

## Préambule

- Dans les exercices d'algèbre on manipule très souvent des ensembles. Si  $A$  et  $B$  sont des ensembles il faut savoir :
- traduire  $x \in A$  suivant la manière dont est donné l'ensemble  $A$  : par une définition du cours, par compréhension ( $A = \{x \mid x \text{ vérifie une certaine propriété}\}$ )
  - comment on montre que  $A \subset B$
  - si on on montré seulement une inclusion ou l'égalité de deux ensembles, en particulier lorsqu'on cherche à résoudre une équation.

## I Nombres complexes, PTSI

### I.1 Formes des nombres complexes

#### I.1.1 Changement de forme

- Savoir écrire la forme algébrique ou exponentielle d'un nombre donné.
- Connaître l'écriture théorique de chaque forme, attention à 0 qui n'a pas UNE forme exponentielle.
- Utiliser l'unicité pour la forme algébrique, attention aux arguments pour la forme exponentielle.
- Calcul du conjugué et du module dans chaque cas.
- Formules d'Euler.

#### I.1.2 Choisir la bonne forme

- Pour le calcul de somme, la forme algébrique est plus adaptée
- Pour le calcul de produits et de quotients, on peut passer à la forme exponentielle.

### I.2 Utilisation calculatoire

#### I.2.1 Racines $n^{\text{ièmes}}$ de l'unité

- Connaître la forme (on prend  $n \geq 2$ ) :  $e^{\frac{2ik\pi}{n}}$  pour  $k \in \llbracket 0, n-1 \rrbracket$ .
- Elles vérifient l'équation  $z^n = 1$ .
- La somme des racines  $n^{\text{ièmes}}$  de l'unité (et de n'importe quel complexe) est nulle : lien avec les relations coefficients-racines de  $X^n - 1$ .
- Méthode de l'angle moitié.

#### I.2.2 Calcul de somme et d'intégrale

- Utilisation de  $e^{iak} = (e^{ia})^k$  lorsque  $k \in \mathbb{Z}$  (et seulement dans ce cas) pour reconnaître des sommes géométriques.
- Utilisation des parties réelles et imaginaires de  $e^{i\theta}$  pour le calcul d'intégrale ou de sommes trigonométriques.

#### I.2.3 Résolution d'équations de degré 2

- Racines conjuguées dans le cas d'une équation à coefficients réels et discriminant strictement négatif.
- Calcul sous forme algébrique ou exponentielle d'une racine carrée du discriminant lorsque qu'il n'est pas réel (les coefficients sont des complexes non réels).

## II Polynômes, PTSI

### II.1 Manipulations algébriques

- Degré et coefficient dominant d'une somme, d'un produit.
- Division euclidienne de deux polynômes. Application à la factorisation.
- Unicité des coefficients d'un polynôme, d'une expression polynomiale définie sur une infinité de valeurs.
- ne pas écrire  $X = 0$  (ou tout autre constante) qui est l'égalité entre deux polynômes. On utilise l'évaluation, qui est une opération linéaire.

## II.2 Racines

### II.2.1 Factorisation

- Lien entre  $\alpha$  est racine de  $P$  et la factorisation de  $P$  par  $X - \alpha$ .
- Caractérisation par la dérivation des racines multiples.

### II.2.2 Résultats théoriques

- Théorème de d'Alembert-Gauss : tout polynôme non constant (à coefficients dans  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ ) possède exactement autant de racines (comptées avec multiplicité) que son degré (il est scindé).
- Factorisation complète d'un polynôme dans  $\mathbb{C}[X]$  et  $\mathbb{R}[X]$  : connaître la forme (attention à ne pas oublier le coefficient dominant), la méthode pour déduire la factorisation réelle.
- Relations coefficients-racines : pour un polynôme de coefficient dominant égal à 1 et degré  $n \geq 1$ , le coefficient de  $X^{n-1}$  est l'opposé de la somme des racines et le coefficient constant est  $(-1)^n$  fois le produit des racines. Quand le polynôme considéré n'est pas de coefficient dominant égal à 1, on commence par factoriser par ce coefficient dominant.

## III Espaces vectoriels et applications linéaires

### III.1 Espaces vectoriels

#### III.1.1 Familles

- Familles libres : exemples de référence, méthode pour prouver qu'une famille est libre (suivre la définition). La liberté de 3 vecteurs n'est PAS le fait d'être 2 à 2 non colinéaires.
- Familles génératrices : idem.
- Bases : idem.
- Dans un espace de dimension  $n$ , une famille de  $n$  vecteurs est libre ssi elle est génératrice.
- Coordonnées d'un vecteur dans une base : définition théorique, savoir les trouver en pratique.
- Théorème de la base incomplète.

#### III.1.2 Sous-espaces

- Méthode pour prouver que  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$  (un espace de référence/connu).
- Égalité de deux espaces : inclusion + égalité des dimensions.
- Espaces supplémentaires, espaces en somme directe : définition, caractérisation générale, théorème de la base adaptée. Dimension d'une somme directe.

