

Corrigé de la feuille d'exercices n°3

N'oubliez pas de regarder la fin du TD 2 sur l'intégration des relations de comparaison.

Exercices obligatoires : 2, 3, 4, 9, 14, 17.

Exercices en groupes :

- exo n°15 Groupe 1 : Raphaël ; Ambroise ; Ingrid ; Maxime ;
- exo n°10 Groupe 2 : Lucas ; Sébastien ; Adrien ; Tredy ;
- exo n°6 Groupe 3 : Ernest ; Daniel ; Camil ; Malarvivy ;
- exo n°5 Groupe 4 : Maxence ; Thibault ; Constant ; Rayan ;
- exo n°11 Groupe 5 : Luca ; Michèle ; Clément ; Augustin ;

a. Exercices basiques

Exercice 1.

Sur $\mathbb{R}^2$, on considère l'application $N : (x, y) \mapsto |x| + \max(|x|, |y|)$. Montrer que N est une norme sur $\mathbb{R}^2$.

Correction.

L'application N est bien définie sur $\mathbb{R}^2$.

Soit $(x, y), (x', y') \in \mathbb{R}^2$ et $\lambda \in \mathbb{R}$.

- i) (Positivité) On a $N(x, y) = |x| + \max(|x|, |y|) \geq 2|x| \geq 0$.
- ii) (Séparation) On suppose que $N(x, y) = 0$. Les termes d'une somme nulle de nombres positifs sont tous nuls, donc en particulier, $\max(|x|, |y|) = 0$. Or $0 \leq |x| \leq \max(|x|, |y|)$ et $0 \leq |y| \leq \max(|x|, |y|)$, d'où $(x, y) = (0, 0)$.
- iii) (Homogénéité) On a :

$$\begin{aligned}
 N(\lambda(x, y)) &= N(\lambda x, \lambda y) \\
 &= \underbrace{|\lambda x|}_{=|\lambda| \cdot |x|} + \max(\underbrace{|\lambda x|}_{=|\lambda| \cdot |x|}, \underbrace{|\lambda y|}_{=|\lambda| \cdot |y|}) \\
 &= |\lambda|(|x| + \max(|x|, |y|)) \\
 N(\lambda(x, y)) &= |\lambda| \cdot N(x, y).
 \end{aligned}$$

iv) (Inégalité triangulaire) On a :

$$\begin{aligned}
 N((x, y) + (x', y')) &= N(x + x', y + y') \\
 &= \underbrace{|x + x'|}_{\leq |x| + |x'|} + \max(\underbrace{|x + x'|}_{\leq |x| + |x'|}, \underbrace{|y + y'|}_{\leq |y| + |y'|}) \\
 &\leq |x| + |x'| + \max(|x|, |y|) + \max(|x'|, |y'|) \\
 N((x, y) + (x', y')) &= N(x, y) + N(x', y').
 \end{aligned}$$

Donc N est bien une norme sur $\mathbb{R}^2$.

Exercice 2.

Sur $\mathbb{R}^2$, on considère l'application $N : (x, y) \mapsto 2|x| + |y|$. Montrer que N est une norme sur $\mathbb{R}^2$ et dessiner sa sphère unité.

Correction.

L'application N est bien définie sur $\mathbb{R}^2$.

Soit $(x, y), (x', y') \in \mathbb{R}^2$ et $\lambda \in \mathbb{R}$.

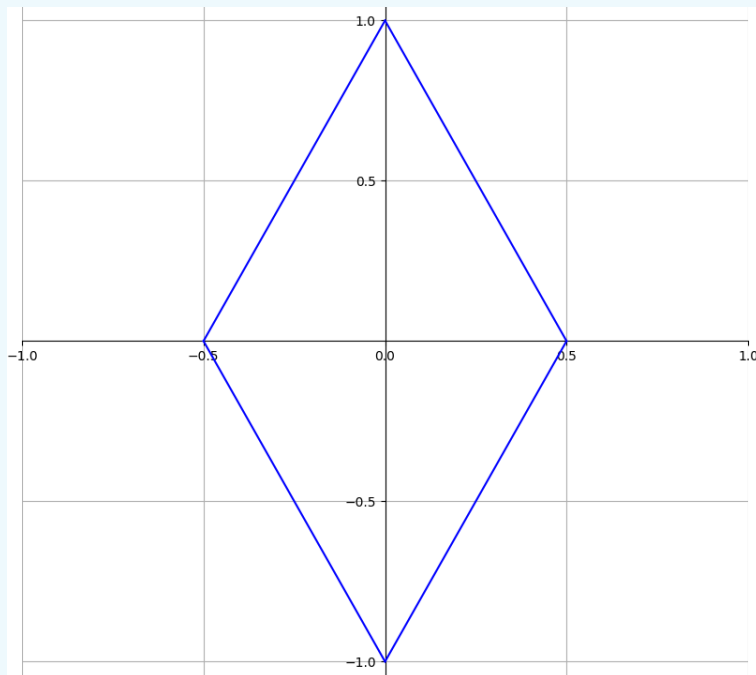
- i) (Positivité) On a $N(x, y) = 2|x| + |y| \geq 0$.
- ii) (Séparation) On suppose que $N(x, y) = 0$. Les termes d'une somme nulle de nombres positifs sont tous nuls, donc $|x| = 0$ et $|y| = 0$, d'où $(x, y) = (0, 0)$.
- iii) (Homogénéité) On a :

$$\begin{aligned}
 N(\lambda(x, y)) &= N(\lambda x, \lambda y) \\
 &= \underbrace{2|\lambda x|}_{=|\lambda| \cdot 2|x|} + \underbrace{|\lambda y|}_{=|\lambda| \cdot |y|} \\
 &= |\lambda|(2|x| + |y|) \\
 N(\lambda(x, y)) &= |\lambda| \cdot N(x, y).
 \end{aligned}$$

