

Soit $(\Omega; \mathcal{A}; \mathbb{P})$ espace probabilisé, \mathcal{I} ensemble, (E, \mathcal{B}) espace probabilisable

I) Notion d'indépendance

1) Événements et tribus indépendantes

Définition 1: On dit que A, B sont indépendants si: $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$

Exemple 2: Soit X le résultat d'un lancer de dé rouge et Y le résultat d'un lancer de dé bleu. Les événements: $A := \{X \leq 4\}$ et $B := \{Y = 6\}$ sont indépendants.

Définition 3: On dit que $(A_i)_{i \in I}$ sont mutuellement indépendants si: $\forall J \subseteq I$ fini, $\mathbb{P}(\bigcap_{j \in J} A_j) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(A_j)$

On dit que les (A_i) sont 2 à 2 indépendants si: $\forall i \neq j$, $\mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i)\mathbb{P}(A_j)$.

Proposition 4: Si (A_i) sont mutuellement indépendants, alors: (A_i) sont 2 à 2 indépendants

Exemple 5: Soit un jet de dés et les événements: $A := (x \in \{1; 3; 5\})$, $B := (y \in \{1; 3; 5\})$, $C := (x+y \in \{3; 5\})$. La famille (A_i) est 2 à 2 indépendante, non-mutuellement d'événements est 2 à 2 indépendante, non-indépendante.

Définition 6: On dit que $(\mathcal{C}_i)_{i \in I}$ sont-tribus de \mathcal{A} sont mutuellement indépendantes si: $\forall (A_i) \in \prod_{i \in I} \mathcal{C}_i$, (A_i) est mutuellement indépendante.

2) Variables aléatoires indépendantes

Définition 7: On dit qu'une famille (X_i) de variables aléatoires est indépendante si: $\forall J \subseteq I$ fini, $\forall (B_j)_{j \in J} \in \mathcal{B}^J$, on a:

$$\mathbb{P}(\bigcap_{j \in J} X_j \in B_j) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}(X_j \in B_j)$$

Exemple 8: Soit X_1, X_2 les projections de $[\{-1, 0, 1\}]^2$ sur la première et seconde composante ($X_1(i;j) = i$; $X_2(i;j) = j$). X_1 et X_2 sont indépendantes.

Proposition 9: Soit $(X_1; \dots; X_n)$ v.a. réelles.

Alors: $(X_1; \dots; X_n)$ sont indépendantes si: $\mathbb{P}(x_1; \dots; x_n) = \mathbb{P}_{X_1} \otimes \dots \otimes \mathbb{P}_{X_n}$

Exemple 10: Soit (X, Y) v.a. à densité $(x, y) \mapsto f(x)g(y)$.

Alors: X et Y sont indépendantes de densités respectives f_X et g_Y si: $\int f(x)dx = 1$.

Proposition 11: Une famille de v.a. $(X_i)_{i \in I}$ est indépendante si: $\forall J \subseteq I$ fini, $\forall (\Phi_j) \in L^1$, $\mathbb{E}\left[\prod_{j \in J} \Phi_j(X_j)\right] = \prod_{j \in J} \mathbb{E}[\Phi_j(X_j)]$.

Corollaire 12: Soit $(X_1; \dots; X_n)$ v.a. réelles.

Alors: $(X_1; \dots; X_n)$ sont indépendants si: $\forall (t_1; \dots; t_n) \in \mathbb{R}^n$, $q_{(X_1; \dots; X_n)}(t_1; \dots; t_n) = q_{X_1}(t_1) \times \dots \times q_{X_n}(t_n)$

II) Propriétés probabilistes liées à l'indépendance

1) Loi du 0-1 de Kolmogorov et lemme de Borel-Cantelli

Définition 13: Soit $(\mathcal{C}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ famille de tribus indépendantes. On note $\sigma(\mathcal{C}_n) = \sigma(\mathcal{C}_1 \cup \dots \cup \mathcal{C}_n)$ et $\sigma(\mathcal{C}_\infty) = \sigma(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{C}_n)$ est appelée tribu terminale ou tribu asymptotique.

