## **DM 6**

Exercice 1 (La convergence en probabilité est métrisable). Si X et Y sont deux variables aléatoires, on note

$$d(X,Y) = \mathbb{E}\left[\frac{|X-Y|}{1+|X-Y|}\right].$$

- 1. Montrer que d définit une distance si, comme d'habitude, on identifie deux v.a. qui sont égales presque sûrement.
- 2. Montrer que la convergence en probabilité est équivalent à la convergence pour d.
- 3. Montrer que d est complète i.e. que si  $(X_n)_{n\geq 1}$  est une suite de v.a. telle que  $\sup_{p,q\geq n} d(X_p,X_q)$  tend vers 0, alors il existe une v.a. X telle que  $X_n$  converge en probabilité vers X. (Idée: montrer que  $(X_n)_{n\geq 1}$  admet une valeur d'adhérence en considérant une sous-suite  $(X_{n_k})_{k\geq 1}$  telle que  $d(X_{n_k},X_{n_{k+1}})\leq 2^{-k}$  pour tout  $k\geq 1$ , et montrer que cette suite est presque sûrement de Cauchy.)

**Solution.** 1. Soit  $\varphi$  la fonction définie de  $[0, \infty[$  dans [0, 1[ par  $\varphi : t \mapsto \frac{t}{1+t}$ . On remarque qu'elle est concave et nulle en zéro donc (e.g. en l'écrivant comme la primitive de sa dérivée qui est décroissante) elle est sous-additive : pour tous  $s, t \geq 0$ , on a

$$\varphi(s+t) \le \varphi(s) + \varphi(t).$$

On note  $\widetilde{d}$  la fonction de  $\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  donnée par  $\widetilde{d}: (x,y) \mapsto \varphi(|x-y|)$ ; montrons qu'il s'agit d'une distance. Tout d'abord elle est clairement positive et symétrique; de plus comme  $\varphi$  est bijective, on a  $\widetilde{d}(x,y)=0$  ssi |x-y|=0 ssi |x-y

Pour toutes v.a. X et Y on a  $d(X,Y)=\mathbb{E}[\widetilde{d}(X,Y)]$ ; la positivité, symétrie et l'inégalité triangulaire pour d découlent de ces propriétés pour  $\widetilde{d}$ ; enfin si d(X,Y)=0, par positivité on a  $\widetilde{d}(X,Y)=0$  presque sûrement et ainsi X=Y presque sûrement.

2. Soient  $(X_n)_{n\geq 1}$  et X des v.a. Supposons d'abord que  $d(X_n,X)=\mathbb{E}[\varphi(|X_n-X|)]\to 0$ ; soit  $\varepsilon>0$ , comme  $\varphi$  est une bijection croissante, on a  $\varphi(\varepsilon)>0$  et l'inégalité de Markov implique que

$$\mathbb{P}\left(|X_n - X| > \varepsilon\right) = \mathbb{P}\left(\varphi(|X_n - X|) > \varphi(\varepsilon)\right) \le \frac{\mathbb{E}\left[\varphi(|X_n - X|)\right]}{\varphi(\varepsilon)} \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} 0.$$

Supposons à présent que  $X_n$  tend en probabilité vers X. Fixons  $\varepsilon > 0$  et  $n_0 \ge \in \mathbb{N}$  tel que pour tout  $n \ge n_0$ ,

$$\mathbb{P}\left(\varphi(|X_n - X|) > \varphi(\varepsilon)\right) = \mathbb{P}(|X_n - X| > \varepsilon) < \varepsilon.$$

Soit  $n \ge n_0$ , on écrit (astuce très utile!) :

$$\mathbb{E}\left[\varphi(|X_n-X|)\right] = \mathbb{E}\left[\varphi(|X_n-X|)\,\mathbb{1}_{\{\varphi(|X_n-X|)>\varphi(\varepsilon)\}}\right] + \mathbb{E}\left[\varphi(|X_n-X|)\,\mathbb{1}_{\{\varphi(|X_n-X|)\leq\varphi(\varepsilon)\}}\right].$$

D'une part on a

$$\mathbb{E}\left[\varphi(|X_n - X|) \, \mathbb{1}_{\{\varphi(|X_n - X|) \le \varphi(\varepsilon)\}}\right] \le \varphi(\varepsilon) \le \varepsilon,$$

et d'autre part, comme  $\varphi(t) \leq 1$  pour tout  $t \geq 0$ ,

$$\mathbb{E}\left[\varphi(|X_n-X|)\,\mathbb{1}_{\{\varphi(|X_n-X|)>\varphi(\varepsilon)\}}\right] \leq \mathbb{P}\left(\varphi(|X_n-X|)>\varphi(\varepsilon)\right) < \varepsilon.$$

Ainsi pour tout  $\varepsilon > 0$ , il existe  $n_0 \in \mathbb{N}$  tel que pour tout  $n \geq n_0$ ,

$$d(X_n, X) < 2\varepsilon$$
.

3. L'hypothèse que  $\sup_{p,q\geq n} d(X_p,X_q)$  converge vers 0 implique que la suite  $(X_n)_{n\geq 1}$  possède au plus une valeur d'adhérence pour d; il nous faut montrer l'existence d'une telle valeur d'adhérence, ou de manière équivalente l'existence d'une sous-suite qui converge en probabilité; alors toute la suite convergera en probabilité vers la même limite.

Pour tout entier  $k \geq 1$ , on a  $\varphi(k^{-2})^{-1} = \frac{1+k^{-2}}{k^{-2}} = 1+k^2$ . Ainsi

$$\mathbb{P}\left(|X_{n_k} - X_{n_{k+1}}| > k^{-2}\right) = \mathbb{P}\left(\varphi(|X_{n_k} - X_{n_{k+1}}|) > \varphi(k^{-2})\right) \\
\leq \varphi(k^{-2})^{-1} \mathbb{E}\left[\varphi(|X_{n_k} - X_{n_{k+1}}|)\right] \\
\leq (1 + k^2)2^{-k}.$$

Comme la série  $\sum_k (1+k^2)2^{-k}$  est convergent, le lemme de Borel–Cantelli implique que

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{k\to\infty}\left\{|X_{n_k}-X_{n_{k+1}}|>k^{-2}\right\}\right)=0.$$

Autrement dit, il existe un ensemble  $A \subset \Omega$  de probabilité 1 tel que pour tout  $\omega \in A$ , il existe  $k_0(\omega)$  tel que pour tout  $k \geq k_0(\omega)$ , on a  $|X_{n_k}(\omega) - X_{n_{k+1}}(\omega)| \leq k^{-2}$ . Ainsi, par l'inégalité triangulaire, pour tout  $q > p \geq k_0(\omega)$ , on a

$$|X_{n_p}(\omega) - X_{n_q}(\omega)| \le |X_{n_p}(\omega) - X_{n_{p+1}}(\omega)| + \dots + |X_{n_{q-1}}(\omega) - X_{n_q}(\omega)|$$

$$\le p^{-2} + \dots + (q-1)^{-2}$$

$$\le \sum_{r>p} r^{-2} \underset{p\to\infty}{\longrightarrow} 0.$$

Ainsi, pour tout  $\omega \in A$ , la suite réelle  $(X_{n_k}(\omega))_{k\geq 1}$  est de Cauchy et donc converge. Comme  $\mathbb{P}(A)=1$  on vient de montrer que la suite de v.a.  $(X_{n_k})_{k\geq 1}$  converge presque sûrement et donc elle converge en probabilité et donc elle converge pour d. Enfin toute la suite  $(X_n)_{n\geq 1}$  converge pour d vers cette limite.