sum_{k=1}^n \lambda_k^p$$

Sachant qu'il existe  $P \in GL_n(\mathbb{C})$ ,  $T = P^{-1}AP$ , pour tout  $p \in \mathbb{N}$ ,  $T^p = P^{-1}A^pP$ . D'où  $\text{tr}(T^p) = \text{tr}(P^{-1}A^pP) = \text{tr}(A^pPP^{-1}) = \text{tr}(A^p)$ . On en déduit :

$$\text{tr}(A^p) = \sum_{k=1}^n \lambda_k^p$$

3. Comme  $\chi_A(\lambda) = a_0 \prod_{k=1}^n (\lambda - \lambda_k)$ . On a alors  $\chi'_A(\lambda) = a_0 \sum_{k=1}^n \prod_{i \in \{1, \dots, n\} \setminus \{k\}} (\lambda - \lambda_i)$ . D'où, pour  $\lambda \notin \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$  :

$$\begin{aligned} \frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} &= \frac{\sum_{k=1}^n \prod_{i \in \{1, \dots, n\} \setminus \{k\}} (\lambda - \lambda_i)}{\prod_{k=1}^n (\lambda - \lambda_k)} \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{\prod_{i \in \{1, \dots, n\} \setminus \{k\}} (\lambda - \lambda_i)}{\prod_{k=1}^n (\lambda - \lambda_k)} \\ &= \sum_{k=1}^n \frac{1}{\lambda - \lambda_k} \end{aligned}$$

On a montré, pour  $\lambda \notin \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$  :

$$\frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} = \sum_{k=1}^n \frac{1}{\lambda - \lambda_k}$$

$$\begin{aligned} 4. \text{ Pour } \lambda \notin \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}, \quad \frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} &= \sum_{k=1}^n \frac{1}{\lambda - \lambda_k} \\ &= \frac{1}{\lambda} \sum_{k=1}^n \frac{1}{1 - \frac{\lambda_k}{\lambda}} \Rightarrow \end{aligned}$$

D'où, si pour tout  $k \in \{1, \dots, n\}$ ,  $\left| \frac{\lambda_k}{\lambda} \right| < 1$ ,  $\frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} = \frac{1}{\lambda} \sum_{k=1}^n \sum_{p=0}^{+\infty} \left( \frac{\lambda_k}{\lambda} \right)^p$ , ce qui signifie :

$$|\lambda| > \max\{|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|\} \Rightarrow \frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} = \frac{1}{\lambda} \sum_{k=1}^n \sum_{p=0}^{+\infty} \left( \frac{\lambda_k}{\lambda} \right)^p$$

et  $m = \max\{|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|\}$ .

5. D'où, pour  $|\lambda| > m = \max\{|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|\}$ ,  $\frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} = \frac{1}{\lambda} \sum_{p=0}^{+\infty} \sum_{k=1}^n \left( \frac{\lambda_k}{\lambda} \right)^p$  (car l'application qui à une série convergente, associe sa somme, est une forme linéaire)

D'où, pour  $|\lambda| > m$ ,

$$\frac{\chi'_A(\lambda)}{\chi_A(\lambda)} = \frac{1}{\lambda} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{\text{tr}(A^p)}{\lambda^p}$$

6. Pour  $\lambda = 0$ ,

$$na_0 + (n-1)a_1\lambda + \dots + a_{n-1}\lambda^{n-1} = na_0 \text{ et}$$

$$(a_0 + a_1\lambda + \dots + a_n\lambda^n) \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p = a_0 \text{tr}(A^0) = a_0 \text{tr}(I_n) = na_0.$$

D'où, pour  $\lambda = 0$ ,

$$na_0 + (n-1)a_1\lambda + \dots + a_{n-1}\lambda^{n-1} = (a_0 + a_1\lambda + \dots + a_n\lambda^n) \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p$$

Si  $\lambda \neq 0$  et  $\frac{1}{|\lambda|} > m$ , on peut substituer  $\frac{1}{\lambda}$  à  $\lambda$  dans la formule démontrée en 5. On obtient :

$$\chi'_A\left(\frac{1}{\lambda}\right) = \chi_A\left(\frac{1}{\lambda}\right) \lambda \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p \Leftrightarrow$$

$$\frac{na_0}{\lambda^{n-1}} + (n-1)\frac{a_1}{\lambda^{n-2}} + \dots + a_{n-1} = \left(\frac{a_0}{\lambda^n} + \dots + a_n\right) \lambda \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p \Leftrightarrow$$