Exemple 14: Soit $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ événements indépendants et $(\mathcal{C}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ tel que $\sigma(A_n) \subseteq \sigma(\mathcal{C}_n)$. Alors, on a:

$$A := \bigcap_{n \in \mathbb{N}} \bigcup_{m \in \mathbb{N}} A_m \in \sigma(\mathcal{C}_\infty)$$

Exemple 15: Si (X_n) v.a. réelles indépendantes, ($\sigma(X_n) = \sigma(X_1)$) et $(a_n) \in \mathbb{R}^n$ tels que $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = +\infty$, alors l'événement

$$A := \left(\frac{1}{a_n} \sum_{k=1}^n X_k \text{ converge} \right) \in \sigma(\mathcal{C}_\infty)$$

Théorème 16: (du 0-1 de Kolmogorov) Soit $A \in \sigma(\mathcal{C}_\infty)$.

Alors: $\mathbb{P}(A) = 0$ ou $\mathbb{P}(A) = 1$

Théorème 17: (lemme de Borel-Cantelli) Soit $(A_n) \in \mathcal{F}^{\text{fin}}$.

Alors: (1) Si $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) < +\infty$, alors $P(\limsup A_n) = 0$ (presque sûrement, c'est-à-dire un nombre fini d'événements A_n sont réalisés).

(2) Si (A_n) sont indépendants, et $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = +\infty$, alors: $P(\limsup A_n) = 1$ (presque sûrement, une infinité de A_n sont réalisés).

Corollaire 18: Soit (X_n) v.a.r. réelles, X v.a.r. réelle.

Alors: (1) Si $\forall \varepsilon > 0$, $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) < +\infty$, alors $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{P.s.}} X$

(2) Si les (X_n) sont mutuellement indépendants, alors:

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{P.s.}} 0 \quad \text{ssi } \forall \varepsilon > 0, \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| \geq \varepsilon) < +\infty$$

2] Sommes de variables aléatoires indépendantes

Soit X, Y deux v.a. indépendantes.

Proposition 19: La loi de $X+Y$ est donnée par $P_{X+Y} = P_X * P_Y$

Proposition 20: La fonction caractéristique de $X+Y$ est:

$$\varphi_{X+Y} = \varphi_X \varphi_Y$$

Exemple 21: Si $X=a$ et $Y=b$ p.s. alors X et Y sont indépendantes et $X+Y=a+b$ p.s. $S_{a+b} = S_a * S_b$

Exemple 22: Si $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$, $Y \sim \mathcal{P}(\mu)$, alors $X+Y \sim \mathcal{P}(\lambda+\mu)$

Exemple 23: Si $(X_i; i \in \mathbb{N})$ sont iid de loi $\mathcal{B}(1; p)$, alors:

$$\sum_{k=1}^n X_k \sim \mathcal{B}(n; p)$$

Proposition 24: Si X, Y sont deux v.a. de densités f, g ,

Alors: $X+Y$ est de densité $h = f * g$

3] Comportement à l'infini de ces sommes

Soit (X_n) suite de variables aléatoires iid

Remarque 25: Le théorème de Borel-Cantelli ne fournit pas la limite p.s. vers laquelle tend X_n .

Exemple 26: Soit (X_n) v.a. iid de loi $\mathcal{B}(1; p)$ et $(U_n = \sum_{i=1}^n \frac{X_i}{2^i})_{n \in \mathbb{N}}$ (U_n) converge presque sûrement, mais vers où?

Théorème 27: (loi faible des grands nombres) Si $E[X_1] < +\infty$,

Alors: $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{P.s.}} E[X_1]$

Théorème 28: (loi forte des grands nombres) Si $E[X_1] < +\infty$.

Alors: $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{P.s.}} E[X_1]$

Application 29: Soit $I = [0, 1]^d$, $A, B \in \mathbb{R}_+$ et $f \in L^2(I)$ telle que $|f| \leq A$ p.p. et $\int_I f^2 \leq B$. Soit (X_n) v.a. iid de loi $\mathcal{U}(I)$ et soit $(e_n := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(X_k) - \int_I f)$ $n \in \mathbb{N}$ *

Alors: en $\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{P.s.}}$ et $\forall \varepsilon \in]0, \frac{B}{A}[$, $P(|e_n| > \varepsilon) \leq 2 \exp(-\frac{n \varepsilon^2}{4B})$

Théorème 30: (central limite) Si $E[X_1] < +\infty$

Alors: $\frac{1}{\sqrt{n}} \left(\sum_{k=1}^n X_k - nE[X_1] \right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{Loi}} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

Exemple 31: Si $X_n \sim \mathcal{B}(1; p)$, alors $\forall a < b$,
 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(a \leq \frac{1}{\sqrt{np(1-p)}} \left(\sum_{k=1}^n X_k - np \right) \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} dt$

III] Notion plus faible d'indépendance et application de l'indépendance

1] Notion de non-corrélation

Définition 32: Deux variables aléatoires $X, Y \in L^2$ sont dites non-correlées si: $E[XY] = E[X]E[Y]$

Remarque 33: Autrement dit, $E[(X - E[X])(Y - E[Y])] = 0$ et en effet que $(X - E[X])$ et $(Y - E[Y])$ sont orthogonales.