- iv) (Inégalité triangulaire) On a :

$$\begin{aligned}
 N((x, y) + (x', y')) &= N(x + x', y + y') \\
 &= \underbrace{2|x + x'|}_{\leq 2|x| + 2|x'|} + \underbrace{|y + y'|}_{\leq |y| + |y'|} \\
 &\leq 2|x| + |y| + 2|x'| + |y'| \\
 N((x, y) + (x', y')) &= N(x, y) + N(x', y').
 \end{aligned}$$

Donc N est bien une norme sur $\mathbb{R}^2$. De plus, en étudiant l'équation $N(x, y) = 1$ sur les quatre cadrants de $\mathbb{R}^2$, on obtient, pour la sphère unité de N :



Exercice 3.

On considère l'espace vectoriel $E = C_b(\mathbb{R}_+, \mathbb{R})$ des fonctions continues bornées de $\mathbb{R}_+$ dans $\mathbb{R}$ qui tendent vers 0 en $+\infty$ et, pour $f \in E$, on considère :

$$\|f\| = \int_0^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt.$$

Montrer que l'application $f \mapsto \|f\|$ est une norme sur E .

Correction.

Tout d'abord, montrons que l'application $\|\cdot\|$ est bien définie sur E . Soit $f \in E$.

La fonction $t \mapsto |f(t)|e^{-t^2}$ est continue (comme produit de fonctions continues), positive sur $[0, +\infty[$.

Montrons que l'intégrale $\int_0^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt$ converge.

en $+\infty$: comme f est bornée sur $\mathbb{R}_+$, il existe $M \in \mathbb{R}_+$ tel que, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, $|f(t)| \leq M$. Par suite, on a, par croissances comparées :

$$t^2 |f(t)|e^{-t^2} \leq M t^2 e^{-t^2} \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{} 0,$$

d'où :

$$|f(t)|e^{-t^2} = o_{t \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{t^2} \right).$$

Or, l'intégrale $\int_1^{+\infty} \frac{1}{t^2} dt$ converge d'après le critère de Riemann en $+\infty$ ($2 > 1$), donc, par comparaison, $\int_1^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt$ converge.

De plus, $t \mapsto |f(t)|e^{-t^2}$ étant continue sur le segment $[0, 1]$, l'intégrale $\int_0^1 |f(t)|e^{-t^2} dt$ converge.

Ainsi, d'après la relation de Chasles, $\int_0^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt$ converge et donc $\|f\|$ est bien défini.

Désormais, montrons que $\|\cdot\|$ est une norme sur E . Soit $f, g \in E$ et $\lambda \in \mathbb{R}$.

- i) **(Positivité)** Comme $t \mapsto |f(t)|e^{-t^2}$ est positive sur $\mathbb{R}_+$, par positivité de l'intégrale, $\|f\| \geq 0$.
- ii) **(Séparation)** On suppose que $\|f\| = 0$. La fonction $t \mapsto |f(t)|e^{-t^2}$ est continue, positive sur $\mathbb{R}_+$ et d'intégrale nulle, donc, c'est la fonction nulle. Ainsi, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, $|f(t)| \underbrace{e^{-t^2}}_{\neq 0} = 0$,

d'où, $|f(t)| = 0$ et donc $f(t) = 0$.
Par suite, $f = 0$.

- iii) **(Homogénéité)** On a, par linéarité de l'intégrale (convergente) :

$$\begin{aligned}\|\lambda f\| &= \int_0^{+\infty} |\lambda f(t)|e^{-t^2} dt \\ &= \int_0^{+\infty} |\lambda| \cdot |f(t)|e^{-t^2} dt \\ &= |\lambda| \int_0^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt \\ \|\lambda f\| &= |\lambda| \cdot \|f\|.\end{aligned}$$

- iv) **(Inégalité triangulaire)** On a, par croissance et linéarité de l'intégrale :

$$\begin{aligned}\|f + g\| &= \int_0^{+\infty} \underbrace{|f(t) + g(t)|}_{\leq |f(t)| + |g(t)|} e^{-t^2} dt \\ &\leq \int_0^{+\infty} (|f(t)| + |g(t)|)e^{-t^2} dt \\ &\leq \int_0^{+\infty} |f(t)|e^{-t^2} dt + \int_0^{+\infty} |g(t)|e^{-t^2} dt \\ \|f + g\| &\leq \|f\| + \|g\|.\end{aligned}$$

Donc $\|\cdot\|$ est bien une norme sur E .

Exercice 4.

Sur $E = \mathbb{R}[X]$, on définit N_1 et N_2 par

$$N_1(P) = \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0)| \text{ et } N_2(P) = \sup_{t \in [-1,1]} |P(t)|.$$

Démontrer que N_1 et N_2 sont deux normes sur E .