### III.2 Applications linéaires

- Définition, utilisation pour calculer l'image d'une combinaison linéaire (entre deux vecteurs, ou sous forme de somme).
- Applications linéaires classiques : dérivation, intégration sur un segment fixé, évaluation d'une fonction ou d'un polynôme, identité, homothétie, projection, symétrie.
- Noyau et image : définitions, lien avec l'injectivité et la surjectivité.
- Théorème du rang.
- Caractérisations de la bijectivité : l'image d'une base est une base, injectivité ou surjectivité + égalité des dimensions.

## IV Matrices, déterminants

### IV.1 Espace des matrices

#### IV.1.1 Opérations

- $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  est un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension  $n \times p$ , combinaison linéaire de matrices de même taille.
- Produit matriciel entre matrices compatibles. Produit d'une matrice par une colonne (dans cet ordre) : interprétation en tant que combinaison linéaire des colonnes.

- Transposition, lien avec les combinaisons linéaires (linéarité de la transposition) et avec le produit (inverse l'ordre).
- Puissances de matrices carrées, cas particulier  $M^0 = I_n$ . Cas particulier : matrices triangulaires ou diagonales.
- Rang d'une matrice en tant que nombre de pivots dans la matrice échelonnée réduite.  $\text{rg}(M) = \text{rg}({}^tM)$ .
- $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ .

#### IV.1.2 Matrices inversibles

- Calcul en pratique de l'inverse.
- Utilisation de la définition pour montrer l'inversibilité (par exemple lorsque  $M^2 + 2M - I_2 = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{K})}$ , montrer que  $M$  est inversible).
- Utilisation pour exprimer l'unique solution d'un système linéaire.
- Lien avec le rang.

### IV.2 Matrices représentant un objet

#### IV.2.1 Matrice d'une famille dans une base

On considère  $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u_1, \dots, u_p)$  où  $\mathcal{B}$  est une base d'un espace  $E$ .

- Construction effective par calcul des coordonnées des vecteurs représentés dans la base choisie.
- Interprétation du rang comme dimension de  $\text{Vect}(u_1, \dots, u_p)$  ie. le rang de la famille  $(u_1, \dots, u_p)$ . On en déduit (en utilisant la base canonique de  $K^n$ ) que le rang d'une matrice est également la dimension de l'espace engendré par ses colonnes.
- Si  $M$  est carrée ( $\dim(E) = p = \text{Card}(u_1, \dots, u_p)$ ),  $M$  est inversible ssi  $(u_1, \dots, u_p)$  est une base.  $M$  est alors la matrice de passage de  $\mathcal{B}$  à la nouvelle base  $\mathcal{B}' = (u_1, \dots, u_p)$ .  
Pour  $x \in E$  on a  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(x) = P \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(x)$  que l'on note souvent  $X = PX'$  où  $X$  représente la colonne des coordonnées de  $x$  dans  $\mathcal{B}$  et  $X'$  celle dans  $\mathcal{B}'$ .

#### IV.2.2 Matrice d'une application linéaire

Cette fois  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  et  $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f)$  où  $\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F$  sont des bases de  $E$  et  $F$  respectivement.

- Construction en pratique : on calcule les coordonnées de  $f(\mathcal{B}_E)$  dans la base  $\mathcal{B}_F$ , le cas le plus courant des endomorphismes étant  $E = F$  et  $\mathcal{B}_E = \mathcal{B}_F$ .
- $\text{rg}(f) = \text{rg}(M)$ . Lien entre le théorème du rang et le nombre de pivots de  $M$ , les inconnues principales et paramètres d'un système de matrice  $M$ .
- Calcul de  $\ker(f)$  en calculant d'abord  $\ker(M)$  : on traduit les colonnes obtenues qui sont des coordonnées dans  $\mathcal{B}_E$ .

#### IV.2.3 Matrice d'un endomorphisme

On prend le cas particulier (par rapport au point précédent),  $E = F$  et  $\mathcal{B}_E = \mathcal{B}_F$ .

- Matrice canoniquement associée à un endomorphisme de  $\mathbb{K}^n$ , endomorphisme de  $\mathbb{K}^n$  canoniquement associé à une matrice.
- $f$  est bijective ssi  $M$  est inversible.
- Changement de base. Si  $\mathcal{B}'$  est une autre base de  $E$  et  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\mathcal{B}')$  est la matrice de passage de  $\mathcal{B}_E$  à  $\mathcal{B}'$  alors on a  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) = P^{-1} \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)P$  que l'on note souvent  $M' = P^{-1}MP$  ou encore  $M = PM'P^{-1}$ .
- $\text{tr}(f) = \text{tr}(M) = \text{tr}(M')$ .

### IV.3 Déterminant

Ici toutes les matrices sont forcément carrées.

### IV.3.1 Calculs

- Propriétés calculatoires : effet des opérations élémentaires (attention à la multiplication d'une colonne/ligne), factorisation d'UNE ligne ou colonne, invariance par transposition, nul si la famille des colonnes/ligne est liée (en particulier si une colonne est nulle ou deux colonnes proportionnelles).
- Développement par rapport à une ligne ou une colonne.
- Déterminant triangulaire : il vaut le produit des coefficients diagonaux.
- $\det(M) \neq 0$  ssi  $M$  est inversible.
- $\det(AB) = \det(A)\det(B)$ .