$$na_0 + (n-1)a_1\lambda + \dots + a_{n-1}\lambda^{n-1} = (a_0 + \dots + a_n\lambda^n) \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p$$

en multipliant les 2 membres par  $\lambda^{n-1}$

On a donc montré que, pour tout  $\lambda \in \mathbb{C}$  tel que  $|\lambda| < \frac{1}{m}$  si  $m \neq 0$ ,

$$na_0 + (n-1)a_1\lambda + \dots + a_{n-1}\lambda^{n-1} = (a_0 + \dots + a_n\lambda^n) \sum_{p=0}^{+\infty} \text{tr}(A^p)\lambda^p$$

et  $M = \frac{1}{m}$  si  $m > 0$ . Si  $m = 0$ , l'identité précédente est vraie pour tout  $\lambda \in \mathbb{C}$ .

7. Posons  $M = +\infty$  si  $m = 0$ . Alors, l'identité précédente représente l'égalité pour tout  $\lambda \in ]-M, M[$  des sommes de 2 séries entières. D'après l'unicité du développement en série entière, on en déduit que les coefficients de  $\lambda^k$  pour  $k \in \{0, \dots, n\}$  des 2 membres sont égaux. D'où :

$$\begin{aligned} \forall k \in \{0, \dots, n\}, (n-k)a_k &= \sum_{i=0}^k a_i \operatorname{tr}(A^{k-i}) \Rightarrow \\ \forall k \in \{1, \dots, n\}, (n-k)a_k &= \sum_{i=0}^{k-1} a_i \operatorname{tr}(A^{k-i}) + a_k \operatorname{tr}(A^0) \Rightarrow \\ \forall k \in \{1, \dots, n\}, (n-k)a_k &= \sum_{i=0}^{k-1} a_i \operatorname{tr}(A^{k-i}) + na_k \Rightarrow \end{aligned}$$

$$\boxed{\forall k \in \{1, \dots, n\}, -ka_k = a_0 \operatorname{tr}(A^k) + a_1 \operatorname{tr}(A^{k-1}) + \dots + a_{k-1} \operatorname{tr}(A)}$$

8. On sait que  $a_0 = (-1)^n$ . L'identité précédente permet pour  $k = 1$  de calculer  $a_1$  à partir de  $a_0$ , puis au rang 2, de calculer  $a_2$  en fonction de  $a_0$  et  $a_1$ , ..., au rang  $k$ ,  $a_k$  en fonction de  $a_0, a_1, \dots, a_{k-1}$  pour  $k = 1, \dots, n$ .

On obtient ainsi le polynôme caractéristique de  $A$ .

Si  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , son polynôme caractéristique est indépendant du corps  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$  de ses coefficients : il vaut  $\det(A - \lambda I_n)$ . Donc :

l'expression du polynôme obtenue à partir de la formule des traces est encore valable.

## Partie II. Mise en place de l'algorithme

1. Soient  $A$  et  $B$  2 matrices de  $M_n(\mathbb{C})$  et  $C = AB$  leur produit. Alors :

$\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$ . Donc pour chaque coefficient de  $C$ , il faut  $n$  multiplications et  $n - 1$  additions, ce qui donne  $2n - 1$  opérations. Comme il y a  $n^2$  coefficients à calculer, on obtient  $n^2(2n - 1)$  opérations. Comme  $n^2(2n - 1) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 2n^3$ ,

la complexité du produit de 2 matrices est de l'ordre de  $n^3$ .

2. Soient  $A$  matrice de  $M_n(\mathbb{C})$ . Alors  $\operatorname{tr}(A) = \sum_{k=1}^n a_{kk}$ . Le calcul de la trace demande donc  $n - 1$  additions et

la complexité du calcul de la trace d'une matrice est de l'ordre de  $n$ .

3. a/

‡ calcul de la trace de A

‡ t[1] :=sum('A[l,l]', 'l'=1..n) :

‡ C contient les puissances successives de A

‡ C :=evalm(A) :

‡ for k from 2 to n do

‡ B stocke une puissance de A afin de calculer la suivante dans C

‡ B :=evalm(C) ;

‡ calcul de C=AB

‡ for i from 1 to n do for j from 1 to n do

‡ C[i,j] :=0; for l from 1 to n do C[i,j] :=C[i,j]+A[i,l]\*B[l,j] od ;

‡ od ;od ;

‡ calcul de la trace de  $A^k$

‡ t[k] :=sum('C[l,l]', 'l'=1..n) ;

‡ od ;

‡ print(seq(t[k], k=1..n)) ;

3. b/ On a vu que le produit de 2 matrices demande  $(2n - 1)n^2$  opérations. Dans l'algorithme précédent, cette opération en demande, en fait,  $2n^3$ , réalisée  $n - 1$  fois (pour calculer  $A^2, \dots, A^n$ ).

