

Cadre: On se place dans (Ω, \mathcal{U}, P) un espace probabilisé.

I] Notions de base en probabilité.

a) Loi d'une variable aléatoire.

Def 1: On appelle variable aléatoire (v.a.) une fonction mesurable X de (Ω, \mathcal{U}, P) dans un espace mesurable (B, \mathcal{B}) .
 * si $(B, \mathcal{B}) = (\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$, on parle de vecteur aléatoire
 * si $n=2$, on dira couple aléatoire et si $n=1$, v.a. réelle (v.a.r.)

Def 2: Soit X une v.a.r. La loi (de probabilité) de X est la mesure image sur \mathbb{R} de P par X :

$$P_x: \begin{cases} \mathcal{B}(\mathbb{R}) \rightarrow [0, 1] \\ A \mapsto P(X \in A) = P(X^{-1}(A)) \end{cases}$$

Ex 3: - La mesure P est la loi de la v.a. identité.
 - Si $P = \frac{1}{3} \delta_{-1} + \frac{1}{2} \delta_0 + \frac{1}{6} \delta_1$ et $X: \omega \in \mathbb{R} \mapsto |\omega| \in \mathbb{R}_+$. Alors $X(\mathbb{R}) = \{0, 1\}$ et $P_x = \frac{1}{2} \delta_0 + \frac{1}{2} \delta_1$.

b) Moments d'une v.a. : espérance et variance

Def 4: X v.a.r. lorsque $\int_{\mathbb{R}} |X(\omega)| dP(\omega) < +\infty$, on définit l'espérance $E[X]$ de X par $E[X] := \int_{\mathbb{R}} X(\omega) dP(\omega)$, et $E[X] = (E[X_1], \dots, E[X_n])$ si $X = (X_1, \dots, X_n)$.

Prop 5: On notera dorénavant $X \in \mathcal{X}^p(\Omega, \mathcal{U}, P)$, $p \geq 1$, pour $\int_{\mathbb{R}} |X(\omega)|^p dP(\omega) < +\infty$.

Thm (Frucht): Soit X un vecteur aléatoire et h une fonction mesurable

de \mathbb{R}^n dans \mathbb{R} . Alors, $h(X) \in \mathcal{X}^p(\Omega, \mathcal{U}, P) \Leftrightarrow h \in \mathcal{X}^p(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n), P_x)$ et, $E[h(X)] = \int_{\mathbb{R}^n} h(x) dP_x(x)$.

Ex 7: $P(X \in A) = E[\mathbb{1}_{X \in A}]$.

App 8: (Weierstrass) Soient $a < b \in \mathbb{R}$. Alors, $\mathbb{R}[X]$ est dense dans $\mathcal{C}^0([a, b], \mathbb{C})$ pour $\|\cdot\|_{\infty}$.

App 9: Si X v.a.r., $X \in \mathcal{X}^1$, alors $E[X] = \int_{\mathbb{R}} x dP_x(x)$.

Def 10: Si $X \in \mathcal{X}^p$, on définit le moment d'ordre $p \geq 1$ de X par $E[X^p] := \int_{\mathbb{R}} x^p dP_x(x)$.

Def 11: Si $X \in \mathcal{X}^2$, la variance et le moment d'ordre 2: $V[X] := E[(X - E[X])^2]$.

Prop 12: L'espérance hérite des propriétés de l'intégrale

Prop 13: Pour $(a, b) \in \mathbb{R}^2$, $X \in \mathcal{X}^2$ v.a.r.:

- $V(aX + b) = a^2 V(X)$;
- $V(X) = E[X^2] - E[X]^2$;
- $V_{\text{ar}}(X) = 0 \Leftrightarrow X = E[X]$ p.s.

Thm (Borel-Cantelli): Soit $(A_n) \in \mathcal{A}^{\mathbb{N}}$. $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) < +\infty \Rightarrow P(\limsup A_n) = 0$

c) Variables aléatoires : discrètes et continues.

Def 15: Une v.a. X est dite discrète si $X(\omega)$ est au plus dénombrable.

Prop 16: La loi d'une v.a. discrète est entièrement caractérisée par les probabilités atomiques $p_i := P(X = \alpha_i)$, (avec $X(\omega) = \{\alpha_i | i \in I\}$).

$$\forall A \subset \mathbb{R}, P_x(A) = \sum_{i: \alpha_i \in A} p_i = \sum_{i \in I} p_i \delta_{\alpha_i}(A).$$

Ex 17: 1) Si $A \subset \mathbb{R}$, $\mathbb{1}_A$ est une v.a. à valeurs dans $\{0, 1\}$.