Correction.

On vérifie d'abord que ces deux quantités sont bien définies. En particulier, la somme apparaissant dans $N_1(P)$ est en réalité une somme finie. Prenons ensuite P, Q dans E et $\lambda \in \mathbb{R}$. Alors, pour tout $k \geq 0$,

$$|(P+Q)^{(k)}(0)| \leq |P^{(k)}(0)| + |Q^{(k)}(0)|$$

et donc, en passant à la somme $N_1(P+Q) \leq N_1(P) + N_1(Q)$. On a clairement $N_1(\lambda P) = |\lambda|N_1(P)$. Enfin, si $N_1(P) = 0$, alors 0 est une racine de multiplicité infinie de P , ce qui entraîne que $P = 0$. Passons maintenant à N_2 . On a, pour tout $t \in [-1, 1]$,

$$|(P+Q)(t)| \leq |P(t)| + |Q(t)| \leq N_2(P) + N_2(Q).$$

En passant au sup pour $t \in [-1, 1]$, on en déduit que

$$N_2(P+Q) \leq N_2(P) + N_2(Q).$$

Il est clair que $N_2(\lambda P) = |\lambda|N_2(P)$, et si $N_2(P) = 0$, alors P admet une infinité de racines, donc $P = 0$. Ainsi, N_2 est également une norme sur E .

Exercice 5.

Soit $E = C^1([0, 1], \mathbb{R})$. On définit

$$N(f) = |f(0)| + \|f'\|_\infty, \quad N'(f) = \|f\|_\infty + \|f'\|_\infty.$$

Démontrer que N et N' sont deux normes sur E .

Correction.

Remarquons d'abord que N est à valeurs dans $\mathbb{R}_+$ et prenons $f, g \in E$. Alors on a $N(f) = 0$ si et seulement $f(0) = 0$ et $f' \equiv 0$. La deuxième condition entraîne que f est constante sur $[0, 1]$ et la première que f est identiquement nulle. De plus, on a clairement $N(\lambda f) = |\lambda|N(f)$ et

$$N(f+g) \leq |f(0)| + |g(0)| + \|f'\|_\infty + \|g'\|_\infty = N(f) + N(g).$$

N est une norme, et la preuve est identique, mais plus simple, pour N' .

Exercice 6.

Soit E l'espace vectoriel des suites à valeurs dans $\mathbb{K}$ convergentes. On considère l'application $\|\cdot\|$ défini par :

$$\text{pour } u = (u_n) \in E, \quad \|u\| = \lim_{n \rightarrow \infty} |u_n|.$$

1. Montrer que $\|\cdot\|$ est une semi-norme sur E i.e. $\|\cdot\|$ vérifie tous les axiomes d'une norme excepté l'axiome de séparation.
2. Donner un exemple de suite qui ne satisfait pas à l'axiome de séparation.

Correction.

1. Soit $u = (u_n), v = (v_n) \in E$ et $\lambda \in \mathbb{K}$. On note $U = \lim_{n \rightarrow \infty} |u_n|$ et $V = \lim_{n \rightarrow \infty} |v_n|$.
 - *Positivité* $\|u\| = \lim_{n \rightarrow \infty} |u_n| = |U| \geq 0$.
 - *Homogénéité* $\|\lambda u\| = \lim_{n \rightarrow \infty} |\lambda u_n| = |\lambda| |U| = |\lambda| \|u\|$.
 - *Inégalité triangulaire*

$$\begin{aligned} \|u + v\| &= \lim_{n \rightarrow \infty} |u_n + v_n| \\ &\leq \lim_{n \rightarrow \infty} |u_n| + |v_n| \\ &\leq |U| + |V| = \|u\| + \|v\|. \end{aligned}$$

2. *Séparation non vérifiée* : Une suite qui converge vers 0 a une "norme" égale à 0 ! Or si elle possède au moins un terme non nul (on peut prendre par exemple $(e^{-n})_{n \in \mathbb{N}}$), elle est différente de la suite constante en 0 (qui constitue le vecteur nul de E). Donc l'axiome de séparation n'est pas vérifié.

Exercice 7.

Dites si les propositions suivantes sont vraies ou fausses :

1. Si (E, N) est un espace vectoriel normé, $x \in E$, $r > 0$ et $B(x, r)$ est la boule de centre x et de rayon $r > 0$, alors pour tout $\lambda > 0$, $\lambda B(x, r) = B(x, \lambda r)$.
2. $N : (x, y) \mapsto |5x + 3y|$ est une norme sur $\mathbb{R}^2$.
3. Soit $(E, \|\cdot\|)$ un espace vectoriel normé, et x, y deux vecteurs de E tels que $\|x + y\| = \|x\| + \|y\|$. Alors $x \in \text{vect}(y)$.
4. Soit $E = \mathbb{R}_1[X]$. Alors $N : P \mapsto |P(0)| + |P(1)|$ est une norme sur E .

Correction.

