

# ECN 6578, Cours 6

William McCausland

2017-10-06

## Lemme de Fatou

- Lemme de Fatou : pour une suite  $X_n \geq 0$  de v.a.

$$E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n].$$

- Notes :

1. Hypothèse très faible concernant  $X_n$ .
2. Résultat pour  $X_n \geq C > -\infty$  suit immédiatement.
3. Les deux cotés peuvent être infinis

- Construction d'une séquence convergente :  $Y_n \equiv \inf_{k \geq n} X_k$ .

1.  $0 \leq Y_n \leq X_n$ .
2.  $Y_n \leq Y_{n+1}$  ( $\{k \geq n\}$  décroissant).
3.  $Y_n \nearrow Y \equiv \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n$ .

- Preuve :

$$\liminf_n E[X_n] \geq \liminf_n E[Y_n] = \lim_n E[Y_n] = E[Y] = E[\liminf_n X_n]$$

# Théorème de convergence dominée

- Pour une séquence  $X_n$  de variables aléatoires,  $X$  et  $Y$  v.a. telles que  $P(X_n \rightarrow X) = 1$ ,  $|X_n| \leq Y$  et  $E[Y] < \infty$ .

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n] = E[X].$$

- Notes :

1. La condition avec  $Y$  (dominance) plus faible que  $|X_n|$  uniformément bornés ; le résultat est donc plus fort.
2. Même v.a. dominante  $Y$  pour tous les  $n$ .

- Preuve :

$$E[Y] + E[X] = E[Y + X] = E[Y + \lim_n X_n] = E[Y + \lim_n \inf X_n]$$

$$E[Y + \lim_n \inf X_n] \leq \lim_n \inf E[Y + X_n] = E[Y] + \lim_n \inf E[X_n]$$

$$E[Y] - E[X] = \dots \leq \dots = E[Y] - \lim_n \sup E[X_n].$$

$$\lim_n \sup E[X_n] \leq E[X] \leq \lim_n \inf E[X_n].$$

$$\lim_n E[X_n] = E[X].$$

## Remarque sur les ensembles non-dénombrables de variables aléatoires

- ▶ Soit  $\{X_t\}_{t \geq 0}$  un ensemble (non-dénombrable) de variables aléatoires.
- ▶ Si  $E[X_{t_n}] \rightarrow E[X_0]$  pour n'importe quelle séquence  $t_n \downarrow 0$  alors  $\lim_{t \downarrow 0} E[X_t] = E[X_0]$ .
- ▶ En particulier, si  $\lim_{t \downarrow 0} X_t(\omega) = X(\omega)$ ,  $\omega \in \Omega$ , et il exist une v.a.  $Y$  telle que  $|X_t| < Y$  et  $E[Y] < \infty$ ,

$$\lim_{t \downarrow 0} E[X_t] = E[X_0].$$

# La dérivée de l'espérance

- ▶ Soit  $\{F_t\}_{a < t < b}$  un ensemble de variables aléatoires.
- ▶ Conditions suffisantes pour  $\frac{dE[F_t]}{dt} = E[F'_t]$  :
  1. Pour tous  $t \in (a, b)$  :  $-\infty < E[F_t] < \infty$ .
  2. Il existe une v.a.  $Y$  telle que  $E[Y] < \infty$  et pour tous  $t \in (a, b)$  et  $\omega \in \Omega$ ,  $F'_t(\omega)$  existe et  $|F'_t(\omega)| \leq Y(\omega)$ .
- ▶ Preuve : fixez  $t \in (a, b)$ . Alors
  1.  $F'_t = \lim_{n \rightarrow \infty} n(F_{t+1/n} - F_t)$ , la limite d'une séquence de variables aléatoires, est une variable aléatoire.
  2. Pour tous  $t \in (a, b)$ ,  $h \geq 0$ , (théorème des accroissements finis, mean value theorem)

$$\left| \frac{F_{t+h} - F_t}{h} \right| \leq Y$$

3. Alors

$$\lim_{h \downarrow 0} \frac{E[F_{t+h}] - E[F_t]}{h} = \lim_{h \downarrow 0} E \left[ \frac{F_{t+h} - F_t}{h} \right] = E \left[ \lim_{h \downarrow 0} \frac{F_{t+h} - F_t}{h} \right]$$

$$\frac{dE[F_t]}{dt} = E[F'_t] \leq E[Y] < \infty.$$

# Fonction génératrice des moments

- ▶ Définition : pour une v.a.  $X$ ,  $M_X(s) = E[e^{sX}]$ ,  $s \in R$ .
- ▶ Notes
  1. n'existe pas toujours, même si  $E[X] < \infty$ .
  2.  $M_{X+Y}(s) = M_X(s)M_Y(s)$  pour v.a. indépendentes  $X, Y$ .
  3. tableaux avec plusieurs v.a. standards
  4. la fonction caractéristique est souvent plus utile

