

Jendredi 17 mars : cours de probabilités au lieu du cours de L. Morel

21 et 23 mars : cours avec L. Morel

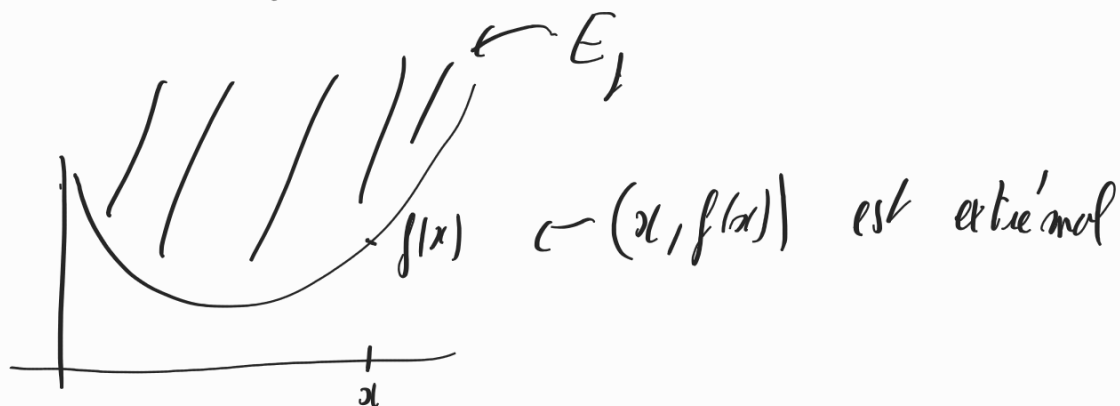
⑧ Inégalité de Jensen pour l'espérance conditionnelle :

$X$  variable aléatoire positive,  $B$  sous-travaux,  $f: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$  fonction convexe. Alors

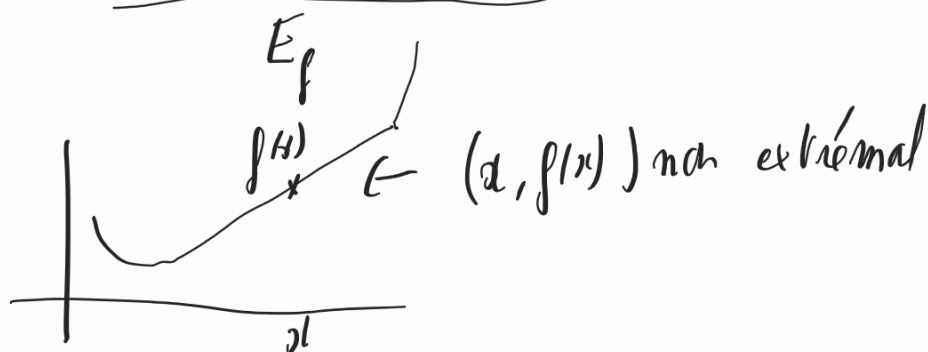
$$E(f(X)|B) \geq f(E(X|B)) \quad \text{p.o.} \quad (1)$$

si  $f$  est une fonction affine :  $f(x) = ax + b$ , on a égalité dans (1)

dim

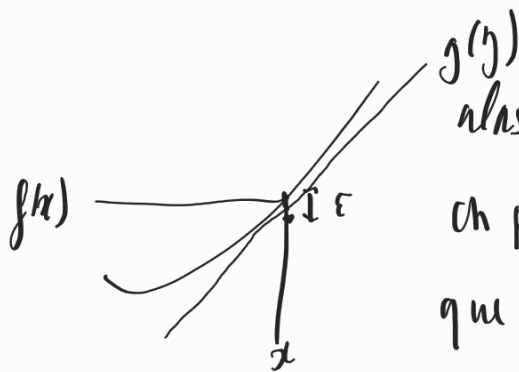


on dit que le point  $(x, f(x)) \in \mathbb{R}^2$  est extrémal si l'ensemble  $\{(x, y), x \in \mathbb{R}^+, y \geq f(x)\} \setminus (x, f(x))$  est convexe