1. Non ! $\lambda B(x, r) = B(\lambda x, \lambda r)$ et la formule proposée ne fonctionne que si $x = 0$.
2. Posons $y = 5$ et $x = -3$. Alors $5x + 3y = 0$, d'où $N(-3, 5) = 0$ sans que $(-3, 5)$ ne soit le vecteur nul. N n'est pas une norme !
3. On va donner un contre exemple avec $(\mathbb{R}^2, \|\cdot\|_\infty)$. Prenons en effet $x = (1, 0)$ et $y = (1, 1)$. Alors $\|x\|_\infty = \|y\|_\infty = 1$ et $\|x + y\|_\infty = 2$ alors que (x, y) est libre.
4. Oui. La seule difficulté est de montrer que $N(P) = 0 \implies P = 0$. Mais si P est un polynôme de degré un (donc une fonction affine) qui s'annule en 0 et en 1, alors P est identiquement nul.

Exercice 8.

Soit $(E, \|\cdot\|)$ un espace vectoriel normé.

1. Démontrer que, pour tous $x, y \in E$, on a

$$\|x\| + \|y\| \leq \|x + y\| + \|x - y\|.$$

En déduire que

$$\|x\| + \|y\| \leq 2 \max(\|x + y\|, \|x - y\|).$$

La constante 2 peut elle être améliorée ?

2. On suppose désormais que la norme est issue d'un produit scalaire. Démontrer que, pour tous $x, y \in E$, on a

$$(\|x\| + \|y\|)^2 \leq \|x + y\|^2 + \|x - y\|^2.$$

En déduire que

$$\|x\| + \|y\| \leq \sqrt{2} \max(\|x + y\|, \|x - y\|).$$

La constante $\sqrt{2}$ peut elle être améliorée ?

Correction.

1. On écrit

$$x = \frac{1}{2}(x + y) + \frac{1}{2}(x - y)$$

de sorte que, par l'inégalité triangulaire,

$$\|x\| \leq \frac{1}{2} (\|x + y\| + \|x - y\|).$$

De même, on a

$$\|y\| \leq \frac{1}{2} (\|x + y\| + \|x - y\|)$$

et en sommant les deux inégalités, on a l'inégalité demandé. Puisque $\|x + y\| \leq \max(\|x + y\|, \|x - y\|)$ et que $\|x - y\| \leq \max(\|x + y\|, \|x - y\|)$, on a finalement aussi

$$\|x\| + \|y\| \leq 2 \max(\|x + y\|, \|x - y\|).$$

La constante 2 ne peut pas être améliorée, car elle est parfois atteinte avec $\|x\| \neq 0$ et $\|y\| \neq 0$. C'est le cas en effet par exemple pour $(\mathbb{R}^2, \|\cdot\|_\infty)$ lorsque $x = (1, 0)$ et $y = (0, 1)$.

2. Soit $\langle \cdot, \cdot \rangle$ le produit scalaire dont est issu la norme. Alors

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\langle x, y \rangle,$$

$$\|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2\langle x, y \rangle,$$

d'où

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 &= \|x\|^2 + \|y\|^2 + (\|x\|^2 + \|y\|^2) \\ &\geq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\|x\|\|y\| \\ &\geq (\|x\| + \|y\|)^2. \end{aligned}$$

Puisque $\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 \leq 2 \max(\|x + y\|^2, \|x - y\|^2)$, on obtient bien la deuxième inégalité demandée. Enfin, la constante $\sqrt{2}$ ne peut pas être améliorée. Elle est atteinte sur $\mathbb{R}^2$ muni du produit scalaire canonique lorsque $x = (1, 0)$ et $y = (0, 1)$.

Exercice 9.

Soient $a_1, \dots, a_n$ des réels et $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ définie par

$$N(x_1, \dots, x_n) = a_1|x_1| + \dots + a_n|x_n|.$$

Donner une condition nécessaire et suffisante portant sur les a_k pour que N soit une norme sur $\mathbb{R}^n$.

Correction.

Notons $(e_1, \dots, e_n)$ la base canonique de $\mathbb{R}^n$. Alors si N est une norme, on sait que $N(e_k) = a_k > 0$, et donc il est nécessaire que tous les a_k soient strictement positifs. Cette condition est également suffisante. En effet, N est alors bien à valeurs dans $\mathbb{R}_+$, il est clair que l'on a $N(\lambda x) = |\lambda|N(x)$ et que, si $N(x) = 0$, alors

$$a_1|x_1| + \dots + a_n|x_n| = 0 \implies x = 0$$

puisqu'on somme à gauche des éléments qui sont tous positifs. Leur somme étant nulle, chacun des éléments doit être nul. Enfin, l'inégalité triangulaire se prouve simplement comme pour la norme $\|\cdot\|_1$. En effet, si $x, y \in \mathbb{R}^n$, alors

$$\begin{aligned} N(x+y) &= a_1|x_1+y_1| + \dots + a_n|x_n+y_n| \\ &\leq a_1(|x_1|+|y_1|) + \dots + a_n(|x_n|+|y_n|) \\ &\leq a_1|x_1| + \dots + a_n|x_n| + a_1|y_1| + \dots + a_n|y_n| \\ &\leq N(x) + N(y). \end{aligned}$$

Exercice 10.

Soient N_1 et N_2 deux normes sur un espace vectoriel E . On pose $N = \max(N_1, N_2)$. Démontrer que N est une norme sur E .

Correction.

