

## Valeurs moyennes

On se place dans un espace vectoriel réel  $E$  (de dimension finie), par exemple  $E = \mathbb{R}^p$ .

### 1) Valeurs moyennes

a) *Définition* : Soient des vecteurs  $x_1, \dots, x_n \in E$ .

Soient  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \geq 0$  non tous nuls. La valeur moyenne des  $x_k$  pondérés par  $\alpha_k$  est

$$y = \frac{\sum_{k=1}^n \alpha_k x_k}{\sum_{k=1}^n \alpha_k}$$

*Remarque* : On peut toujours se ramener au cas où  $\sum_{k=1}^n \alpha_k = 1$  en considérant  $\beta_k = \frac{\alpha_k}{\sum_{j=1}^n \alpha_j}$ .

*Exemple* : En probas,  $E(X) = \sum_{k=1}^n x_k P(X = x_k)$  est la valeur moyenne des  $x_k$  pondérés par  $P(X = x_k)$ .

b) *Propriété d'associativité* (culturel)

*Exemple* : La valeur moyenne  $G$  des points pondérés  $(A, 1), (B, 1), (C, 1)$  est la valeur moyenne de  $(J, 2)$  et  $(C, 1)$ , où  $J$  est le milieu de  $[A, B]$ , c'est-à-dire la valeur moyenne de  $(A, 1)$  et  $(B, 1)$ .

*De façon générale*, la valeur moyenne des  $(x_{ij}, \alpha_{ij})_{i,j}$  est la valeur moyenne des  $(y_i, \beta_i)$ , où  $y_i$  est la valeur moyenne des  $(x_{ij}, \alpha_{ij})_j$  et où  $\beta_i = \sum_j \alpha_{ij}$ .

c) *Théorème de Gauss-Lucas* (culturel) : Soit  $P(X) = \lambda(X - z_1) \dots (X - z_n) \in \mathbb{C}[X]$  non nul.

Les racines de  $P'$  sont des valeurs moyennes (pondérées) des racines de  $P$ .

En effet, on a  $\frac{P'}{P} = \sum_{k=1}^n \frac{1}{X - z_k}$ . Soit  $z$  une racine de  $P'$  distincte des racines de  $P$ .

Alors  $\sum_{k=1}^n \frac{1}{z - z_k} = 0$ , donc  $\sum_{k=1}^n \frac{z - z_k}{|z - z_k|^2} = 0$ , d'où  $z = \frac{\sum_{k=1}^n \alpha_k z_k}{\sum_{k=1}^n \alpha_k}$ , où  $\alpha_k = \frac{1}{|z - z_k|^2} > 0$ .

### 2) Parties convexes

a) *Segments*

Le segment  $[x, y]$  est l'ensemble des  $\lambda x + (1 - \lambda)y$ , avec  $\lambda \in [0, 1]$ .

Autrement dit,  $[x, y]$  est l'ensemble des valeurs moyennes pondérées de  $x$  et  $y$ ,

c'est-à-dire l'ensemble des  $z = \frac{\alpha x + \beta y}{\alpha + \beta}$ , où  $\alpha \geq 0, \beta \geq 0$  et  $\alpha + \beta > 0$ .

*Remarque* : Soit  $z \in [x, y]$ . Alors  $z$  valeur moyenne des points pondérés  $\left(x, \frac{y - z}{y - x}\right)$  et  $\left(y, \frac{z - x}{y - x}\right)$ .

En effet,  $z = \lambda x + (1 - \lambda)y$  équivaut à  $\lambda = \frac{y - z}{y - x}$ , et on a bien  $\lambda \in [0, 1]$ .

*Remarque* : D'un point de vue cinématique,  $[x, y] = \{x + t(y - x), t \in [0, 1]\}$ .

L'application  $\varphi : [0, 1] \rightarrow [x, y] \quad t \mapsto x + t(y - x)$  est une bijection affine.

b) *Parties convexes*

*Def* : On dit que  $C \subset E$  est convexe ssi  $\forall(x, y) \in C^2, [x, y] \subset C$ .