$(x, f(x))$  non extrémal si  $f$  est une fonction affine au voisinage de  $x$

si  $(x, f(x))$  extrémal

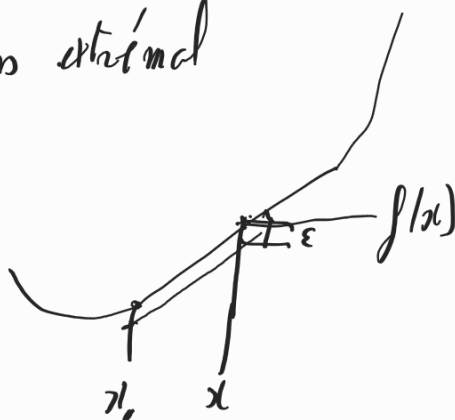


mais pour tout  $\epsilon > 0$ , on peut trouver  $q, q' \in \mathbb{Q}$  tel que la fonction  $g(y) = qy + q'$

soit inférieure à  $f$  ( $\forall y, g(y) \leq f(y)$ ) et telle que

$$f(x) - \epsilon \leq g(x) \leq f(x)$$

si  $(x, f(x))$  n'est pas extrémal



$$x_0 = \inf \{ t, \text{ la fonction } f \text{ est affine sur } [t, x] \}$$

pour tout  $\epsilon > 0$ , on peut trouver  $q, q' \in \mathbb{Q}$ , tq la fonction  $g(y) = qy + q'$  soit inférieure à  $f$  et  $f(x) - \epsilon \leq g(x) \leq f(x)$

$$\mathbb{E}(f(x) | \mathcal{B}) = \mathbb{E}\left(\sup_{q, q' \in A} (qX + q') | \mathcal{B}\right)$$

$$A = \{(q, q')\}, \forall x, qx + q' \leq f(x), q, q' \in \mathbb{Q}^2$$

$$\mathbb{E}\left(\sup_{(q, q') \in A} (qX + q') | \mathcal{B}\right) \geq \mathbb{E}(q_1 X + q_2 | \mathcal{B}) \quad \text{pour tout } (q_1, q_2) \in A$$

et l'inégalité est vraie sur  $\Omega - N_{q_1, q_2}$  car  $P(N_{q_1, q_2}) = 0$

$$\mathbb{E} \left( \sup_{(q_1, q_2) \in \mathcal{A}} |gX + q'| \mid \mathcal{B} \right) \geq \sup_{(q_1, q_2) \in \mathcal{A}} \mathbb{E} (gX + q_2 \mid \mathcal{B})$$

et l'inégalité est vraie sur  $\Omega - \bigcup_{(q_1, q_2) \in \mathcal{A}} N_{q_1, q_2}$

réunion dénombrable d'ensembles négligeables  
 $\rightarrow$  négligeable

$$\mathbb{E} (f(X) \mid \mathcal{B}) \geq f(\mathbb{E}(X \mid \mathcal{B}))$$

Th si  $X \in L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  et  $\mathcal{B}$  sous-trivn de  $\mathcal{F}$ , alors

$\mathbb{E}(X \mid \mathcal{B})$  est la projection orthogonale de  $X$  sur  $\underbrace{L^2(\Omega, \mathcal{B}, \mathbb{P})}$

→ sous-espace réduit des variables aléatoires de carré intégrable mesurables /  $\mathcal{B}$

dém.  $\mathbb{E}(X \mid \mathcal{B})^2 \leq \mathbb{E}(X^2 \mid \mathcal{B})$

↑  
d'après (f)

$$\mathbb{E} (\mathbb{E}(X \mid \mathcal{B})^2) \leq \mathbb{E} (\mathbb{E}(X^2 \mid \mathcal{B})) = \mathbb{E}(X^2) < \infty$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}(X \mid \mathcal{B}) \in L^2$$

