

Fonctions monotones, fonctions convexes
Exemple et applications

I désignera un intervalle de \mathbb{R}

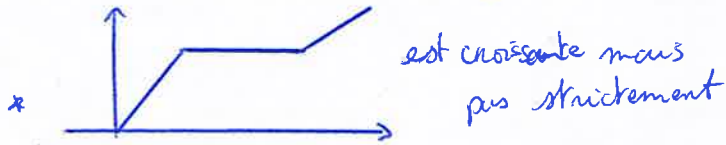
I / Fonctions monotones

def 1: une fonction f est dite croissante (resp décroissante)
 $\forall x, y \in I, x \leq y \Rightarrow f(x) \leq f(y)$ (resp $f(x) \geq f(y)$)
une fonction croissante ou décroissante est dite monotone.

rem 2: f est croissante $\Leftrightarrow -f$ est décroissante

rem 3: si les inégalités sont strictes, alors f est dite strictement monotone.

ex 1: x id: $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est croissante et même strictement



* Si $X: (\Omega, \mathcal{F}, P) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ est une v.a. réelle alors sa fonction de répartition est croissante.

prop 5: si $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ est monotone alors f admet des limites à droite et à gauche en tout point

app 6: une telle fonction n'admet qu'un nb dénombrable de points de discontinuité

prop 7: si $f: I \rightarrow f(I)$ est continue, strictement monotone alors f est une bijection et f^{-1} est continue, ie f est un homéomorphisme sur son image, et de même monotone que f

annexe 1

app 8: $\tan:]-\frac{\pi}{2}; \frac{\pi}{2}[\rightarrow \mathbb{R}$ est un homéomorphisme.

prop 9: (lemme de Dini) soit $(f_n)_n$ une suite de fonctions de répartition convergeant simplement vers une fonction de répartition f continue, alors la convergence est uniforme sur tout \mathbb{R}

app 10: (TCI pour les quantiles)

soit $0 < p < 1$ et $(x_n)_n$ suite de v.a. \mathbb{R} iid de f et de répartition F . On suppose F dérivable en x_p (le quantile d'ordre p):
 $x_p = \inf \{t \in \mathbb{R} \mid F(t) \geq p\}$ avec $F'(x_p) > 0$, alors
 $\sqrt{n}(\hat{x}_{p,n} - x_p) \xrightarrow{loi} \mathcal{N}\left(0, \frac{p(1-p)}{F'(x_p)^2}\right)$
si $\hat{x}_{p,n}$ est l'estimateur empirique de x_p .

def 17: soit $[a, b] \subseteq \mathbb{R}$, et $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, on appelle subdivision de $[a, b]$, $\sigma: a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$, pour un certain $n \geq 1$, on pose
 $V_a^b f = \sup_{\substack{\text{maximale} \\ x_0 < \dots < x_n}} \left(\sum_{i=1}^n |f(x_{i-1}) - f(x_i)| \right)$
 f est dite à variation bornée si $V_a^b f < +\infty$ et on note E_a^b cet ensemble.

ex 12: si $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ est monotone alors $V_a^b f = |f(b) - f(a)|$

th 13: si $f \in E_a^b$, des f, g , h croissante tel que $f = g - h$

prop 14: si f est dérivable sur I

- (i) f est croissante si $f' \geq 0$ sur I
- (ii) $f' > 0$ sur I alors f est strictement croissante.

ex 15: la réciproque du point 2 est fautive, $x \mapsto x^3$ est strictement croissante, mais $f'(0) = 0$.

[WA]

[CW]

[CW]

2

rem 16: f est strictement croissante si $f' > 0$ et $\{x \in I \mid f'(x) = 0\}$ n'a que des points isolés.

th 17: si $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ est croissante alors elle est dérivable

presque partout (ADPIS) [CW]

II / Fonctions convexes

def 18: soit $d \in \mathbb{N}^*$, $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ est dite convexe si

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^d, \forall t \in [0, 1], f(tx + (1-t)y) \leq tf(x) + (1-t)f(y)$$

rem 19: * on peut généraliser la définition à toutes les combinaisons convexes
+ si f est continue, on peut choisir juste $t = \frac{1}{2}$
 Δ la continuité est importante.