*Prop* : Une intersection de parties convexes est convexe.

*Prop* : (hors-programme)  $C$  est convexe ssi  $C$  est stable par moyennisation, c'est-à-dire

$$\forall n \geq 1, \forall x_1, \dots, x_n \in C, \forall \alpha_1, \dots, \alpha_n \geq 0 \text{ non tous nuls, } \frac{\sum_{k=1}^n \alpha_k x_k}{\sum_{k=1}^n \alpha_k} \in C$$

*Preuve* : ( $\Rightarrow$ ) Par récurrence et associativité des valeurs moyennes, on se ramène au cas  $n = 2$ .

Par exemple,  $\frac{x + y + z}{3} = \frac{2}{3} \left( \frac{x + y}{2} \right) + \frac{1}{3} z$ .

c) *Enveloppe convexe* (culturel).

Soit  $\mathcal{A} \subset E$ . L'enveloppe convexe de  $\mathcal{A}$  est la plus petite partie convexe de  $E$  contenant  $\mathcal{A}$ .

Il y a deux façons de la construire :

- $\text{Conv}(\mathcal{A})$  est l'intersection de tous les convexes contenant  $\mathcal{A}$ .
- $\text{Conv}(\mathcal{A})$  est l'ensemble des moyennes pondérées de points de  $\mathcal{A}$ .

*Exemple* :  $\text{Conv}(\{A, B\})$  est le segment  $[AB]$ ,  $\text{Conv}(\{A, B, C\})$  est l'intérieur du triangle  $ABC$  (côtés compris).

### 3) Parties convexes de $\mathbb{R}$

*Prop* : Les parties convexes de  $\mathbb{R}$  sont les intervalles.

*Preuve* : Les intervalles sont convexes. Réciproquement, soit  $C \subset \mathbb{R}$  convexe.

On peut supposer  $C$  non vide, et poser  $\alpha = \inf(C) \in \mathbb{R} \cup \{-\infty\}$  et  $\beta = \sup(C) \in \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ .

On va montrer que  $C = ]\alpha, \beta[, ]\alpha, \beta], [\alpha, \beta[$  ou  $[\alpha, \beta]$ . Il suffit de prouver  $]\alpha, \beta[ \subset C \subset [\alpha, \beta]$ .

- L'inclusion  $C \subset [\alpha, \beta]$  est immédiate car  $\alpha$  minorant de  $C$  et  $\beta$  majorant de  $C$ .
- Soit  $z \in ]\alpha, \beta[$ . Il existe  $x \in C$  tel que  $\alpha \leq x < z$  et il existe  $y \in C$  tel que  $z < y \leq \beta$ .

Ainsi,  $z \in [x, y] \subset C$ , car  $C$  est convexe. On en conclut qu'on a bien  $]\alpha, \beta[ \subset C$ .

### 4) Du discret au continu : valeur moyenne d'une fonction pondérée par une fonction positive

a) *Définition* : Soient  $f : [a, b] \rightarrow E$  et  $\omega : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^+$  continues par morceaux, avec  $\int_a^b \omega(t) dt > 0$ .

Alors  $y = \frac{\int_a^b f(t) \omega(t) dt}{\int_a^b \omega(t) dt}$  est la valeur moyenne des  $f(t)$  pondérés par  $\omega(t)$ .

b) *Formule de la moyenne* (hors-programme)

*Prop* : Soient  $f : [a, b] \rightarrow E$  continue et  $\omega : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}_+$ , avec  $\int_a^b \omega(t) dt > 0$ .

On pose  $y = \frac{\int_a^b f(t) \omega(t) dt}{\int_a^b \omega(t) dt}$ . Alors il existe  $c \in [a, b]$  tel que  $y = f(c)$ .

*Preuve* : Par Weierstrass, il existe  $m = \min f$  et  $M = \max f$ .

On a  $\forall t \in [a, b], m \omega(t) \leq f(t) \omega(t) \leq M \omega(t)$ , car  $\omega(t) \geq 0$ .