Donc le calcul de  $A^2, \dots, A^n$  demande  $2n^3(n-1)$  opérations. Il faut y rajouter  $n$  calculs de traces, donc  $n(n-1)$  additions. On obtient en tout  $2n^3(n-1) + n(n-1) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 2n^4$  opérations.

La complexité du programme conçu au a/ est donc de l'ordre de  $n^4$ .

4. a/

$i$  a[0] := (-1)  $\wedge$  n :

$i$  for k from 1 to n do a[k] := -1/k\*(sum('a[i]\*t[k-i]', 'i'=0...k-1)) od :

$i$  print(seq(a[k], k=0..n));

Les calculs résultent de l'application directe de la formule démontrée dans la question I. 7.

b/  $a_n = \det(A)$  et si  $a_n \neq 0$ ,  $A \in GL_n(\mathbb{C})$ ;

c/ On a vu que pour le calcul des traces, il fallait  $2n^3(n-1) + n(n-1)$  opérations.

Pour le calcul des  $a_k$ , l'on a  $k$  multiplications ( $a_i$  par  $\text{tr}(A^{k-i})$ ), plus  $k-1$  additions et une division par  $k$ , ce qui donne  $2k$  opérations.  $k$  variant de 1 à  $n$ , on obtient  $\sum_{k=1}^n 2k = n(n+1)$  opérations.

Finalement, après  $2n^3(n-1) + n(n-1) + n(n+1)$  opérations :

la complexité totale de l'algorithme des traces est encore de l'ordre de  $n^4$ .

d/ Soit  $A \in M_n(\mathbb{C})$ . Notons  $P(n)$  le nombre d'opérations nécessaire pour calculer son déterminant par la méthode classique.

L'on sait que :

$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{i1}(-1)^{i+1}\Delta_{i1}$  où  $\Delta_{ij}$  représente le mineur de  $A$  relatif à la ligne  $i$  et la colonne  $j$ .

Donc il y a  $nP(n-1)$  opérations de calcul des mineurs, plus  $n$  multiplications, plus  $n-1$  additions ou soustractions, ce qui donne en tout  $P(n) = nP(n-1) + 2n - 1$  opérations pour calculer  $\det(A)$ .

En posant  $u(n) = \frac{P(n)}{n!}$ , on obtient :  $u(n) = u(n-1) + \frac{2}{(n-1)!} - \frac{1}{n!}$  et en sommant membre à membre, pour  $k$  variant de 2 à  $n$  :

$$u(n) = u(1) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} \frac{1}{k!} - \sum_{k=2}^n \frac{1}{k!}.$$

Comme  $P(1) = 0$ ,  $u(1) = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u(n) = 2(e-1) - (e-2) = e$ .

Cela montre en particulier que  $P(n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} e.n!$ .

Donc la complexité de la méthode "naïve" est de l'ordre de  $n!$ .

En fait chaque produit dans le calcul de  $\chi_A$  est un polynôme de degré inférieur ou égal à  $n$  et il faut l'ordonner pour pouvoir en récupérer les coefficients, ce qui augmente encore le nombre d'opérations.

Comme  $n^4 = o_{+\infty}(n!)$ , il est évident que la méthode des traces est plus économique en calculs.

### Partie III

1. Exemple 1.

a/ Un endomorphisme de  $\mathbb{R}^n$  est défini de manière unique par l'image d'une base de  $\mathbb{R}^n$ .

La matrice de  $f$  dans la base B est alors :

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

$$\text{Im } f = \text{Vect}\{f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)\} \Rightarrow$$

$$\boxed{\text{Im } f = \text{Vect}\{\vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}}$$