1- en dimension 1

rem 20: f est convexe si les points au-dessus de la courbe de f est convexe

prop 21: soit $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ convexe, avec I ouvert alors

(i) f admet des dérivées à droite et à gauche en tout point

(ii) f est lipschitzienne sur tout compact de I

(iii) f'_d ; f'_g sont des fonctions croissantes sur I et:

$$\forall x < y \in I, f'_g(x) \leq f'_d(x) \leq f'_g(y) \leq f'_d(y)$$

(iv) si $D = \{x \in I \mid f \text{ n'est pas dérivable en } x\}$, alors f est dénombrable et f' est continue sur $I \setminus D$

prop 22: (formule des 3 pentes) si $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ convexe, alors:

$$\forall x < y < z \in I$$

$$\frac{f(y) - f(x)}{y - x} \leq \frac{f(z) - f(x)}{z - x} \leq \frac{f(z) - f(y)}{z - y}$$

Annexe 2

prop 23: si f est dérivable sur (a, b) , sont équivalents

(i) f est convexe sur (a, b)

(ii) f' est croissante sur (a, b)

(iii) $\forall x, y \in (a, b), f(y) \geq f(x) + f'(x)(y - x)$

Annexe 3

cor 24:

(i) si f est 2 fois dérivable sur (a, b) , f est convexe sur (a, b)

si $f'' \geq 0$ sur (a, b)

(ii) si f est 2 fois dérivable sur (a, b) et si $f'' > 0$ sur (a, b) , alors f est strictement convexe.

C.ex 25: $x \mapsto x^n$ contredit la réciproque du point (ii)

app 26: * convexité de exp et inégalité de Hölder

* inégalité arithmético-géométrique

prop 27: on note $\text{Aff}(I)$, l'ensemble des fonctions affines

$f: I \rightarrow \mathbb{R}$ est convexe si $\forall x \in I, f(x) = \sup_{\substack{h \in \text{Aff}(I) \\ h \leq f}} h(x)$

app 28: inégalité de Jensen: pour f convexe et μ mesure de probabilité sur I , soit $f \in L^1(I, \mu)$

$$f\left(\int_I f d\mu\right) \leq \int_I f \circ f d\mu$$

2- dimension $d > 1$:

prop 29: (i) si f est différentiable sur \mathbb{R}^d , f convexe si

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^d, f(y) \geq f(x) + df(x) \cdot (y - x)$$

(ii) si f est 2 fois différentiable sur \mathbb{R}^d , f est convexe si

$\forall x \in \mathbb{R}^d, d^2 f(x)$ est une forme quadratique positive.

3

rema 30: on peut generaliser la convexité sur des fonctions définies sur des es de dimension infinie, on perd alors la continuité.

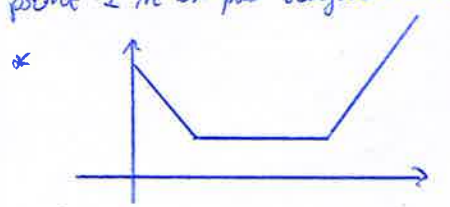
f: IR[x] -> IR avec IR[x] munit de la norme L^2 sur [0, 1]. P -> P(0)

III/ Utilisation de la convexité en analyse

prop 31: (i) si f: IR^d -> IR est différentiable, convexe, et si c in IR^d

- est un minimum de f <=> df(c) = 0
(ii) si f est strictement convexe, alors elle admet au plus un minimum sur IR^d

Ex 32: * n'importe pas f convexe, l'implication du point 1 n'est pas toujours vraie. Considérée x -> x^3.



convexe mais pas strictement => on perd l'unicité du min.

app 33: soit F_beta = {f in C^1([0, 1], IR) | f(0) = 0 et f(1) = beta}

alors min_{f in F_beta} integral_0^1 sqrt(1 + f'(x)^2) dx est atteint par la seule fonction affine qui appartient à F_beta [Ran]

def 34: une fonction f: IR^n -> IR est dite fonctionnelle quadratique si elle est de la forme f(x) = 1/2 <Ax, x> - <b, x> + c où A in S_n(IR), b in IR^n et c in IR

prop 35: f est convexe si A in S_n^+(IR) f est strictement convexe si A in S_n^{++}(IR)

app 36: A x-bar = b <=> x-bar minimise f

utilisation du gradient à pas optimal pour déterminer x-bar.

def 37: pour f: IR -> IR, on définit f^*(a) = sup_{t in IR} {at - f(t)} , pour a in IR appelée transformée de Legendre-Fenchel

ANNEXE 4

th 38: soit (x_n)_n une suite iid de var IR d'espérance m possédant une transformée de Laplace P(t) = E[e^{tx}] définie sur un voisinage de 0. Si a > m tel que P(a) et Lambda^*(a) est atteint strictement sur le domaine de définition de P alors Lambda^*(a) > 0 et

1/n log P(sum_{i=1}^n x_i > na) -> -Lambda^*(a)

rem 38: f^* est convexe, si f convexe alors (f^*)^* = f.

