

## 253 Utilisation de la notion de convexité en analyse.

Soit  $K = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ ,  $E$  un  $K$ -ev,  $A \subseteq E$ ,  $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un espace de Hilbert.

### I Utilisation des parties convexes

#### A Notion de partie convexe. Has 6.1

Définition 1: On dit que  $A$  est convexe si pour tout  $x, y \in A$ , pour tout  $t \in [0, 1]$  on a  $tx + (1-t)y \in A$ . [ANNEXE]

Exemple 2: i) Soit  $F$  sev de  $E$ . Alors pour tout  $a \in E$ ,  $a + F$  est un sous-ensemble convexe de  $E$ .

ii) Les sous-ensembles convexes de l'espace vectoriel  $\mathbb{R}$  sont les intervalles.

Proposition 3: Soient  $A, B \subseteq E$  convexes. Alors:

i) Pour tout  $m \in \mathbb{N}^*$ , pour toute suite finie  $x_1, \dots, x_m$  d'éléments de  $A$  et pour toute suite finie  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \geq 0$  tels que  $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1$ , on a  $\sum_{i=1}^m \lambda_i x_i \in A$ .

ii)  $\forall m \in \mathbb{N}^*$ , on a  $mA = A + \dots + A$  ( $m$  fois).

iii) Si  $0 \in A$ , alors on a  $\lambda A \subseteq A$  pour tout  $0 \leq \lambda \leq 1$ .

iv)  $\forall \lambda \in K$ ,  $\lambda A$  et  $A + B$  sont convexes.

v) Une intersection de sous-ensembles convexes de  $E$  est convexe.

Remarque 4: Une réunion de convexe n'est pas forcément convexe. Par exemple dans  $\mathbb{R}^2$ ,  $\mathbb{R} \times \{0\}$  et  $\{0\} \times \mathbb{R}$  sont convexes mais pas leur réunion. Faire un schéma.

Proposition 5:  $\forall a \in E$ ,  $\forall r > 0$ ,  $B(a, r)$  est convexe.

#### B Théorème de projection et ses conséquences Li 2.2

Développement (Théorème de projection sur un convexe fermé) Soit  $A \in H$  convexe fermé monotone. Alors pour tout  $x \in H$ , il existe un unique  $a \in A$  tel que  $\|x - a\| = d(x, A)$ . On dit que  $a = P_A(x)$  est la projection de  $x$  sur  $A$ . Il est caractérisé par:  $a \in A$  et  $\operatorname{Re}(\langle x - a, y - a \rangle) \leq 0 \quad \forall y \in A$ .

Corollaire 6: L'application  $P_A: H \rightarrow A$  est continue, plus précisément on a:  $\forall x_1, x_2 \in H: \|P_A(x_1) - P_A(x_2)\| \leq \|x_1 - x_2\|$  1-lip.

Corollaire 7: Si  $F \subseteq H$  est un sev fermé, alors  $p_F: H \rightarrow F$  est une application bilinéaire continue, et  $p_F(z)$  est l'unique point  $y \in F$  tel que:

$$y \in F \quad \text{et} \quad z - y \in F^\perp$$

De plus on a  $H = F \oplus F^\perp$ .

Application 8:  $F^{\perp\perp} = \overline{F}$  pour tout sev  $F \subseteq H$ .

Application 9:  $F$  sev de  $H$  est dense dans  $H$  si et seulement si  $F^\perp = \{0\}$ .

Exemple 10:  $C_c(\mathbb{R})$  est dense dans  $L^2(\mathbb{R})$  ( $K$  compact).

Théorème 11 (représentation de Riesz) Pour tout  $\phi \in H^*$  (dual), il existe un unique  $y \in H$  tel que  $\phi(x) = \langle x, y \rangle$  pour tout  $x \in H$ .

#### C En analyse complexe Tau 6.6

Théorème 12: Soit  $U \subseteq \mathbb{C}$  ouvert convexe et  $g: U \rightarrow \mathbb{C}$  telle que  $\int_{\partial \Delta} g(z) dz = 0$  pour tout triangle  $\Delta \subseteq U$ . Alors  $g$  possède une primitive sur  $U$ .

Lemme 13 (Goursat) Soit  $U \subseteq \mathbb{C}$  ouvert,  $w \in U$  et  $g \in C(U) \cap H(U \setminus \{w\})$ . Alors pour tout triangle  $\Delta \subseteq U$ ,  $\int_{\partial \Delta} g(z) dz = 0$ .

Théorème 14 (Cauchy) Soit  $U \subseteq \mathbb{C}$  ouvert convexe,  $w \in U$  et  $g \in C(U) \cap H(U \setminus \{w\})$ . Alors  $g$  possède une primitive dans  $U$  et pour tout chemin fermé dans  $U$  on a  $\int_{\gamma} g(z) dz = 0$ .