D'où le rang de  $f$  est  $n - 1$ , la dimension de  $\text{Ker } f$  est 1 et comme  $\vec{e}_n \in \text{Ker } f$ ,

$$\boxed{\text{Ker } f = \text{Vect}\{\vec{e}_n\}}$$

$$\text{b/ } \forall \lambda \in \mathbb{R}, \chi_A(\lambda) = \begin{vmatrix} -\lambda & & & & \\ 1 & \cdot & & & (0) \\ & \cdot & \cdot & & \\ & (0) & \cdot & \cdot & \\ & & & 1 & -\lambda \end{vmatrix} = (-\lambda)^n \text{ (matrice triangulaire)}$$

c/ Comme, pour tout  $i \in \{1, \dots, n-1\}$ ,  $k \in \mathbb{N}$ ,  $f^k(\vec{e}_i) = \begin{cases} \vec{e}_{i+k} & \text{si } i+k \leq n \\ \vec{0} & \text{si } i+k > n \end{cases}$  et

$$f^k(\vec{e}_n) = \vec{0}, \text{tr}(A^k) = 0.$$

On a alors  $a_0 = (-1)^n$  et

$$\forall k \in \{1, \dots, n\}, a_k = -\frac{1}{k} \sum_{i=0}^{k-1} a_i \underbrace{\text{tr}(A^{k-i})}_0 = 0.$$

On retrouve :

$$\boxed{\chi_A(\lambda) = (-\lambda)^n}$$

## 2. Exemple 2.

La matrice de  $f$  dans la base  $B$  est alors :

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

$$\text{Im } f = \text{Vect}\{f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)\} \Rightarrow$$

$$\boxed{\text{Im } f = \text{Vect}\{\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n\} = \mathbb{R}^n}$$

D'où le rang de  $f$  est  $n$  et :

$$\boxed{\text{Ker } f = \text{Vect}\{\vec{0}\}}$$

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \chi_A(\lambda) = \begin{vmatrix} -\lambda & & & & 1 \\ 1 & \cdot & & & (0) \\ & \cdot & \cdot & & \\ & (0) & \cdot & \cdot & \\ & & & 1 & -\lambda \end{vmatrix}.$$

En développant suivant la première ligne, on obtient :

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \chi_A(\lambda) = (-\lambda) \begin{vmatrix} -\lambda & & & 0 \\ 1 & \cdot & & (0) \\ & \cdot & \cdot & \\ & (0) & \cdot & \cdot \\ & & & 1 & -\lambda \end{vmatrix} + (-1)^{n+1} \begin{vmatrix} 1 & -\lambda & & & \\ & \cdot & \cdot & & (0) \\ & & \cdot & \cdot & \\ & (0) & & \cdot & -\lambda \\ & & & & 1 \end{vmatrix}.$$

D'où, comme les 2 déterminants sont des déterminants de matrices triangulaires,

$$\boxed{\forall \lambda \in \mathbb{R}, \chi_A(\lambda) = (-\lambda)^n + (-1)^{n+1}}$$

En outre pour tout  $(k, i) \in \times \{0, \dots, n\} \times \{1, \dots, n\}$ ,  $f^k(\vec{e}_i) = \vec{e}_j$  avec  $j = i$  si  $k = 0$  ou  $k = n$  et  $j \neq i$  sinon.

Donc  $\text{tr}(A^0) = \text{tr}(A^n) = n$  et  $\forall k \in \{1, \dots, n-1\}$ ,  $\text{tr}(A^k) = 0$ .

On en déduit :

$$a_0 = (-1)^n$$

$$\forall k \in \{1, \dots, n-1\}, a_k = -\frac{1}{k} \sum_{i=0}^{k-1} a_i \underbrace{\text{tr}(A^{k-i})}_0 = 0.$$

$$a_n = -\frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} a_i \text{tr}(A^{n-i}) = -\frac{1}{n} a_0 \text{tr}(A^n) = (-1)^{n+1}.$$

On retrouve :

$$\boxed{\chi_A(\lambda) = (-\lambda)^n + (-1)^{n+1}}$$

### 3. Exemple 3.

a/ L'on sait que  $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $f(\vec{x}) = \langle \vec{x} | \vec{u} \rangle \vec{u}$  et que

$$\boxed{\text{Im} f = \text{Vect}\{\vec{u}\}}$$

D'où le rang de  $f$  est 1.

Enfin  $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $f(\vec{x}) = \vec{0} \Leftrightarrow \langle \vec{x} | \vec{u} \rangle = 0 \Leftrightarrow \vec{x} \perp \vec{u}$ . On obtient :

$$\boxed{\text{Ker } f = \{\vec{u}\}^\perp}$$

Dans une base  $B'$ , formée de  $\vec{u}$  et d'une base de  $\{\vec{u}\}^\perp$ ,  $f$  a pour matrice  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$  et,

comme la matrice est diagonale,

$$\boxed{\forall \lambda \in \mathbb{R}, \chi_A(\lambda) = \begin{vmatrix} 1 - \lambda & & & \\ & -\lambda & (0) & \\ & & \cdot & \\ (0) & & & \cdot \\ & & & -\lambda \end{vmatrix} = (1 - \lambda)(-\lambda)^{n-1}}$$

