

Illustration de la notion d'indépendance en probabilités.

266

On se fixe  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  un espace probabilisé

**I - Premières propriétés et définitions de l'indépendance**

**a) Indépendance d'événements**

**Déf 1:** Deux événements A et B sont indépendants (indp) si  $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

**Ex 2:** Lancers de 2 dés : un rouge, un bleu  
 $A = \{ \text{obtenir nbre } \leq 4 \text{ de rouges} \}$ ,  $B = \{ \text{obtenir 6 de bleus} \}$ .

**Déf 2:** Une famille quelconque d'événements  $(A_i)_{i \in I}$  est mutuellement indépendante si  $\forall S \subset I$  fini,  $P(\bigcap_{i \in S} A_i) = \prod_{i \in S} P(A_i)$

**Rq 14:** Lancers de dé :  $A = \{ \text{dé rouge impair} \}$ ,  $B = \{ \text{dé bleu impair} \}$   
 $C = \{ \text{somme des dés impaire} \}$ . A, B, C sont 2 à 2 indp mais ne sont pas mutuellement indp.

**Ex 5:**  $A_n = \bigcup_{1 \leq k \leq n} \frac{2(k-1)}{2^n}$ ,  $\frac{2k-1}{2^n}$ .  $(A_n)$  mut indp sur  $\mathcal{R}$ .

**b) Indépendance de tribus**

**Déf 6:**  $\mathcal{A}_1$  et  $\mathcal{B}_1$  sous tribus de  $\mathcal{A}$  sont dites indp si  $\forall A_1 \in \mathcal{A}_1$  et  $\forall B_1 \in \mathcal{B}_1$ ,  $P(A_1 \cap B_1) = P(A_1) \cdot P(B_1)$

**Déf 7:** Une famille qqg de sous tribus  $(\mathcal{A}_i)_{i \in I}$  est mut indp si toute famille d'év<sup>ts</sup>  $A_i \in \mathcal{A}_i$  vérifie déf 3.

**Ex 8:**  $(\mathcal{A}_1, \mathcal{A}_2, \mathcal{P}_1)$  pour  $i=1,2$  2 espaces proba. En identifiant  $\mathcal{A}_1$  et  $\mathcal{A}_2$  avec  $\mathcal{A}_1 \times \mathcal{R}_2$  et  $\mathcal{A}_2$  et  $\mathcal{A}_1$  avec  $\mathcal{R}_1 \times \mathcal{A}_2$   $\mathcal{A}_1$  et  $\mathcal{A}_2$  sont des sous-tribus de  $\mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2$  et sont indp dans  $(\mathcal{R}_1 \times \mathcal{R}_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2, P_1 \otimes P_2)$

**c) Indépendance de variables aléatoires**

**Déf 3:** Une famille  $(X_i)_{i \in I}$  de  $(\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (E, \mathcal{B})$  de variables aléatoires (v.a) est mut indp si  $\forall J \subset I$  fini, pour tout  $j \in J$ ,  $B_j \in \mathcal{B}$ ,  $P(X_j \in B_j, j \in J) = \prod_{j \in J} P(X_j \in B_j)$

**Rq 10:**  $X = 11_{A_n}$ ,  $(X_n)$  famille de v.a indp

**Ex 11:** X et Y v.a. suivent une loi de Bernouille sur  $\{0,1\}$ . La famille  $(X, Y, XY)$  est formée de v.a 2 à 2 indp

mais n'est pas mutuellement indp.

**Prop 12:**  $(X_1, \dots, X_d)$  famille de v.a réelles indp. La loi  $P(X_1, \dots, X_d) = P^{X_1} \otimes \dots \otimes P^{X_d}$  ie la loi du vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^d$  est égale au produit des lois marginales

**Rq 13:** Réciproquement, si la loi du vecteur est égale au pdt des marginales, les v.a sont indp.

**Cor 14:** Une famille qqg de v.a r  $X_i, i \in I$  est indp si pour toute famille finie  $J \subset I$ , toute famille de f<sup>ts</sup> boréliennes  $\phi_j, j \in J$  tq  $\phi_j(X_j)$  sont intégrables  $E(\prod_{j \in J} \phi_j(X_j)) = \prod_{j \in J} E(\phi_j(X_j))$

**d) Variables aléatoires non corréllées**

**Déf 15:** X, Y v.a.r dans  $L^2$ . X et Y sont non corréllées si  $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$  autrement dit si  $E((X-E(X))(Y-E(Y))) = 0$