• si  $Z$  v.a  $\mathcal{B}$ -mesurable bornée,

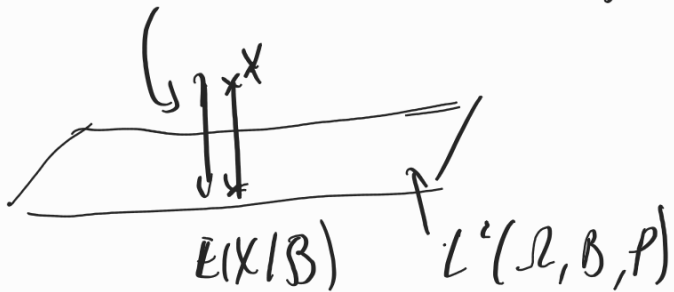
$$\mathbb{E} (Z(X - \mathbb{E}(X \mid \mathcal{B}))) = \mathbb{E}(ZX) - \underbrace{\mathbb{E}(Z\mathbb{E}(X \mid \mathcal{B}))}_{\mathbb{E}(ZX)} = 0$$

$Z$  orthogonal à  $X - \mathbb{E}(X \mid \mathcal{B})$  pour tout  $Z$   $\mathcal{B}$ -mesurable bornée

par densité, c'est vrai pour tout  $Z$   $\mathcal{B}$ -mesurable,  $L^2$

(approximer  $Z$  par  $\sup(\inf(Z, n), -n)$ )

donc  $X - E(X|\mathcal{B})$  est orthogonal à  $L^2(\Omega, \mathcal{B}, P)$



Prop:  $X, Y$  v.a réelles,  $\mathcal{B}$  sous-tribue. Si  $Y$  est  $\mathcal{B}$ -mesurable, alors

$$E(YX|\mathcal{B}) = Y E(X|\mathcal{B}) \quad \left[ \text{on suppose que } Y \geq 0 \text{ ou que } Y \text{ et } X \in L^1 \right]$$

remarque: si  $\lambda \in \mathbb{R}$   $E(\lambda X) = \lambda E(X)$

dém: on se place dans le cas où  $X, Y \geq 0$ . Soit  $Z$  v.a

$\mathcal{B}$ -mesurable positive

$$E(Z(Y E(X|\mathcal{B}))) = E(\underbrace{(ZY)}_{\mathcal{B}\text{-mesurable}} \cdot E(X|\mathcal{B})) = E(ZYX) = E(\underbrace{ZE(X|\mathcal{B})}_{\mathcal{B}\text{-mesurable}})$$

par définition de l'espérance conditionnelle, on en déduit que

$$Y E(X|\mathcal{B}) = E(XY|\mathcal{B})$$

Prop si  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  sont deux sous-tribues  $\mathcal{B}_1 \subset \mathcal{B}_2$ , alors pour toute

v.a  $X$  positive (ou  $L^1$ ),  $E(E(X|\mathcal{B}_2)|\mathcal{B}_1) = E(X|\mathcal{B}_1)$

remarque: si on est dans  $L^2$ ,  $L^2(\Omega, \mathcal{B}_1, P) \subset L^2(\Omega, \mathcal{B}_2, P)$ , la prop.

dit que si on projette sur  $L^2(\Omega, \mathcal{B}_2, P)$  puis sur  $L^2(\Omega, \mathcal{B}_1, P)$ , c'est

la même chose que de projeter sur  $L^1(\Omega, \mathcal{B}_1, P)$

dém : cas  $\geq 0$ , si  $Z \geq 0$  est  $\mathcal{B}_1$ -mesurable, alors  $Z$  est aussi  $\mathcal{B}_2$ -mesurable

$$E(Z E(E(X|\mathcal{B}_2)|\mathcal{B}_1)) = E(Z E(X|\mathcal{B}_2)) = E(ZX)$$

Th ① si  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  sont indépendantes, alors  $\forall X$  v.a positive,  $\mathcal{B}_2$ -mesurable,  $E(X|\mathcal{B}_1) = E(X)$

