

---

## TD 10 : Lois limites - 1 v2

---

### Exercice 1. *Théorème de Prokhorov*

**Théorème. (Prokhorov)** Soit  $(\mu_n)_n$  une suite de mesures de probabilité sur un espace polonais  $E$  qui est *tendue*, c'est à dire que  $\forall \epsilon, \exists A$  compact t.q.  $\forall n, \mu_n(E \setminus A) \leq \epsilon$ . Alors  $(\mu_n)_n$  est relativement compacte dans l'espace des lois de probabilité sur  $E$  muni de la convergence étroite.

On se propose de montrer ce théorème pour  $E = \mathbb{R}$ . Soit une suite de fonctions de répartition  $(F_n)_{n \in \mathbb{N}}$ .

1. Montrer qu'il existe une sous-suite  $F'_n$  et une fonction croissante  $G : \mathbb{Q} \rightarrow [0, 1]$  telle que  $F'_n(x) \rightarrow G(x)$  pour tout  $x \in \mathbb{Q}$ .
2. On définit  $F(x) = \inf\{G(y), y \in \mathbb{Q}, y > x\}$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$ .  $F$  est automatiquement croissante et continue à droite. Montrer que si  $F$  est continue en  $x \in \mathbb{R}$ , alors  $F'_n(x) \rightarrow F(x)$ .

A ce stade on pourrait croire qu'on a terminé, mais  $F$  n'est pas nécessairement une fonction de répartition : il est possible que  $F(-\infty) > 0$  et  $F(+\infty) < 1$ . En réalité on a montré la convergence *vague* vers une mesure de masse totale  $F(+\infty) - F(-\infty)$ .

3. Montrer qu'avec l'hypothèse de tension on a  $F(+\infty) - F(-\infty) = 1$  et conclure.

### Exercice 2. *Distances entre lois de probabilité*

On considère les distances suivantes sur l'espace des lois de probabilité sur  $\mathbb{R}$  : variation totale, Kolmogorov et Wasserstein.

$$d_{VT}(\mu, \nu) = \sup_{A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})} |\mu(A) - \nu(A)|$$
$$d_K(\mu, \nu) = \sup_{x \in \mathbb{R}} |\mu(] - \infty, x]) - \nu(] - \infty, x])|$$
$$d_W(\mu, \nu) = \sup_{f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \text{ 1-Lip}} |\mu(f) - \nu(f)|$$

1. Montrer ce diagramme d'implications entre les différentes convergences :

$$(VT) \implies K \implies (d)$$
$$W \implies (d)$$

2. Montrer que la suite  $(\frac{1}{n}\delta_n + (1 - \frac{1}{n})\delta_0)_n$  converge sauf pour Wasserstein.
3. Montrer que la suite  $(\delta_{1/n})_n$  converge pour  $W$  et  $(d)$  mais pas pour  $K$  et  $VT$ .
4. Montrer que la suite  $(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{i/n})_n$  converge sauf en variation totale.

Remarque : on peut montrer que si on considère une suite de mesures à même support compact,  $(d) \iff W$ . On peut aussi montrer que si on considère une limite qui a une fonction de répartition continue,  $(d) \iff K$ .

**Exercice 3.** *Distance de Lévy*

On définit la distance de Lévy entre des fonctions de répartition réelles :

$$L(F, G) = \inf\{\epsilon > 0 : \forall x \in \mathbb{R}, G(x - \epsilon) - \epsilon \leq F(x) \leq G(x + \epsilon) + \epsilon\}.$$

Montrer qu'elle métrise la convergence en loi.

Remarque : on peut généraliser à tout espace métrique séparable  $E$  avec la distance de Lévy-Prokhorov :

$$d(\mu, \nu) = \inf\{\epsilon > 0 : \forall A \in \mathcal{B}(E), \mu(A) \leq \nu(B(A, \epsilon)) + \epsilon, \nu(A) \leq \mu(B(A, \epsilon)) + \epsilon\}.$$

**Exercice 4.** *Méthode de Stein - loi biaisée par la taille*

Soit  $X$  une variable aléatoire positive, de carré intégrable. Posons  $\mu = \mathbb{E}[X]$ ,  $\sigma^2 = \text{Var}(X)$ . On suppose que  $\mu > 0$ , et qu'on a construit sur le même espace de probabilité une variable aléatoire  $X^s$  dont la densité par rapport à  $X$  est

$$\frac{\mathbb{P}(X^s \in dx)}{\mathbb{P}(X \in dx)} = \frac{x}{\mu}.$$

On dit que  $X^s$  a la loi de  $X$  biaisée par la taille.