Donc  $m \int_a^b \omega(t) dt \leq \int_a^b f(t) \omega(t) dt \leq M \int_a^b \omega(t) dt$ , c'est-à-dire  $m \leq y \leq M$ .

Par le théorème des valeurs intermédiaires, il existe  $c \in [a, b]$  tel que  $y = f(c)$ .

## 5) Théorème de Cesàro

a) *Prop* : Soit  $(u_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite réelle (ou complexe). On pose  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $v_n = \frac{\sum_{k=1}^n u_k}{n}$ .

Si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = L$ , alors  $\lim_{n \rightarrow +\infty} v_n = L$ .

*Preuve* : On suppose ici  $L \in \mathbb{R}$ . On va se ramener au cas  $L = 0$ .

- On suppose  $L = 0$ . On utilise une preuve par pincement avec  $\varepsilon$ .

Soit  $\varepsilon > 0$ . Il existe  $n_0 \in \mathbb{N}$  tel que  $\forall n \geq n_0$ ,  $|u_n| \leq \varepsilon$ .

On a donc  $\forall n \geq n_0$ ,  $|v_n| \leq \frac{\sum_{k=1}^{n_0} |u_k| + \sum_{k=n_0+1}^n |u_k|}{n} \leq \frac{A}{n} + \frac{n - n_0}{n} \varepsilon$ , où  $A = \sum_{k=1}^{n_0} |u_k|$ .

Pour  $n \geq n_1$  assez grand,  $\frac{A}{n} \leq \varepsilon$ . On en déduit que  $\forall n \geq \max(n_0, n_1)$ ,  $|v_n| \leq 2\varepsilon$ .

On peut donc rendre  $v_n$  arbitrairement petit en prenant  $n$  assez grand. Donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} v_n = 0$ .

- On suppose  $L \neq 0$ .

Avec  $u_n = L + u'_n$ , on a  $v_n = L + v'_n$ , où  $v'_n = \frac{\sum_{k=1}^n u'_k}{n} \rightarrow 0$  car  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u'_n = 0$ .

*Remarque* : La propriété est vraie aussi pour  $L = +\infty$ .

Pour  $M \in \mathbb{R}$ , on a alors  $u_n \geq M$  pour  $n$  assez grand, d'où on déduit  $v_n \geq M - 1$  pour  $n$  assez grand.

*Remarque* : *Cas continu* : Si  $\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = L$ , alors  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1}{x} \int_0^x f(t) dt = L$ .

b) *Extension à d'autres pondérations*

Si  $\sum \alpha_n = +\infty$ , avec  $\alpha_n \geq 0$  et si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = L$ , alors  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sum_{k=1}^n \alpha_k u_k}{\sum_{k=1}^n \alpha_k} = L$ .

*Exemple* : Si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = L$ , alors  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=0}^n 2^{k-n} u_k = 2L$ .

En effet, on a :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sum_{k=0}^n 2^k u_k}{\sum_{k=0}^n 2^k} = L$ . Et on conclut en utilisant  $\sum_{k=0}^n 2^k \sim_{+\infty} 2^{n+1}$ .

*Remarque* : La propriété se généralise à des pondérations plus générales (paramétrées par  $n$ ) :

On a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sum_{k=1}^n \alpha_{k,n} u_k}{\sum_{k=1}^n \alpha_{k,n}} = L$  pourvu que pour tout  $n_0 \in \mathbb{N}$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sum_{k=1}^{n_0} \alpha_{k,n}}{\sum_{k=1}^n \alpha_{k,n}} = 0$ .

## 6) Pondérations continues convergeant vers un Dirac

a) *Exemple* : Intuitivement, pour  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  continue, on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\int_0^1 t^n f(t) dt}{\int_0^1 t^n dt} = f(1)$ .

b) *Prop* : Soit  $(\rho_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est une suite de fonctions continues sur  $[a, b]$  vérifiant :

(i)  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\rho_n$  est une fonction positive et  $\int_a^b \rho_n(t) dt = 1$ .