## Résultat sur $M_X(s)$

- ▶ Si  $X$  est une v.a. telle qu'il existe  $s_0 > 0$  tel que  $M_X(s) < \infty$  pour  $|s| < s_0$ ,

$$E[|X^n|] < \infty, M_X(s) = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^n]s^n/n!.$$

- ▶ Preuve :

1. Soit  $Z_n = \sum_{k=0}^n (sX)^k/k!$
2.  $Z_n \rightarrow e^{sX}$  (définition de somme infinie)
3. Fixez  $s$ ,  $|s| < s_0$

$$|Z_n| \leq \sum_{k=0}^n |sX|^k/k! \leq e^{sX} + e^{-sX} \equiv Y,$$

$$E[Y] = M_X(s) + M_X(-s) < \infty.$$

4. Par convergence dominée,  
 $E[e^{sX}] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[Z_n] = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^n]s^n/n!.$

## Signification de « génératrice des moments »

- ▶ Rappel  $M_X(s) = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^n]s^n/n!$
- ▶  $M'(s) = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^{n+1}]s^n/n!$
- ▶  $M^{(m)}(s) = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^{n+m}]s^n/n!$
- ▶  $M(0) = 1$ ,  $M'(0) = E[X]$ ,  $M^{(m)}(0) = E[X^m]$ .



# Mesures associées aux variables aléatoires

- ▶ Soit  $X$  une variable aléatoire sur un espace de probabilité  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$
- ▶  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}, \mu)$  est une mesure de probabilité elle aussi, où

$$\mu = \mathcal{L}(X) = PX^{-1}.$$

- ▶ Si  $B \in \mathcal{B}$ ,  $X^{-1}(B) \in \mathcal{F}$  et  $\mu(B) = P(X^{-1}(B))$ .

# Convergence en distribution

- ▶ Soit  $\mu_n$  une séquence de mesures de probabilité boreliennes,  $\mu$  une mesure de probabilité borelienne.
- ▶  $\mu_n \Rightarrow \mu$  ( $\mu_n$  converge en distribution à  $\mu$ ) si pour chaque fonction  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , continue et bornée,

$$\int_{\mathbb{R}} f d\mu_n \rightarrow \int_{\mathbb{R}} f d\mu.$$

- ▶ Pas une séquence de variables aléatoires, mais si  $X_n$  est une séquence de variables aléatoires sur  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ ,  $\mathcal{L}_n = PX_n^{-1}$  est une séquence de mesures.
- ▶ Une condition équivalente: pour tous  $x \in \mathbb{R}$ ,

$$\mu(\{x\}) = 0 \Rightarrow F_n(x) \rightarrow F(x)$$

# Convergence en probabilité et en distribution I

- ▶ Si  $X_n \rightarrow X$  en probabilité,  $\mu_n \equiv \mathcal{L}(X_n) \Rightarrow \mathcal{L}(X) \equiv \mu$ .
- ▶ Résultat équivalent : Si pour tous  $\epsilon > 0$ ,  $P(|X_n - X| \geq \epsilon) \rightarrow 0$ ,

$$\mu(\{x\}) = 0 \Rightarrow F_n(x) \rightarrow F(x).$$

- ▶ Preuve : fixez  $x \in \mathbb{R}$ ,  $\epsilon > 0$ , .

$$X > x + \epsilon \text{ et } |X_n - X| < \epsilon \Rightarrow X_n > x$$

$$\{X_n \leq x\} \subseteq \{X \leq x + \epsilon\} \cup \{|X_n - X| \geq \epsilon\}$$

$$F_n(x) \leq F(x + \epsilon) + P(|X_n - X| \geq \epsilon)$$

$$\text{puisque } \sup F_n(x) \leq F(x + \epsilon),$$

$$\limsup_n F_n(x) \leq F(x + \epsilon) + 0$$

et puisque  $\epsilon > 0$  est arbitraire,

$$\limsup_n F_n(x) \leq F(x).$$

## Convergence en probabilité et en distribution II

- Preuve, continuée : même  $x \in \mathbb{R}$ , fixez  $\epsilon > 0$ ,

$$X_n > x \text{ et } |X_n - X| < \epsilon \Rightarrow X > x - \epsilon$$

$$\{X \leq x - \epsilon\} \subseteq \{X_n \leq x\} + \{|X_n - X| \geq \epsilon\}$$

$$F(x - \epsilon) \leq \liminf_n F_n(x) + \liminf_n P(|X_n - X| \geq \epsilon)$$

$$F(x - \epsilon) \leq \liminf_n F_n(x)$$

- $\epsilon$  arbitraire, alors

$$F(x) - P(\{x\}) \leq \liminf_n F_n(x)$$

- Maintenant si  $P(\{x\}) = 0$ ,

$$\liminf_n F_n(x) = \limsup_n F_n(x) = \lim_n F_n(x) = F(x)$$