**Rq 16:** On dit que X-E(X) et Y-E(Y) sont orthogonaux pour le produit scalaire de  $L^2$ .

**Rq 17:** D'après Cor 14, 2 v.a indp de carré intégrable sont non corréllées

**Ex 18:**  $X \subset \mathcal{C}(0,1)$ ,  $Y = X^2$ . Alors X et Y sont non corréllées.

**Prop 19:**  $X_1, \dots, X_n$  2 à 2 non corréllées. Alors  $\text{Var}(\sum X_i) = \sum \text{Var}(X_i)$ . On en déduit l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev :  $P(|\sum_{i=1}^n (X_i - E(X_i))| > \epsilon) \leq \frac{1}{\epsilon^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$ ,  $\epsilon > 0$

**II Considération des lois dont les v.a sont indépendantes**

**a) Somme de v.a indépendantes**

**Prop 20:** X, Y v.a.r indp. La loi de la somme X+Y est donnée par le produit de convolution  $P^X * P^Y$  des lois  $P^X$  et  $P^Y$  tq pour toute fonction  $\phi$  borélienne,  $\int_{\mathbb{R}} \phi d(P^X * P^Y) = \int_{\mathbb{R}} \phi(x+y) d(P^X * P^Y) = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} \phi(x+y) dP^X(x) dP^Y(y)$

**Déf 21:** La fonction génératrice  $G_n$  est  $G_n(s) = \sum_{k \geq 1} s^k P(X=k)$

**Déf 22:** La fonction caractéristique est tq  $\forall t \in \mathbb{R}^d$ ,  $\varphi_X(t) = E(e^{i \langle t, X \rangle})$

**Prop 23:** Si X et Y sont indp alors  $\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t) \cdot \varphi_Y(t), \forall t$

Ex 24: Marche aléatoire sur  $\mathbb{Z}^d$ ,  $d \geq 3$ .  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$  suite de v.a. indep. identiquement distribuée tq  $P(X_i = e_i) = P(X_i = -e_i) = \frac{1}{2d}$  ou  $(e_i)$  base canonique de  $\mathbb{R}^d$ . Pour  $d \geq 3$ ,  $P(|S_n| \rightarrow +\infty) = 1$

b) Tableau des v.a à lois discrètes

Lois	Probabilités	Fonct° caract'	Prop remarquables
$B(p)$	$n \in \mathbb{Z}_{>0}, 0 < p < 1$ $P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$	$1 - p + pe^{it}$	$\sum_{i=1}^n B(p) \sim B(n, p)$
$B(n, p)$	$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$	$(1 - p + pe^{it})^n$	$\sum_{i=1}^m B(n_i, p) \sim B(\sum_{i=1}^m n_i, p)$
$P(\lambda)$	$\lambda^k e^{-\lambda} \times \frac{1}{k!} : \lambda > 0$	$e^{\lambda(e^{it} - 1)}$	$\sum_{i=1}^m P(\lambda_i) \sim P(\sum_{i=1}^m \lambda_i)$
$g(p)$	$(1-p)^k p = P(X=k)$	$\frac{pe^{-it}}{1 - (1-p)e^{-it}}$	$\sum_{i=1}^m g(p_i) \sim B(n, p)$

Rq 25: La loi hypergéométrique de proba:  $P(X=k) = \frac{\binom{r}{k} \binom{r-n}{n-k}}{\binom{r}{n}}$  ne possède pas de fonction caractéristique.

c) Tableau de v.a à lois continues

Lois	densité	Fonct° caract'	Prop remarquables
$\mathcal{N}(m, \sigma^2)$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp(-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2})$	$e^{itm - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$	$\sum \mathcal{N}(m_i, \sigma_i^2) \sim \mathcal{N}(\sum m_i, \sum \sigma_i^2)$
$\mathcal{E}(p)$	$\mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(x) p e^{-px}$	$\frac{1}{1 - pit}$	$\sum_{i=1}^m \mathcal{E}(p_i) \sim \mathcal{E}(mp)$
$\chi(p, \theta)$	$\frac{\theta^p}{\Gamma(p)} e^{-\theta x} x^{p-1} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(x)$	$\frac{1}{(1 - i\theta t)^p}$	$\sum_{i=1}^m \chi(p_i, \theta) \sim \chi(\sum_{i=1}^m p_i, \theta)$
Cauchy	$\frac{1}{\pi} \frac{1}{1+x^2}$	$e^{- t }$	$\sum \text{Cauchy} \sim \text{Cauchy}$

d) Vecteurs aléatoires gaussiens

Déf 26:  $X = (X_1, \dots, X_d) : (\omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d))$  est dit gaussien si pour tout  $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_d) \in \mathbb{R}^d$ ,  $\langle \alpha, X \rangle = \sum_{i=1}^d \alpha_i X_i$  est une v.a. gaussienne

Déf 27: La matrice de covariance de X est symétrique et définie positive tq  $\Gamma = (\mathbb{E}(X_i X_j - \mathbb{E}(X_i) X_j - \mathbb{E}(X_j) X_i))_{i,j \in \{1, \dots, d\}}$

Ex 28:  $G = (G_1, \dots, G_n)$  dont les  $G_i$  sont indep de lois  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Alors  $G \sim \mathcal{N}(0, I_d)$ .