② réciproquement, si  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  sont des  $\sigma$ -tribus et si  $\forall X$  v.a  $\geq 0$ ,  $\mathcal{B}_2$ -mesurable,  $E(X|\mathcal{B}_1) = E(X)$ , alors  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  sont indépendantes

dém ①  $\forall Z \geq 0$ ,  $\mathcal{B}_1$ -mesurable,

$$E(ZX) = E(Z)E(X) = E(Z E(X|\mathcal{B}_1))$$

donc  $E(X) = E(X|\mathcal{B}_1)$

② en particulier  $\forall A \in \mathcal{B}_2$ ,  $\mathbb{1}_A$  est  $\geq 0$ ,  $\mathcal{B}_2$ -mesurable

$$E(\mathbb{1}_A|\mathcal{B}_1) = E(\mathbb{1}_A) = P(A)$$

$$\text{Si } B \in \mathcal{B}_1, \quad \underline{P(A \cap B)} = E(\underline{\mathbb{1}_{A \cap B}}) = \underline{E(\mathbb{1}_A \mathbb{1}_B)}$$

$$= E\left(\frac{E(\mathbb{1}_A|\mathcal{B}_1) \mathbb{1}_B}{P(A)}\right) = E\left(\frac{P(A) \mathbb{1}_B}{P(A)}\right) = P(A) E(\mathbb{1}_B) = \underline{P(A)P(B)}$$

$\Rightarrow \mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2$  sont indépendantes

Th  $X$  v.a à valeurs dans  $\mathbb{F}$  | on suppose que  $Y$  est  $\mathcal{B}$ -mesurable  
 $Y$  —————  $X$  indépendante de  $\mathcal{B}$

Alors pour toute fonction mesurable  $g: E \times F \rightarrow \mathbb{R}_+$

$$\mathbb{E}(g(X, Y) | \mathcal{B}) = \int g(x, Y) P_X(dx) \quad (1)$$

où  $P_X$  est la loi de  $X$

remarque : si  $Y$  est déterministe alors la variable aléatoire donnée par (1) est aussi déterministe  $\rightarrow$  on se ramène au résultat précédent : on peut écrire  $\mathbb{E}(g(X, Y) | \mathcal{B}) = \mathbb{E}(h(X) | \mathcal{B})$

dém : On note  $\phi: y \mapsto \int g(x, y) P_X(dx)$   
soit  $Z \geq 0$ ,  $\mathcal{B}$ -mesurable.  
 $Y, Z$   $\mathcal{B}$ -mesurables et  $X$  indépendante de  $\mathcal{B}$

une variable aléatoire est déterministe si  $\exists c \in \mathbb{R}$   
 $X = c$  p.p

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(g(X, Y) Z) &= \int g(x, y) z P(dx, dy, dz) \\ &= \int g(x, y) z P_X(dx) P_{Y, Z}(dy, dz) \\ &= \int_{F \times \mathbb{R}_+} z \left( \int_E g(x, y) P_X(dx) \right) P_{Y, Z}(dy, dz) \\ &= \int_{F \times \mathbb{R}_+} z \phi(y) P_{Y, Z}(dy, dz) = \mathbb{E}(\phi(Y) Z) \end{aligned}$$

et  $\phi(Y)$   $\mathcal{B}$ -mesurable donc  $\phi(Y)$  est l'espérance conditionnelle de  $g(X, Y) | \mathcal{B}$

Comment calculer ces espérances conditionnelles ?

- On a vu le cas discret
- cas des variables aléatoires à densité

on suppose que  $\begin{cases} X \\ Y \end{cases}$  a valeurs dans  $\mathbb{R}^m$  ou que  $(X, Y)$  ad une

densité  $p: \mathbb{R}^{m+n} \rightarrow \mathbb{R}$  mesurable, positive,  $\int_{\mathbb{R}^{m+n}} p(x) dx = 1$

Alors  $X$  et  $Y$  ont une densité. La densité de  $Y$  est la fonction

$$q: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$q \mapsto \int_{\mathbb{R}^m} p(x, y) dx$$