2) (loi de Bernoulli; $B(1, p)$) X suit une loi de Bernoulli de paramètre p (noté $X \sim B(1, p)$) si $P(X=0) = 1-p$ et $P(X=1) = p$, i.e. $P_X = p\delta_1 + (1-p)\delta_0$.

3) (loi Binomiale, $B(n, p)$) On procède à $n \in \mathbb{N}$ répétitions indépendantes d'une $B(1, p)$ et on compte le nombre k de succès. Alors $X \sim B(n, p)$ et $P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

4) (loi géométrique, $G(p)$) On procède à des répétitions indep. d'une $B(1, p)$ et on s'arrête dès que l'on obtient un succès. La probabilité d'obtenir $k-1$ échecs suivi d'un succès est de $P(X=k) = p(1-p)^{k-1}$.

5) (loi de Poisson) On dit que $X \sim P(\lambda)$, avec $\lambda \in \mathbb{R}^+$, si

$$P(X=k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, \text{ où } k \in \mathbb{N}.$$

c'est la probabilité qu'il existe k occurrences d'un processus pendant un laps de temps donné, si le nombre moyen d'occurrence pendant ce laps de temps est de λ .

6) (loi de Ratenacha) Cette loi correspond au gain d'un jeu de pile et face (non-truqué) dans lequel la mise est de 1:

$$P_X = \frac{1}{2}\delta_{-1} + \frac{1}{2}\delta_1.$$

Def 18: Une v.a. X est dite à densité s'il existe $f_X: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ mesurable $\mathbb{E} \cdot \forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n), P(X \in A) = \int_A f_X(x) dx$.

rem 19: la loi ne charge pas les points de \mathbb{R}^d .

prop 20: Soient X, Y deux variables aléatoires indépendantes à densité. on a $f_{X+Y} = f_X * f_Y$

Ex 21: Voir tableau p.4: $U(a, b), \mathcal{E}(\lambda), \mathcal{C}(a), \mathcal{N}(m, \sigma^2)$.

d) Indépendance de v.a.

Def 22: La loi du couple de v.a. (X, Y) est appelée loi conjointe. Les lois de X et Y sont appelées lois marginales: P_X et P_Y

rem 23: On obtient les lois marginales par intégration partielle de $P_{(X, Y)}$

Def 24: Deux v.a. X, Y sont indépendantes (noté $X \perp Y$) ssi, $\forall A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$:

$$P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A)P(Y \in B) \iff P_{(X, Y)} = P_X \otimes P_Y.$$

prop 25: $X \perp Y$ ssi $\forall f, g$ mesurables sur \mathbb{R}^n et \mathbb{R}^m . $\mathbb{E}[f(X)g(Y)] = \mathbb{E}[f(X)] \times \mathbb{E}[g(Y)]$

II) Caractérisations via les fonctions.

a) Fonction de répartition

Def 26: La fonction de répartition (f.d.r.) d'une v.a. X est la fonction $F_X: x \in \mathbb{R} \mapsto P(X \leq x) \in [0, 1]$.

prop 27: 1) F_X est croissante et $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0, \lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$

2) F_X est càdlàg (continue à droite, admet une limite à gauche)

3) F_X est continue en x ssi $P(\{x\}) = 0$.

prop 28: Si X v.a. à densité, alors F_X est dérivable sur \mathbb{R} et $f_X(x) = F_X'(x), \forall x \in \mathbb{R}$

b) Fonction caractéristique

Def 29: X v.a. Le fonction caractéristique de X est la fonction $\phi_X: t \in \mathbb{R} \mapsto \mathbb{E}[e^{itX}]$

prop 30: • si X v.a. discrète, alors $\phi(t) = \sum p_k e^{itx_k}$
• si X v.a. continue, alors $\phi(t) = \int_{\mathbb{R}} f(x) e^{itx} dx$

Thm 31: 1) $\phi_X \in \mathcal{C}^0(\mathbb{R}, \mathbb{C})$; 2) ϕ_X est bornée, $|\phi_X(t)| = \phi_X(0) = 1$;
3) $\phi_X(-t) = \overline{\phi_X(t)}$ 4) $a, b \in \mathbb{R}$: $\phi_{aX+b}(t) = e^{itb} \phi_X(at)$

5) Si $X \sim -X$, alors ϕ_X est paire.

6) Toute combinaison convexe de fct caractéristiques est une fonction caractéristique.

7) Soit (X, Y) couple de v.a. $X \perp\!\!\!\perp Y$. Alors $\phi_{X+Y} = \phi_X \phi_Y$.

Ex 32: si $X \sim \mathcal{N}(1)$, alors $\phi_X(t) = e^{-t^2/2}$, on a bien $\phi_{X+Y} = \phi_X \phi_Y$ mais pas $X \perp\!\!\!\perp Y$.