(ii) Pour tout  $\alpha > 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \int_{a+\alpha}^b \rho_n(t) dt = 0$

Alors pour toute fonction continue  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \int_a^b f(t) \rho_n(t) dt = f(a)$ .

*Preuve abrégée* :  $\int_a^b f(t) \rho_n(t) dt - f(a) = \int_a^b g(t) \rho_n(t) dt$ , où  $g(t) = f(t) - f(a)$ .

On coupe l'intégrale en deux :  $\left| \int_a^b g(t) \rho_n(t) dt \right| \leq \int_a^{a+\alpha} |g(t)| \rho_n(t) dt + \int_{a+\alpha}^b |g(t)| \rho_n(t) dt$ .

Donc  $\left| \int_a^b g(t) \rho_n(t) dt \right| \leq \sup_{t \in [a, a+\alpha]} |g(t)| + \sup |g(t)| \times \int_{a+\alpha}^b \rho_n(t) dt$ .

Or, il existe  $\alpha > 0$  assez petit tel que  $\sup_{t \in [a, a+\alpha]} |g(t)| \leq \varepsilon$ .

De plus,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \int_{a+\alpha}^b \rho_n(t) dt = 0$ . Donc  $\left| \int_a^b g(t) \rho_n(t) dt \right| \leq \varepsilon + \varepsilon$  pour  $n$  assez grand.

b) *Cas des probabilités*

*Prop* : Soit  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de variables aléatoires réelles telles que

(i)  $\forall n \in \mathbb{N}, E(X_n) = \mu$

(ii)  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(X_n) = 0$

Alors pour toute fonction lipschitzienne  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , on a

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E(f(X_n)) = f(\mu)$$

*Remarque* : On dit parfois que  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge vers un Dirac en  $\mu$ .

*Remarque* : En fait, on peut remplacer (i) par :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(X_n) = \mu$ .

*Preuve* :  $E(f(X_n)) - f(\mu) = E(f(X_n) - f(\mu))$ .

On a donc  $|E(f(X_n)) - f(\mu)| \leq E(|f(X_n) - f(\mu)|) \leq kE(|X_n - \mu|) \leq k\sqrt{E((X_n - \mu)^2)} = k\sqrt{V(X_n)}$ .

Donc on a bien  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(f(X_n)) - f(\mu) = 0$ .

*Prop* : La propriété est vraie aussi pour toute fonction  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue en  $\mu$  et bornée sur  $\mathbb{R}$ .

On pose  $Y_n = |f(X_n) - f(\mu)|$ .

Soit  $\varepsilon > 0$ . Il existe  $\alpha > 0$  tel que  $\forall x \in \mathbb{R}, |x - \mu| \leq \alpha \Rightarrow |f(x) - f(\mu)| \leq \varepsilon$ .

Lorsque  $|X_n - \mu| \leq \alpha$ , on a donc  $Y_n \leq \varepsilon$ .

Lorsque  $|X_n - \mu| > \alpha$ , on a de façon directe  $Y_n \leq 2M$ , où  $M = \sup |f|$ .

Pour se ramener à ces cas, on écrit

$$Y_n = Y_n 1_{A_n} + Y_n 1_{\overline{A_n}}$$

où  $A_n$  est l'événement :  $|X_n - \mu| \leq \alpha$ .

On en déduit  $E(Y_n) \leq \varepsilon P(A_n) + 2M P(\overline{A_n}) \leq \varepsilon + 2M P(\overline{A_n})$ .

Or,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(\overline{A_n}) = 0$  car par l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, on a  $P(|X_n - \mu| > \alpha) \leq \frac{V(X_n)}{\alpha^2}$ .

On en déduit que  $E(Y_n) \leq 2\varepsilon$  pour  $n$  assez grand.

Comme  $2\varepsilon$  est arbitrairement petit,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(Y_n) = 0$ , c'est-à-dire  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(f(X_n)) = f(\mu)$ .