On vérifie les trois propriétés définissant une norme (on remarque que N est bien à valeurs dans $\mathbb{R}_+$). D'une part, si $N(x) = 0$, alors $N_1(x) = 0$ et donc $x = 0$ puisque N_1 est une norme. Ensuite, si $x \in E$ et $\lambda \in \mathbb{R}$, alors

$$\begin{aligned} N(\lambda x) &= \max(N_1(\lambda x), N_2(\lambda x)) \\ &= \max(|\lambda|N_1(x), |\lambda|N_2(x)) \\ &= |\lambda| \max(N_1(x), N_2(x)) \\ &= |\lambda|N(x). \end{aligned}$$

Enfin, prouvons l'inégalité triangulaire pour N . En effet, si x et y sont dans E , alors d'une part

$$N_1(x+y) \leq N_1(x) + N_1(y) \leq N(x) + N(y)$$

et d'autre part

$$N_2(x+y) \leq N_2(x) + N_2(y) \leq N(x) + N(y).$$

En passant au maximum, on obtient bien

$$N(x+y) \leq N(x) + N(y).$$

Exercice 11.

On définit une application sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ en posant

$$N(A) = n \max_{i,j} |a_{i,j}| \text{ si } A = (a_{i,j}).$$

Vérifier que l'on définit bien une norme sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, puis qu'il s'agit d'une norme d'algèbre, c'est-à-dire que

$$N(AB) \leq N(A)N(B) \text{ pour toutes matrices } A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}).$$

Correction.

La démonstration du fait qu'il s'agit d'une norme est une simple modification du cas classique de la norme infinie dans $\mathbb{R}^p$. On peut d'ailleurs procéder par isomorphisme entre $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ et $\mathbb{R}^{n^2}$. Montrons qu'il s'agit d'une norme d'algèbre, en prenant $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, et en posant $C = AB$. Écrivons $C = (c_{i,j})$. On a $c_{i,j} = \sum_{k=1}^n a_{i,k}b_{k,j}$. On a donc :

$$\begin{aligned} n|c_{i,j}| &\leq n \sum_{k=1}^n |a_{i,k}| |b_{k,j}| \\ &\leq n \sum_{k=1}^n \frac{N(A)}{n} \frac{N(B)}{n} \\ &\leq N(A)N(B). \end{aligned}$$

Exercice 12.

Soit $a, b > 0$. On pose, pour tout $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, $N(x, y) = \sqrt{a^2x^2 + b^2y^2}$.

1. Prouver que N est une norme.
2. Dessiner la boule de centre 0 et de rayon 1.
3. Déterminer le plus petit nombre $p > 0$ tel que $N \leq p\|\cdot\|_2$ et le plus grand nombre q tel que $q\|\cdot\|_2 \leq N$.

Correction.

1. Le seul point non immédiat est de vérifier que N vérifie l'inégalité triangulaire. Pour cela, on s'inspire du même résultat concernant la norme euclidienne usuelle. Prenons en effet $X_1 = (x_1, y_1)$ et $X_2 = (x_2, y_2)$ dans $\mathbb{R}^2$. Alors :

$$\begin{aligned} N^2(X_1 + X_2) &= a^2(x_1 + x_2)^2 + b^2(y_1 + y_2)^2 \\ &= a^2x_1^2 + a^2x_2^2 + b^2y_1^2 + b^2y_2^2 + 2a^2x_1x_2 + 2b^2y_1y_2 \\ &= a^2x_1^2 + a^2x_2^2 + b^2y_1^2 + b^2y_2^2 + 2((ax_1)(ax_2) + (by_1)(by_2)) \\ &\leq a^2x_1^2 + a^2x_2^2 + b^2y_1^2 + b^2y_2^2 + 2\sqrt{a^2x_1^2 + b^2y_1^2}\sqrt{a^2x_2^2 + b^2y_2^2} \end{aligned}$$

où la dernière ligne est une conséquence immédiate de l'inégalité de Cauchy-Schwarz. On a

donc obtenu

$$N^2(x_1 + y_1, x_2 + y_2) \leq \left(\sqrt{a^2 x_1^2 + b^2 y_1^2} + \sqrt{a^2 x_2^2 + b^2 y_2^2} \right)^2 = (N(X_1) + N(X_2))^2$$

ce qui est bien l'inégalité triangulaire voulue. On pouvait aussi remarquer que N est la norme issue du produit scalaire suivant :

$$\phi((x_1, y_1), (x_2, y_2)) = a^2 x_1 x_2 + b^2 y_1 y_2.$$

2. (x, y) est dans cette boule si et seulement si $a^2 x^2 + b^2 y^2 \leq 1$. On reconnaît une ellipse dont les extrémités des axes sont les points $(\pm \frac{1}{a}, 0)$ et $(0, \pm \frac{1}{b})$.
3. Supposons par exemple $a \leq b$. Alors, pour tout (x, y) de $\mathbb{R}^2$, on a

$$N(x, y) \leq \sqrt{b^2 x^2 + b^2 y^2} \leq b \|(x, y)\|_2.$$

De plus, pour tous les éléments de la forme $(0, y)$, on a égalité. Le nombre p recherché est donc $\max(a, b)$. Un raisonnement similaire montre que le nombre q recherché est $\min(a, b)$.

Exercice 13.