Proposition 34: Soit $X, Y \in L^2$ indépendantes.

Alors: X et Y sont non-correlées

IV.1

[Dens]

[Les]

[Bord]

Contre-exemple 35: La réciproque est fausse
Par $X \sim \text{dP}(0,1)$ et $Y = X^2$, X et Y sont non-correlées mais ne sont pas indépendantes.

Proposition 36: Soit $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ v.a. deux à deux non-correlées.

$$\text{Ainsi: (1) (identité de Bienaymé)} \quad \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$$

(2) (Inégalité de Bienaymé-Tchobyshev) $\forall t \in \mathbb{R}^*$,

$$\text{P}\left(\left|\sum_{i=1}^n X_i - \mathbb{E}[X_i]\right| \geq t\right) \leq \frac{1}{t^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$$

2) Quelques applications de l'indépendance

Lemme 37: Soit $(b_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ telle que $b_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} b$ et $a \in [0, 1]$.

Ainsi: pour toute suite $(a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ telle que $\forall n \in \mathbb{N}$, $a_{n+1} = a_n + b_n$ (a_n) converge.

Théorème 38: Soit $p \in]0, 1[$, (g_n) v.a. de loi $\text{B}(1, p)$, (u_n) v.a. de $\text{Bin}(1, p)$ telles que toutes les v.a. g_n et u_n soient indépendantes, soit $X = x \in [0, 1]$ et $\forall n \in \mathbb{N}$, $X_{n+1} = u_n X_n + g_n(1 - u_n)$

Alors: la suite (X_n) converge en loi vers une loi Bêta de paramètres p et $1-p$: $\text{B}(p; 1-p)$.

Lemme 39: Soit X v.a. réelle IP-p.s. bornée par 1, centrée.

Ainsi: $\forall t \in \mathbb{R}^*$, $\mathbb{E}[\exp(tx)] \leq \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$

Théorème 40: (Inégalité de Hoeffding) Soit (X_n) suite de v.a. réelles indépendantes, bornées p.s. centrées telles que:

$$\forall n \in \mathbb{N}, \exists c_n > 0 \quad \text{P}(|S_n| > \varepsilon) \leq 2 \exp\left(-\frac{\varepsilon^2}{2 \sum_{j=1}^n c_j^2}\right)$$

Application 41: Soit $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^*$ tels que: $\forall n \in \mathbb{N}, \sum_{k=1}^n c_k^{-2} \leq n^{2\alpha-\beta}$

$$\text{Alors: } \frac{1}{n^\alpha} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Application 42: (processus de Galton-Watson) Soit $X \in \mathbb{Z}^+$ à valeurs dans \mathbb{N} , $\forall k \in \mathbb{N}$, $p_k = \text{P}(X=k)$ et $m = \mathbb{E}[X] = \sum_{k=1}^{\infty} k p_k < +\infty$
 $(X_{n,i})$ v.a. indépendantes de loi P_X et (z_n) telle que:
 $z_0 = 1$ et $\forall n \in \mathbb{N}$, $Z_{n+1} = \sum_{i=1}^{Z_n} X_{n,i}$, soit $T_{n,i} = \text{P}(Z_n=0)$ et $\text{P}_{\text{ext}} = \text{P}(\{Z_n \in \mathbb{N} \setminus Z_n = 0\})$.

Alors: (1) Si $m > 1$, alors P_{ext} est l'unique point fixe de

$$G_X(s) = \mathbb{E}[s^X] = \sum_{k=1}^{\infty} p_k s^k \text{ sur }]0, 1[$$

(2) Si $m \leq 1$, alors $\text{P}_{\text{ext}} = 1$.

Références :

[BoLe] Probabilité

[Les] 131 développements pour l'oral

[Ber] Analyse pour l'agrégation de mathématiques

[NR] No Reference "

- Barbe
- Lescure
- Bernis