### IV.3.2 Déterminant d'une famille, d'un endomorphisme

- Le déterminant d'une famille (préciser la base utilisée pour construire la matrice) est non nul ssi cette famille est une base.
- Le déterminant d'un endomorphisme  $f$  ne dépend pas de la base choisi pour exprimer la matrice de  $f$  et est non nul ssi  $f$  est bijective.
- Orientation d'une base du plan et de l'espace : c'est le signe du déterminant dans la base canonique (ou dans une BOND) qui la donne.

## V Réduction, diagonalisation

On se place ici en dimension finie exclusivement.

### V.1 Éléments propres

#### V.1.1 Pour une matrice

On considère  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice carrée

- Les vecteurs propres de  $M$  sont les colonnes  $X \neq 0_{\mathbb{K}^n}$  telles qu'il existe un scalaire  $\lambda$  (appelé valeur propre associée) tel que  $MX = \lambda X$ .
- Les espaces propres de  $M$  sont les  $\ker(M - \lambda I_n) = \ker(\lambda I_n - M)$ , ensembles des solutions de l'équation  $MX = \lambda X$  où  $\lambda$  est une valeur propre et  $X$  une colonne.
- Un espace propre est de dimension au moins 1.
- Le polynôme caractéristique de  $M$  est  $\chi_M(x) = \det(xI_n - M)$ . C'est un polynôme unitaire de degré  $n$ .
- $\lambda \in \mathbb{K}$  est une valeur propre de  $M$  ssi  $\chi_M(\lambda) = 0$  ( $\lambda$  est une racine de  $M$ )
- Les espaces propres sont en somme directe. Une famille de vecteurs propres associés à des valeurs propres deux à deux distinctes est libre (des vecteurs propres sont forcément non nuls, rappelons le).
- Théorème du rang :  $\dim(\ker(M - \lambda I_n)) = n - \text{rg}(M - \lambda I_n)$ .
- Savoir montrer que si  $MX = \lambda X$  alors pour tout  $k \in \mathbb{N}$  on a  $M^k X = \lambda^k X$

#### V.1.2 Pour un endomorphisme

On considère  $f \in \mathcal{L}(E)$ .

- Vecteurs propres et valeurs propres :  $f(x) = \lambda x$  avec  $\lambda \in \mathbb{K}$  et  $x \in E$ ,  $x \neq 0_E$ .
- $E_\lambda(f) = \ker(f - \lambda Id_E) = \ker(\lambda Id_E - f)$  sont les espaces propres.
- On a les mêmes propriétés des espaces propres, polynôme caractéristique, théorème du rang... que pour les matrices.

### V.2 Réduction

#### V.2.1 Diagonalisation

On énonce les propriétés pour une matrice  $M$ , on peut les traduire mot pour mot pour un endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(E)$  (en dimension finie).

- Définition de  $M$  est diagonalisable : il existe une matrice  $D$  diagonale semblable à  $M$ .
- Définition de  $f$  est diagonalisable : il existe une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  telle que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$  est diagonale ie  $\mathcal{B}$  est composée de vecteurs propres de  $f$ .

- $M$  est diagonalisable ssi  $\mathbb{K}^n = \bigoplus_{\lambda \in Sp(M)} E_\lambda(M)$ .
- $M$  est diagonalisable sur  $\mathbb{K}$  ssi  $\chi_M$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  et pour chaque racine  $\lambda$ ,  $\dim(\ker(M - \lambda I_n))$  est égale à la multiplicité de  $\lambda$  comme racine de  $\chi_M$ .
- SI  $\chi_M$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  et à racines simples, ALORS  $M$  est diagonalisable.
- Si  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est symétrique (et à coefficients réels) alors  $M$  est diagonalisable sur  $\mathbb{R}$ , ses espaces propres sont deux à deux orthogonaux et on **peut** trouver une base orthonormée de vecteurs propres ie une matrice  $P \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $P^{-1}MP = {}^tPMP$  est diagonale.

### V.2.2 Trigonalisation

Cette fois on énonce les propriétés pour un endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(E)$ .

- Si  $\chi_f$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  alors on peut trouver une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  telle que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$  est triangulaire supérieure, avec sur sa diagonales les racines de  $\chi_f$
- Notons  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  toutes les racines complexes de  $\chi_f$  (avec multiplicité, un même nombre peut apparaître plusieurs fois. Le théorème de d'Alembert-Gauss nous assure que  $\chi_f$  est scindé sur  $\mathbb{C}$ ). Alors

$$\det(f) = \prod_{k=1}^n \lambda_k \text{ et } \text{tr}(f) = \sum_{k=1}^n \lambda_k$$

- On en déduit que  $\chi_f(x) = x^n - \text{tr}(f)x^{n-1} + \dots + (-1)^n \det(f)$  lorsque  $n \geq 2$ .