Sur $E = \mathbb{R}[X]$, on définit N_1 et N_2 par

$$N_1(P) = \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0)| \text{ et } N_2(P) = \sup_{t \in [-1, 1]} |P(t)|.$$

1. Démontrer que N_1 et N_2 sont deux normes sur E .
2. Étudier pour chacune des deux normes la convergence de la suite (P_n) définie par $P_n = \frac{1}{n} X^n$.

Correction.

1. On vérifie d'abord que ces deux quantités sont bien définies. En particulier, la somme apparaissant dans $N_1(P)$ est en réalité une somme finie. Prenons ensuite P, Q dans E et $\lambda \in \mathbb{R}$. Alors, pour tout $k \geq 0$,

$$|(P + Q)^{(k)}(0)| \leq |P^{(k)}(0)| + |Q^{(k)}(0)|$$

et donc, en passant à la somme $N_1(P + Q) \leq N_1(P) + N_1(Q)$. On a clairement $N_1(\lambda P) = |\lambda| N_1(P)$. Enfin, si $N_1(P) = 0$, alors 0 est une racine de multiplicité infinie de P , ce qui entraîne que $P = 0$. Passons maintenant à N_2 . On a, pour tout $t \in [-1, 1]$,

$$|(P + Q)(t)| \leq |P(t)| + |Q(t)| \leq N_2(P) + N_2(Q).$$

En passant au sup pour $t \in [-1, 1]$, on en déduit que

$$N_2(P + Q) \leq N_2(P) + N_2(Q).$$

Il est clair que $N_2(\lambda P) = |\lambda| N_2(P)$, et si $N_2(P) = 0$, alors P admet une infinité de racines, donc $P = 0$. Ainsi, N_2 est également une norme sur E .

2. On a

$$N_1(P_n) = (n-1)! \text{ et } N_2(P_n) = \frac{1}{n}.$$

Ainsi, la suite (P_n) converge vers 0 pour N_2 , mais n'est pas bornée et donc ne converge pas pour N_1 .

Exercice 14.

Soit $E = \mathcal{C}^1([0, 1], \mathbb{R})$. Pour $f \in E$, on pose

$$N(f) = \left(f^2(0) + \int_0^1 (f'(t))^2 dt \right)^{1/2}.$$

1. Démontrer que N est une norme sur E .
2. Démontrer que, pour tout $f \in E$, $\|f\|_\infty \leq \sqrt{2}N(f)$.

Correction.

1. Posons, pour $f, g \in E$, $\phi(f, g) = f(0)g(0) + \int_0^1 f'(t)g'(t)dt$. Il est clair que $N(f) = \sqrt{\phi(f, f)}$ et donc il suffit de démontrer que ϕ est un produit scalaire. C'est clairement une forme bilinéaire, symétrique et positive. De plus, si $\phi(f, f) = 0$, alors $f(0) = 0$ et $\int_0^1 (f'(t))^2 dt = 0$. Puisque $(f')^2$ est une fonction continue et positive sur $[0, 1]$, et d'intégrale nulle, f' est identiquement nulle sur $[0, 1]$. Ainsi, $f' = 0$ donc f est constante, et comme $f(0) = 0$, f est la fonction nulle. ϕ est une forme bilinéaire symétrique définie positive, et donc N est une norme.
2. Soit $x \in [0, 1]$. Alors on écrit

$$f(x) = f(0) + \int_0^x f'(t)dt.$$

On en déduit que

$$|f(x)| \leq |f(0)| + \int_0^x |f'(t)|dt.$$

D'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz dans l'intégrale, on tire

$$\begin{aligned} |f(x)| &\leq |f(0)| + \left(\int_0^x |f'(t)|^2 dt \right)^{1/2} \left(\int_0^x 1^2 dt \right)^{1/2} \\ &\leq |f(0)| + \left(\int_0^1 |f'(t)|^2 dt \right)^{1/2}. \end{aligned}$$

On applique ensuite (encore!) l'inégalité de Cauchy-Schwarz, mais cette fois dans $\mathbb{R}^2$. On en déduit que

$$|f(x)| \leq \left(|f(0)|^2 + \int_0^1 (f'(t))^2 dt \right)^{1/2} \times (1^2 + 1^2)^{1/2}.$$

Prenant le sup pour $x \in [0, 1]$, on en déduit bien que

$$\|f\|_\infty \leq \sqrt{2}N(f).$$

b. Exercices d'entraînement

Exercice 15.

Pour tout $x = (a, b) \in \mathbb{R}^2$, on définit

$$N(x) = \sqrt{a^2 + 2ab + 5b^2}.$$

Démontrer que N est une norme sur $\mathbb{R}^2$.

Correction.

On va démontrer que N est la norme issue d'un produit scalaire (remarquons que pour le moment, nous n'avons pas encore prouvé que N est toujours définie). Pour cela, on procède par polarisation, et pour $x = (a, b)$, $x' = (a', b')$, on pose

$$\phi(x, x') = aa' + a'b + ab' + 5bb'.$$

ϕ est clairement une forme bilinéaire symétrique sur $\mathbb{R}^2$, il reste à voir qu'elle est définie et positive. Mais on a

$$\phi(x, x) = a^2 + 2ab + 5b^2 = (a + b)^2 + 4b^2$$

(l'idée est ici de reconnaître dans $a^2 + 2ab$ le début du développement d'un carré). On en déduit que l'on a toujours $\phi(x, x) \geq 0$ et de plus, si $\phi(x, x) = 0$, alors on a $(a + b) = 0$ et $b = 0$, ce qui entraîne bien sûr $a = b = 0$. Ainsi, N est la norme associée au produit scalaire ϕ .