Prop 29: X vecteur gaussien centré (ie  $\mathbb{E}(X) = 0$ ) de matrice de covariance  $\Gamma = A^T A$  par A matrice carrée. Alors X à la même loi que AG (ou G est dans l'ex 28)

Thm 30: X vecteur gaussien dans  $\mathbb{R}^d$  de matrice de cov  $\Gamma$ . Si les composantes de X sont 2 à 2 non corrélées (ie  $\Gamma$  diagonal) alors la famille  $(X_1, \dots, X_d)$  est mutuellement indépendante

III. Applications de l'indépendance aux différentes convergences

a) Rapports des différentes définitions de convergence

Déf 31: (i)  $(X_n)$  converge presque sûrement vers X (ps) si  $P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)) = 1$ .

(ii)  $(X_n)$  converge en proba vers X si pour tout  $\varepsilon > 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \varepsilon) = 0$

(iii)  $(X_n)$  converge en loi vers X si pour toute fonction  $\phi$  bornée.  $\lim_{n \rightarrow \infty} \int \phi(X_n) dP = \int \phi(X) dP$

Prop 32:  $(X_n)$  converge presque sûrement  $\Rightarrow (X_n)$  converge en proba  $\Rightarrow (X_n)$  converge en loi



b) Théorèmes fondamentaux

Déf 33:  $(T_n)$  famille indep de trices. On considère  $A_n$  la trice engendrée par  $T_n, T_{n+1}, \dots$ . On pose  $c_{n,0} = \bigcap_{n \geq 0} A_n$  la trice des événements terminaux.

Thm 34: [Loi du 0-1] Pour tout  $A \in \mathcal{C}$ ,  $P(A) = 0$  ou  $1$

Ex 35:  $(A_n)$  suite d'évts indep. Alors  $A = \bigcap_{n \in \mathbb{N}} \bigcup_{m \geq n} A_m$  est un événement terminal pour  $T_n = \sigma(A_n)$ .

Lemme 36 [Borel-Contelli]  $(A_n)$  une suite d'évènements

(i) si  $\sum_{n \geq 0} P(A_n) < +\infty$  alors  $P(A_n \text{ i.s.}) = 0$   
 (ii)  $(A_n)$  i.r.d.p., si  $\sum_{n \geq 0} P(A_n) = \infty$  alors  $P(A_n \text{ i.s.}) = 1$ .

Ex 37: [singe tapant à la machine] la proba qu'un singe tape correctement et d'un seul tenant Roméo et Juliette (soit  $10^6$  caractères) vaut 1.

c) Propriétés asymptotiques

On désigne  $(X_i)_{i \geq 1}$  une suite de variable aléatoire réelles indépendante et de même loi qu'une v.a.  $X$ .  
 Pour tout  $n \geq 1$ , on pose  $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ .

Thm 38: [Loi faible des grands nombres]

Si  $E(X) < +\infty$  alors  $\frac{S_n}{n}$  converge en proba vers  $X, n \rightarrow \infty$

Thm 39: [Loi forte des grands nombres]

$E(X) < +\infty$ ssi  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = E(X)$  ps

Thm 40 [Théorème central limite]

(i) si  $E(X^2) < +\infty$ , alors  $S_n - nE(X)$  converge en loi vers une variable  $\mathcal{N}(0, \text{Var}(X))$ .

(ii) Si  $S_n/\sqrt{n}$  converge en loi, alors  $E(X) = 0$  et  $E(X^2) < \infty$  et la loi limite est normale centrée de variance  $\text{Var}(X)$

Thm 41: [Inégalité de Hoeffding].  $(X_n)$  suite de v.a.r indep centrées tq  $\forall n \in \mathbb{N}^*, \exists c_n > 0$  tq

$|X_n| < c_n$  ps. Alors  $\forall \varepsilon > 0, P(|S_n| > \varepsilon) \leq 2 \exp\left(\frac{-\varepsilon^2}{2 \sum_{i=1}^n c_i^2}\right)$

Dev 2