IV/ Caractérisation par les distributions

def 40: une distribution T est positive, si <T, phi> >= 0 for phi in D(Omega), phi >= 0

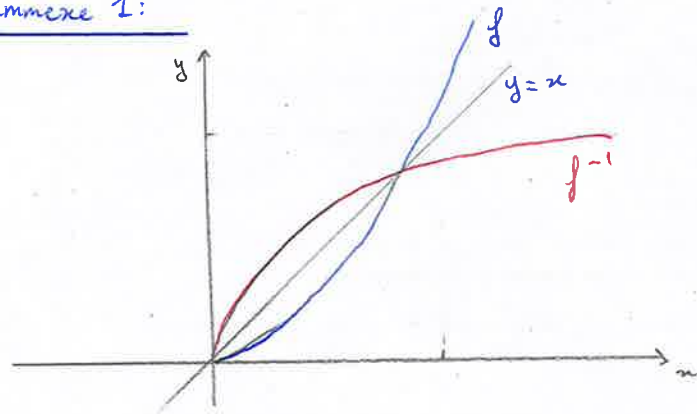
prop 41: soit f une fonction continue (pas forcément dérivable) f est croissante si la distribution f' est positive.

th 42: (ADPIS)

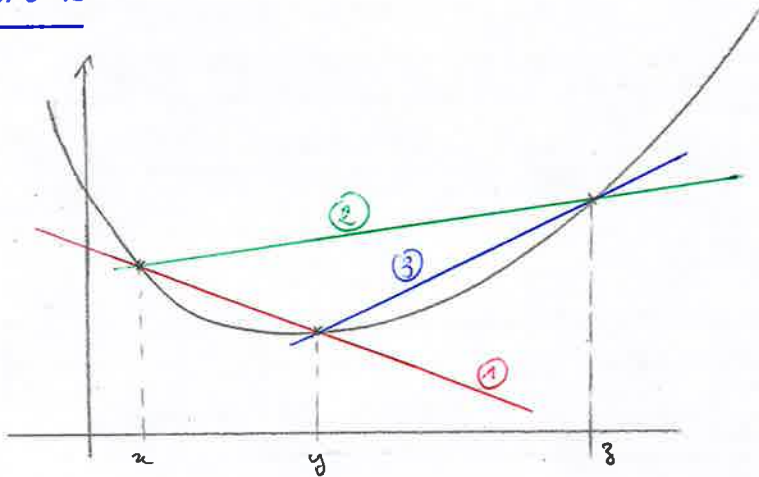
si f convexe alors la distribution f'' est positive. si mu est mesure de nadar positive alors il existe une fonction convexe f telle que f'' = mu [RY]

4

annexe 1:

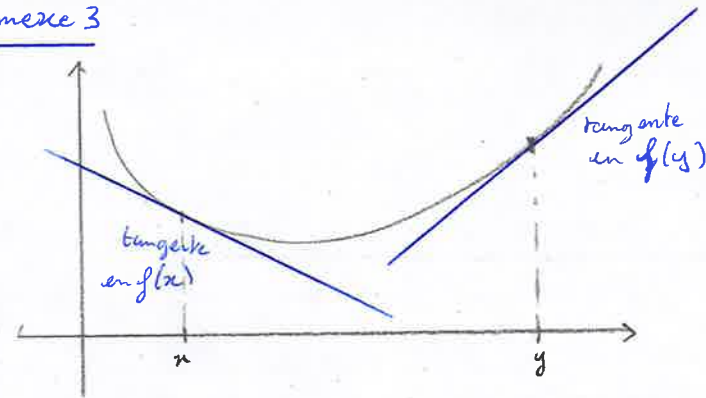


annexe 2

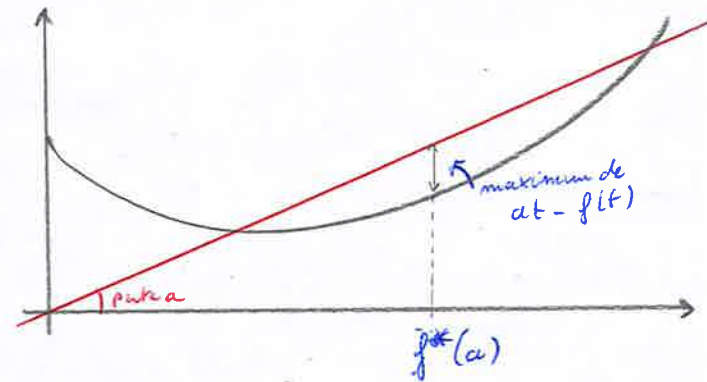


$(1) \leq (2) \leq (3)$

annexe 3



annexe 4



références:

- [CW] Dérivata, intégration Claude Wagschal
- [WA] Probabilité pour les non probabilistes, Walter Appel
- [Rou] Petit guide ... , Rouvière [exo 42 de la 4^e édition]
- [GS] Probability and Random Processes, Grimmett-Stein
- 3^e édition (pas la 2^e)
- [RY] Revuz - Yor