Posons  $W = (X - \mu)/\sigma$  et  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Le cours donne

$$d_W(W, Z) \leq \sup_f |\mathbb{E}[Wf(W) - f'(W)]|,$$

où le sup porte sur les fonctions  $f$  telles que  $\|f\|_\infty, \|f'\|_\infty, \|f''\|_\infty \leq 2$ . On cherche à remplacer l'estimation du membre de droite par une estimée portant sur le couplage entre  $X$  et  $X^s$ .

1. Vérifier qu'on a bien défini une densité de probabilité. Calculer  $\mathbb{E}[X^s]$ , et plus généralement  $\mathbb{E}[H(X^s)]$  pour toute fonction  $H : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ .
2. Dédire que

$$\mathbb{E}[Wf(W)] = \frac{\mu}{\sigma} \mathbb{E} \left[ f \left( \frac{X^s - \mu}{\sigma} \right) - f \left( \frac{X - \mu}{\sigma} \right) \right].$$

3. Appliquer à  $f$  l'égalité de Taylor-Lagrange pour montrer que

$$|\mathbb{E}[Wf(W)] - \mathbb{E}[f'(W)]| \leq \left| \mathbb{E} \left[ f'(W) \left( 1 - \frac{\mu}{\sigma^2} (X^s - X) \right) \right] \right| + \frac{\mu}{2\sigma^3} \|f''\|_\infty \mathbb{E}[(X^s - X)^2].$$

4. Majorer le premier terme par  $\frac{\mu}{\sigma^2} \|f'\|_\infty \mathbb{E}[|Y - \mathbb{E}Y|]$ , où  $Y = \mathbb{E}[X^s - X | \mathcal{F}]$  avec  $\mathcal{F}$  une tribu qui contient  $X$ . Utiliser Cauchy-Schwarz pour conclure :

$$|\mathbb{E}[Wf(W)] - \mathbb{E}[f'(W)]| \leq \frac{2\mu}{\sigma^2} \sqrt{\text{Var} Y} + \frac{\mu}{\sigma^3} \mathbb{E}[(X^s - X)^2].$$

**Exercice 5.** *Nombre de sommets isolés asymptotiquement normal*

On se place dans  $G = G_{n,p}$  avec  $p = 1/n$ . On pose  $X$  le nombre de sommets isolés, et on écrit  $X = \sum_{i=1}^n X_i$ , avec  $X_i = \mathbf{1}\{i \text{ isolé}\}$ . Soit  $I$  un sommet choisi uniformément dans  $[n]$ , indépendamment de  $G$  et  $X^s$  le nombre de sommets isolés obtenu en effaçant toutes les arêtes incidentes à  $I$ . On pose  $W = (X - \mu)/\sigma$ , où  $\mu = \mathbb{E}[X]$  et  $\sigma^2 = \text{Var}(X)$  comme avant. On veut montrer que  $W$  est asymptotiquement normale avec l'exercice précédent.

1. Trouver l'asymptotique de  $\mu$  et  $\sigma^2$  quand  $n \rightarrow \infty$ .
2. Montrer que  $X^s$  a bien la loi de  $X$  biaisée par la taille. (Indication : pour toute fonction  $H$  et  $i \in [n]$ ,  $\mathbb{E}[H(X)|X_i = 1] = \mathbb{E}[H(X^s)|I = i]$ .)
3. Montrer que  $X^s - X = D_I + (1 - X_I)$  où pour  $i \in [n]$  on note  $D_i$  le nombre de sommets de degré 1 reliés à  $i$ . Montrer que  $\mathbb{E}[(X^s - X)^2] = O(1)$ .
4. Calculer  $Y = \mathbb{E}[X^s - X|G]$ . Dédurre que  $\text{Var}(Y) \leq \frac{2}{n^2} (\text{Var}(\sum_{i=1}^n D_i) + \text{Var}(X)) = O(1/n)$ .
5. Conclure.