Corollaire 15: Soit  $\gamma$  chemin fermé dans  $U \subseteq \mathbb{C}$  ouvert convexe,  $z \in U \setminus \operatorname{Im}(\gamma)$  et  $g \in H(U)$ .

$$\text{Alors: } g(z) \operatorname{Im} d_\gamma(z) = \frac{1}{2\pi i} \int_{\gamma} \frac{g(u)}{u - z} du$$

### II Utilisation de fonctions convexes

#### A Notion de fonction convexe J'int 3.2 3.3

Soit par la suite  $I \subseteq E$  convexe et  $g: I \rightarrow \mathbb{R}$ .

Définition 16: On dit que  $f$  est convexe sur  $I$  si  $\forall x_1, x_2 \in I \forall \lambda \in [0, 1], f(\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2) \leq \lambda f(x_1) + (1-\lambda)f(x_2)$ .  
La fonction  $f$  est dite concave si  $-f$  est convexe.

Exemple 17: i) Toute fonction affine est convexe.  
ii) La fonction valeur absolue est convexe.  
iii)  $g: x \mapsto x^2$  n'est pas convexe sur  $\mathbb{R}$ ,  $x \mapsto x^2$  est convexe sur  $\mathbb{R}$ .

Propriété 18: Soit  $f$  et  $g$  deux fonctions convexes sur  $I$ . Alors  $f+g$  est convexe sur  $I$ .

Remarque 19: le produit de deux fonctions convexes n'est pas forcément convexe.

Proposition 20: Soit  $f: I \rightarrow J, g: J \rightarrow \mathbb{R}$  convexes. Si  $f$  est croissante alors  $g \circ f$  est convexe.

Remarque 21: Si  $g$  n'est pas croissante on ne peut rien déduire.

Proposition 22:  $f$  est convexe strictement si son épigraphe est convexe.

Proposition 23: Si  $f$  est dérivable alors  $f$  est convexe strictement si  $f'$  est croissante. Si  $f$  est deux fois dérivable alors  $f$  est convexe strictement si  $f'' \geq 0$ .

Exemple 24: On retrouve directement la convexité de la fonction  $x \mapsto x^2$ .

B Inégalités de convexité J'int 3.2 3.3 (X.G 2.3)

Proposition 25: Soient  $a, b \in \mathbb{R}_+$  et  $(p, q) \in (\mathbb{R}_+^*)^2$  tel que  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ .  
Alors  $ab \leq \frac{a^p}{p} + \frac{b^q}{q}$ .

Théorème 26 (Inégalité arithmético-géométrique) Pour tout  $(x_1, \dots, x_m) \in \mathbb{R}_+^m$   
on a  $(x_1 \dots x_m)^{\frac{1}{m}} \leq \frac{1}{m}(x_1 + \dots + x_m)$ .

Application 27 (Hölder) Soit  $(p, q) \in \mathbb{R}_+^{*2}$  tels que  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ .  
Pour tout nombres positifs  $a_1, \dots, a_m$  et  $b_1, \dots, b_m$  on a  $\sum_{i=1}^m a_i b_i \leq \left(\sum_{i=1}^m a_i^p\right)^{\frac{1}{p}} \left(\sum_{i=1}^m b_i^q\right)^{\frac{1}{q}}$ .

Application 28 (Minkowski) Soient  $p \geq 1$  réel et  $x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_m$  réels  $\geq 0$ .  
Alors  $\left(\sum_{i=1}^m (x_i + y_i)^p\right)^{\frac{1}{p}} \leq \left(\sum_{i=1}^m x_i^p\right)^{\frac{1}{p}} + \left(\sum_{i=1}^m y_i^p\right)^{\frac{1}{p}}$ .

Propriété 29:  $\forall x \in [0, \frac{\pi}{2}], \frac{2}{\pi}x \leq \sin x \leq x$ .

Théorème 30: Si  $f$  est convexe et  $(\lambda_i)_{i=1}^p \in \mathbb{R}_+^p$  tel que  $\sum \lambda_i = 1$  alors  
 $\forall (x_1, \dots, x_p) \in I, f\left(\sum_{i=1}^p \lambda_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^p \lambda_i f(x_i)$ .

C Méthode de Newton avec une fonction convexe Rom exo 49

On considère  $f: [c, d] \rightarrow \mathbb{R}$   $C^2$  avec  $c < d, f(c) < 0 < f(d), f' > 0, f'' > 0$ .

Lemme 31:  $f$  admet un unique zéro  $a \in ]c, d[$  et pour tout  $x \in [c, d]$  il existe  $z \in [a, x]$  tel que  $F(x) - a := x - \frac{f(x)}{f'(x)} - a = \frac{1}{2} \frac{f''(z)}{f'(z)} (x-a)^2$ .

Lemme 32: Il existe  $C > 0$  tel que pour tout  $x \in [c, d], |F(x) - a| \leq C|x-a|^2$  et il existe  $\alpha > 0$  tel que  $I = [a-\alpha, a+\alpha]$  soit  $F$ -stable.