b/  $\forall j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $f(\vec{e}_j) = \langle \vec{e}_j | \vec{u} \rangle \vec{u} = u_j \vec{u}$ . D'où :

$$M_B(f) = A = \begin{pmatrix} u_1^2 & \cdot & \cdot & u_n u_1 \\ u_1 u_2 & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ \cdot & & & \cdot \\ u_1 u_n & \cdot & \cdot & u_n^2 \end{pmatrix} = (u_i u_j)_{i,j \in \{1, \dots, n\}} = U^t U \text{ en posant } U = \begin{pmatrix} u_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ u_n \end{pmatrix}$$

On a alors  $A^2 = U^t U U^t U = {}^t U U A = \left( \sum_{i=1}^n u_i^2 \right) A = A$  (car  $\vec{u}$  est unitaire). Donc :

$$\boxed{A^2 = A}$$

L'on en déduit que pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $A^k = A$  et  $\text{tr}(A^k) = \text{tr}(A) = 1$ .

On a donc :

$$a_0 = (-1)^n$$

$$a_1 = -a_0 = (-1)^{n+1}$$

$$a_2 = -\frac{1}{2}(a_0 + a_1) = 0 \text{ et si l'on suppose que pour } 2 \leq i \leq k < n, a_i = 0, a_{k+1} = -\frac{1}{k+1} \sum_{i=0}^k \underbrace{(a_0 + a_1)}_0 + \underbrace{a_2 + \dots + a_k}_0 = 0.$$

On retrouve :

$$\chi_A(\lambda) = (-\lambda)^n + (-1)^{n+1}\lambda^{n-1} = (-1)^n \lambda^{n-1}(\lambda - 1)$$

4. Une application.

a/ Pour  $k \geq 1$ ,  $a_k = -\frac{1}{k} \sum_{i=0}^{k-1} a_i \operatorname{tr}(A^{k-i}) = 0$ . D'où :

$$\chi_A(\lambda) = (-\lambda)^n$$

L'on en déduit que la seule valeur propre de  $A$  (racine de  $\chi_A$ ) est 0 d'ordre  $n$ .

La matrice  $A$  est alors trigonalisable et il existe  $P \in GL_n(\mathbb{C})$  telle que  $T = P^{-1}AP$  soit triangulaire supérieure, les valeurs propres figurant sur la diagonale :

$$T = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & & 0 \end{pmatrix}. \text{ Si l'on note } f \text{ l'endomorphisme de matrice } T \text{ dans la base canonique de}$$

$\mathbb{R}^n$ , une récurrence simple montre que  $f^k(\vec{e}_k) = \vec{0}$  et donc  $\forall k \in \{1, \dots, n\}$ ,  $f^n(\vec{e}_k) = \vec{0}$ . Cela prouve  $T^n = 0$  et comme  $A = PTP^{-1}$ ,

$$A^n = P T^n P^{-1} = 0$$

b/ Soit  $\lambda \in \operatorname{Spec}_{\mathbb{C}}(A)$ , alors il existe  $X \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  tel que  $AX = \lambda X$ . Cela prouve  $A^n X = \lambda^n X = 0$ . D'où  $\lambda^n = 0$  ( $X \neq 0$ )  $\Rightarrow \lambda = 0$ .

Donc 0 est valeur propre d'ordre  $n$  de  $A$ .

c/ Supposons  $A \in M_n(\mathbb{C})$  et  $A^n = 0$ . Notons  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  les valeurs propres complexes de  $A$ . On a vu en b/ que  $\lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$ .

On a vu en I. 2. que  $\forall p \in \mathbb{N}$ ,  $\operatorname{tr}(A^p) = \sum_{k=1}^n \lambda_k^p$ .

On en déduit que  $\forall p \in \mathbb{N}^*$ ,  $\operatorname{tr}(A^p) = \sum_{k=1}^n \lambda_k^p = 0$ .

Compte tenu de la question a/, on a montré :

$$\forall A \in M_n(\mathbb{C}), A^n = 0 \Leftrightarrow \operatorname{tr}(A) = \operatorname{tr}(A^2) = \dots = \operatorname{tr}(A^n) = 0$$

△△△

Rédigé par

Pierre Bron, professeur de Spéciales TSI

Lycée Chaptal, 6 allée Chaptal, 22000 St Brieuc

Tel. 0296639414

Adresse électronique : BRON.Pierre@wanadoo.fr