Prop: pour toute fonction  $h: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^+$ , mesurable

$$\mathbb{E}(h(X) | Y) = \int h(x) \frac{p(x, Y)}{q(Y)} dx \quad (\text{variable aléatoire}$$

mesurable /  $\sigma(Y) \rightarrow$  fonction de  $Y$ )

dém: on prend  $Z$  v.a  $\geq 0$ ,  $\sigma(Y)$ -mesurable, alors  $Z$  s'écrit comme une fonction de  $Y$ :  $Z = g(Y)$   $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$

$$\mathbb{E}(Z h(X)) = \mathbb{E}(h(X) g(Y)) = \int_{\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n} h(x) g(y) p(x, y) dx dy$$

$$= \int_{\mathbb{R}^n} \left( \int_{\mathbb{R}^m} h(x) p(x, y) dx \right) g(y) dy$$

$$= \int_{\mathbb{R}^n} \left( \frac{\int_{\mathbb{R}^m} h(x) p(x, y) dx}{q(y)} \right) g(y) q(y) \mathbb{1}_{\{q(y) > 0\}} dy$$

$$= \int_{\mathbb{R}^n} g(y) q(y) \mathbb{1}_{\{q(y) > 0\}} q(y)$$

$$q(y) = \frac{1}{q(y)} \int_{\mathbb{R}^m} h(x) p(x, y) dx$$

$$= 0 \quad \forall q(y) = 0$$

$$= \mathbb{E}(g(Y) \varphi(Y)) = \mathbb{E}(Z \varphi(Y)) \quad \text{dnc } \varphi(Y) = \mathbb{E}(h(X) | Y)$$

Rappel: dans le cas discret:  $(X, Y)$  variables aléatoires discrètes  $t_y$ , on peut définir la loi conditionnelle de  $X | Y=y$  et l'espérance conditionnelle et l'espérance de la loi conditionnelle:  $\mathbb{E}(X | Y=y)$

-> on va essayer de généraliser la notion de loi conditionnelle dans le cas non discret.

def:  $(E, \mathcal{E}), (F, \mathcal{F})$  espaces mesurables. on dit que

$\nu: E \times \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$  est une probabilité de transition si elle vérifie:

•  $\forall x \in E, \quad \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$   
 $B \mapsto \nu(x, B)$  est une mesure de probabilité  
 [probabilité conditionnelle à  $x$ ]

•  $\forall B \in \mathcal{F}, \quad E \rightarrow [0, 1]$   
 $x \mapsto \nu(x, B)$  est  $\mathcal{E}$ -mesurable

remarque: cas précédent  $p(x, y) \quad p: \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ ;  $x \in \mathbb{R}^m, y \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$   
 $\nu(x, B) = \int_B p(x, y) dy$  vérifie ces conditions

Prop: (1) si  $h$  mesurable positive sur  $(F, \mathcal{F})$ , alors

$\varphi: x \mapsto \int \nu(x, dy) h(y)$  est une fonction mesurable

positive sur  $E$

(2) si  $\lambda$  est une mesure de proba sur  $(E, \mathcal{E})$  alors

$\mu: A \in \mathcal{F} \mapsto \int \lambda(dx) \nu(x, A)$  est une mesure de proba sur  $(F, \mathcal{F})$



def:  $\left\{ \begin{array}{l} X \\ Y \end{array} \right.$  v.a. en  $(E, \mathcal{E})$   $(F, \mathcal{F})$  on appelle la conditionnelle de  $Y$

sachant  $X$  une probabilité de transition  $\nu$  telle que  $\forall h: F \rightarrow \mathbb{R}$ ,  
 $\mathcal{F}$ -mesurable,  $\mathbb{E}(h(Y)|X) = \int \nu(X, dy) h(y)$   
espérance conditionnelle = espérance de la loi conditionnelle

lemme: si  $\nu$  et  $\nu'$  sont des lois conditionnelles,  $\forall A \in \mathcal{F}$   
 $\nu(X, A) = P(Y \in A | X) = \nu'(X, A)$  p.p.

$$\nu(X, A) = \nu'(X, A) \quad \text{p.p.}$$

de même,  $\underbrace{\nu(\cdot, \cdot)}_{\text{me sure de proba en } (F, \mathcal{F})} = \nu'(\cdot, \cdot)$  p.p.

Th si  $(E, \mathcal{E})$ ,  $(F, \mathcal{F})$  sont métriques complets séparables,  $\mathcal{E}, \mathcal{F}$  tribus boréliennes, alors il existe une loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $X$