Théorème 33 (Méthode de Newton) Soit  $x_0 \in I$ , alors  $x_m \rightarrow a$  avec  $F(x_m) = x_{m+1}$ .

Corollaire 34: Puisque  $f$  est convexe,  $I = [a, d]$  est  $F$ -stable et pour tout  $x_0 \in I$   $(x_m)_{m \in \mathbb{N}}$  est strictement décroissante (croissante) avec:  
 $0 \leq x_m - a \leq C(x_m - a)^2$   
 $x_m - a \sim \frac{1}{2} \frac{f''(a)}{f'(a)} (x_m - a)^2 \quad (x_0 > a)$ .

Application 35: Soit  $y \in \mathbb{R}_+^*$  et  $f: x \mapsto x^2 - y$  convexe. Alors la méthode de Newton permet d'approcher  $\sqrt{y}$ .

D Minimisation de fonctionnelle quadratique Rom 5-15 Exo

On considère  $A \in S_p^{++}(\mathbb{R})$  et  $b \in \mathbb{R}^p$ .

Définition 36: La fonctionnelle quadratique associée à  $A$  et  $b$  est  
 $f(x) = \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle$ .

Lemma 37: Soit  $\alpha = \inf(\text{Sp}(A)) \in \mathbb{R}_+^*$ , alors pour tout  $x \in \mathbb{R}^p$   
 $\langle Ax, x \rangle \geq \alpha \|x\|^2$

Proposition 38: La fonctionnelle quadratique précédente  $f$  est différentiable sur  $\mathbb{R}^n$  et  $\nabla f(x) = Ax - b$ .

Corollaire 39: Pour tout  $x \in \mathbb{R}^p$ ,  $H_f(x) = A \in \text{Sp}_+^{++}(\mathbb{R})$ , donc  $f$  est strictement convexe.

Proposition 40  $f$  est coercive, i.e.  $f(x) \rightarrow +\infty$   
 $\|x\| \rightarrow +\infty$

Théorème 41: La solution de  $Ax = b$  réalise l'unique minimum global de la fonctionnelle  $f$ .

Développement Soit  $(x_m)$  men. définie par  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ ,  $\forall m \in \mathbb{N}$ ,  $x_{m+1} = x_m - \rho_m \nabla f(x_m)$   
avec  $\forall m \in \mathbb{N}$ ,  $\rho_m = \underset{\rho \in \mathbb{R}_+^*}{\text{argmin}} (f(x_m - \rho \nabla f(x_m)))$ , alors  $x_m \rightarrow x_*$  avec

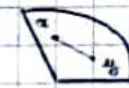
$x_* \in \mathbb{R}^n$  l'unique minimum global de  $f$ .

Application 42: On peut donc approcher numériquement la solution  $x \in \mathbb{R}^n$  de  $Ax = b$ .

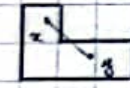
## Références :

- Haman Topologie générale et espaces normés Has
- Daniel Li Cours d'analyse fonctionnelle Li
- J'intègre MP-HP\* J'int
- Xavier Gandon Analyse (Faculté) X.G
- Rouine petit guide de calcul différentiel Rou
- Oraux X-ENS Analyse 4 Fra
- Romaldi Analyse mathématique Rom

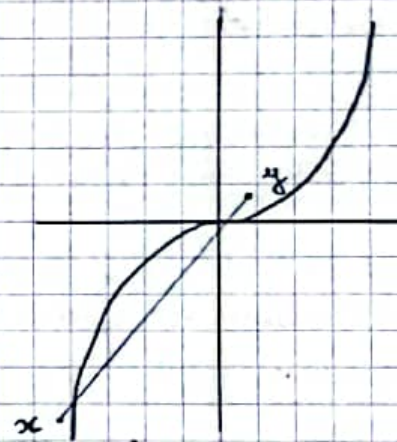
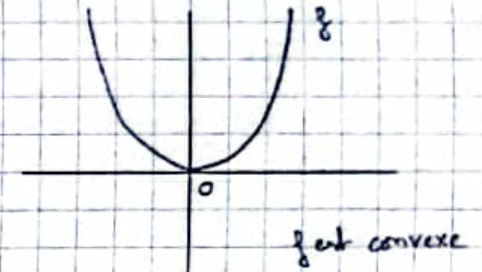
## Annexe :



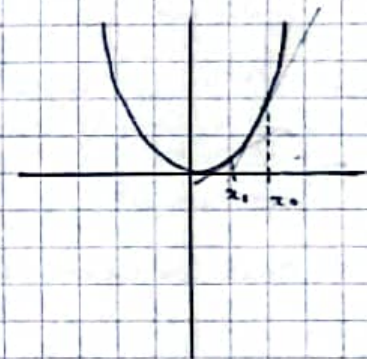
convexe



pas convexe



$x \mapsto x^3$  n'est pas convexe



Méthode de Newton  
ou vers 0.