Exercice 16.

Pour $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, on définit

$$\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^T B).$$

1. Démontrer que cette formule définit un produit scalaire sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. On notera N la norme associée.
2. Démontrer que, pour tous $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, on a $N(AB) \leq N(A)N(B)$.

Correction.

1. Il est très facile de vérifier que $\langle \cdot, \cdot \rangle$ définit une forme bilinéaire symétrique. Reste à démontrer qu'elle est définie positive. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ et notons $(b_{i,j}) = A^T A$. Alors

$$b_{i,i} = \sum_{k=1}^n a_{k,i}^2 \geq 0.$$

Ainsi,

$$\text{tr}(A^T A) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{k,i}^2 \geq 0.$$

On a bien affaire à une forme positive. De plus, si $\langle A, A \rangle = 0$, alors pour tout $i = 1, \dots, n$ et tout $k = 1, \dots, n$, on a $a_{k,i} = 0$, et donc $A = 0$: la forme est définie.

2. Notons $A = (a_{i,j})$ et $B = (b_{i,j})$ de sorte que $AB = (c_{i,j})$ avec

$$c_{i,j} = \sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j}.$$

On a alors

$$N(AB)^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{i,j}^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j} \right)^2.$$

On applique alors l'inégalité de Cauchy-Schwarz sur $\mathbb{R}^n$ à la somme sur k . On en déduit que

$$\begin{aligned} N(AB)^2 &\leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n a_{i,k}^2 \right) \left(\sum_{k=1}^n b_{j,k}^2 \right) \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{i,k}^2 \right) \left(\sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n b_{j,k}^2 \right) \\ &\leq N(A)N(B). \end{aligned}$$

c. Exercices d'approfondissement

Exercice 17. (*) Les normes p sur $\mathbb{R}^n$, pour $1 < p < +\infty$

Soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $p, q \in]1, +\infty[$ tels que $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$.

1. Montrer que pour tous $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}_+$ et tous $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}_+^*$, on a :

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \leq \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^p \right)^{\frac{1}{p}} \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \right)^{\frac{1}{q}}.$$

2. En déduire que, pour tous $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}_+$ et $b_1, \dots, b_n \in \mathbb{R}_+^*$, on a :

$$\sum_{i=1}^n a_i b_i \leq \left(\sum_{i=1}^n a_i^p \right)^{\frac{1}{p}} \left(\sum_{i=1}^n b_i^q \right)^{\frac{1}{q}};$$

puis montrer que cette dernière inégalité est toujours vraie quand $b_1, \dots, b_n \in \mathbb{R}_+$.

Cette inégalité est connue sous le nom de **Inégalité de Hölder**.

3. En utilisant l'inégalité de Hölder, démontrer l'**inégalité de Minkowski**, i.e. pour tous $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}_+$ et $y_1, \dots, y_n \in \mathbb{R}_+$:

$$\left(\sum_{i=1}^n (x_i + y_i)^p \right)^{\frac{1}{p}} \leq \left(\sum_{i=1}^n x_i^p \right)^{\frac{1}{p}} + \left(\sum_{i=1}^n y_i^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

4. On considère l'espace vectoriel $\mathbb{R}^n$ et l'application de $\|\cdot\|_p : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$ définie par :

$$\text{pour } x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n, \quad \|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}.$$

Montrer que $\|\cdot\|_p$ est une norme sur $\mathbb{R}^n$.

Correction.

1. On considère la fonction $f : x \mapsto x^p$. Celle-ci est convexe sur $\mathbb{R}_+$. En effet, f est dérivable sur $\mathbb{R}$ et sa dérivée est $f' : x \mapsto x^{p-1}$ qui est croissante sur $\mathbb{R}_+$ car $p - 1 > 0$.

Remarque : on aurait pu utiliser la dérivée seconde de f et montrer qu'elle est positive, mais ceci seulement sur $\mathbb{R}_+^*$ et non $\mathbb{R}_+$ dans le cas où $1 < p < 2$ car pour ces valeurs de p , f n'est pas deux fois dérivable en 0.

Soit $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}_+$ et $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}_+^*$. Alors on applique l'inégalité de Jensen à la fonction f et à la famille de points pondérés $\left((x_i, \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1}^n \lambda_i}) \right)_{1 \leq i \leq n}$ (on remarque que la somme des pondérations est bien égale à 1) :

$$\left(\frac{1}{\sum_{i=1}^n \lambda_i} \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i \right)^p \leq \frac{1}{\sum_{i=1}^n \lambda_i} \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^p.$$

Ce qui nous donne le résultat demandé en appliquant la racine p -ième (fonction croissante) de l'inéquation puis en la multipliant par $\sum_{i=1}^n \lambda_i$.

2. On obtient le résultat en appliquant l'inégalité obtenue à la question précédente à $\lambda_i = b_i^p$ et $x_i = a_i(b_i)^{-\frac{p}{p-1}}$ pour $i = 1, \dots, n$ (il faut également remarquer que $q = \frac{p}{p-1}$).

Maintenant, pour $b_1, \dots, b_n \in \mathbb{R}_n$; on note $I = \{i \mid b_i \neq 0\}$, et on applique l'inégalité précédente aux familles $(a_i)_{i \in I}$ et $(b_i)_{i \in I}$. Alors :

$$\sum_{i=1}^n a_i b_i = \sum_{i \in I} a_i b_i \leq \left(\sum_{i \in I} a_i^p \right)^{\frac{1}{p}} \left(\sum_{i \in I} b_i^p \right)^{\frac{1}{q}} \leq \left(\sum_{i=1}^n a_i^p \right)^{\frac{1}{p}} \left(\sum_{i=1}^n b_i^p \right)^{\frac{1}{q}}.$$

3. On remarque, pour $i = 1, \dots, n$, $(a_i + b_i)^p = a_i(a_i + b_i)^{p-1} + b_i(a_i + b_i)^{p-1}$, d'où

$$\sum_{i=1}^n (x_i + y_i)^p = \sum_{i=1}^n x_i (x_i + y_i)^{p-1} + \sum_{i=1}^n y_i (x_i + y_i)^{p-1}.$$

On applique alors l'inégalité de Hölder aux deux sommes obtenus avec $a_i = x_i$ et $b_i = (x_i + y_i)^{p-1}$ pour la première somme et $a_i = y_i$ et $b_i = (x_i + y_i)^{p-1}$ pour la deuxième somme. Par suite,

$$\sum_{i=1}^n (x_i + y_i)^p \leq \left(\left(\sum_{i=1}^n x_i^p \right)^{\frac{1}{p}} + \left(\sum_{i=1}^n y_i^p \right)^{\frac{1}{p}} \right) \left(\sum_{i=1}^n (x_i + y_i)^p \right)^{\frac{p-1}{p}}.$$

D'où le résultat.

4. Montrons que $\|\cdot\|_p$ est une norme sur $\mathbb{R}^n$. Il est clair que $\|\cdot\|_p$ est positive.

Soit $x = (x_1, \dots, x_n), y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$ et $\lambda \in \mathbb{R}$.

- *Séparation* : Si $\|x\|_p = 0$, alors $\sum_{i=1}^n |x_i|^p = 0$ donc pour $i = 1, \dots, n$, $x_i = 0$. Par suite, $x = (0, \dots, 0)$.
- *Homogénéité* : On a $\|\lambda x\|_p^p = |\lambda|^p \sum_{i=1}^n |x_i|^p$ donc $\|\lambda x\|_p = |\lambda| \|x\|_p$.
- *Inégalité triangulaire* : On a :

$$\begin{aligned} \|x + y\|_p &= \left(\sum_{i=1}^n |x_i + y_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} + \left(\sum_{i=1}^n |y_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad \text{d'après 3)} \\ &\leq \|x\|_p + \|y\|_p \end{aligned}$$

Donc $\|\cdot\|_p$ est une norme sur $\mathbb{R}^n$.

Exercice 18.

Soit A une partie non vide de $\mathbb{R}$. Pour tout polynôme $P \in \mathbb{R}[X]$, on pose

$$\|P\|_A = \sup_{x \in A} |P(x)|.$$

Quelles conditions A doit-elle satisfaire pour que l'on obtienne une norme sur $\mathbb{R}[X]$?

Correction.

Une première condition nécessaire sur A apparaît en remarquant qu'il faut que $\|P\|_A < +\infty$ pour tout $P \in \mathbb{R}[X]$. C'est en particulier vrai pour le polynôme $P(X) = X$ et donc il est nécessaire que A soit bornée. Une seconde condition nécessaire apparaît quand on écrit que $\|P\|_A = 0 \implies P = 0$. Supposons en effet que $A = \{a_1, \dots, a_n\}$ soit fini. Alors prenons $P(X) = (X - a_1) \cdots (X - a_n)$. Alors on a $\|P\|_A = 0$ et pourtant $P \neq 0$. Réciproquement, prouvons que si A est une partie infinie bornée, alors $\|\cdot\|_A$ définit une norme sur $\mathbb{R}[X]$. D'une part, cette quantité est bien finie et positive pour tout polynôme $P \in \mathbb{R}[X]$. D'autre part, vérifions les trois propriétés de la définition d'une norme :

1. On a toujours, pour tout $\lambda \in \mathbb{R}$ et tout polynôme $P \in \mathbb{R}[X]$, $\sup_{x \in A} |\lambda P(x)| = |\lambda| \times \sup_{x \in A} |P(x)|$ et donc $\|\lambda P\|_A = |\lambda| \times \|P\|_A$.
2. Si $\|P\|_A = 0$, alors P admet une infinité de racines, et donc P est le polynôme nul.
3. Soient $P, Q \in \mathbb{R}[X]$. Alors, pour tout $x \in A$,

$$|P(x) + Q(x)| \leq |P(x)| + |Q(x)| \leq \|P\|_A + \|Q\|_A.$$

En passant au sup, on obtient que $\|P + Q\|_A \leq \|P\|_A + \|Q\|_A$. En conclusion, $\|\cdot\|_A$ définit une norme sur $\mathbb{R}[X]$ si et seulement si A est une partie infinie bornée.