Thm 33: Soit (X, Y) deux v.a. dans \mathbb{R}^n . $\phi_X = \phi_Y \Rightarrow X \sim Y$.

prop 34: si X v.a. admet un moment d'ordre p , alors ϕ_X est p -fois dérivable et $\phi_X^{(p)}(x) = i^p E[X^p e^{itx}]$. En part. $\phi_X^{(1)}(0) = i^p E[X^p]$.

c) Fonction génératrice.

Def 35: Soit X v.a. à valeurs dans \mathbb{N} . On appelle fonction génératrice de X la fct $G_X : z \in]-1, 1[\mapsto \sum_{n \geq 0} P(X=n) z^n$.

Ex 36: voir tableau p. 4.

prop 37: G_X détermine la loi de X : $P(X=n) = \frac{\partial^n G_X(z)}{\partial z^n} \Big|_{z=0}$
+ si $X \perp\!\!\!\perp Y$ alors $G_{X+Y} = G_X G_Y$.

III Théorèmes limites.

a) Convergence en loi.

Def 38: On dit que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge en loi vers X , noté $X_n \xrightarrow{L} X$ lorsque, $\forall \varphi \in \mathcal{C}_c^0(\mathbb{R}, \mathbb{R})$: $E[\varphi(X_n)] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E[\varphi(X)]$.

Ex 33: $X_n \sim \mathcal{N}(0, \sigma_n^2)$ converge en loi vers $X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ si $\sigma_n^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sigma^2$.

prop 39: Soit $(S_n)_{n \geq 1}$ une suite de v.a. de lois $\mathcal{B}(n, p_n)$.

si $n p_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \lambda > 0$, alors $S_n \xrightarrow{L} \mathcal{P}(\lambda)$.

b) Loi des grands nombres.

Def 40: On dit que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge presque sûrement vers X si: $P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X) = 1$, on notera alors $X_n \xrightarrow{p.s.} X$.

prop 42 $X \in L^2$. $\forall \epsilon > 0$: $P(|X - E[X]| \geq \epsilon) \leq \frac{V(X)}{\epsilon^2}$.

prop 43: Soit $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. i.i.d. d'espérance $m > 0$.

Alors, $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Y_k \geq 0$

Thm 44 (LFGN) Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. i.i.d. d'espérance $m \in \mathbb{R}$. On a: $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} m$.

c) Théorème central limite

Thm 45 (Lévy): si $\phi_{X_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \phi_X$ alors $X_n \xrightarrow{L} X$.

Thm 46 (TCL): Soit $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ i.i.d. de carré intégrable, alors

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (X_i - E[X_1]) \xrightarrow{L} \mathcal{N}(0, V(X_1)).$$

Lemme 47: Soit X v.a. centrée, bornée par 1 (p.s.). Alors

$$E[e^{tX}] \leq e^{\frac{t^2}{2}}.$$

Thm 48 (Hoeffding): Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. indépendantes bornées (p.s.) et centrées; on suppose que $|X_n| \leq c_n$ p.s., avec $c_n > 0$.

On note $S_n := \sum_{j=1}^n X_j$. Alors, $\forall \epsilon > 0$:

$$P(|S_n| > \epsilon) \leq 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{2 \sum_{j=1}^n c_j^2}\right).$$

appli 49: Soit $\alpha > 0$. si $\exists \beta > 0$ t. $\sum_{j=1}^n c_j^2 \leq n^{2\alpha - \beta}$ alors:

$$\frac{S_n}{n^\alpha} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} 0.$$

DEV 1

DEV 2

Nom	Définition	$E[X]$	$V[X]$	$G_X(t)$
$B_n(p)$	$P(X=0) = 1-p$ et $P(X>1) = p$	p	$p(1-p)$	$1-p + pt$
$Bin(n,p)$	$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$	np	$np(1-p)$	$((1-p) + pt)^n$
$G(p)$	$P(X=k) = p(1-p)^k$	$\frac{1-p}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$	$\frac{p}{1-qt}$, où $q=1-p$
$g(\lambda)$	$P(X=k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$	λ	λ	$e^{\lambda(t-1)}$
$U(n,1/n)$	$P(X=k) = \frac{1}{n}$ si $k=1, \dots, n$.	$\frac{n+1}{2}$	$\frac{n^2-1}{12}$	$G_X(t) = \begin{cases} \frac{t}{n} \frac{1-t^n}{1-t} & \text{si } t \neq 1 \\ 1 & \text{si } t = 1 \end{cases}$

Tableau lois discrètes

Nom	Définition (densité)	$E[X]$	$V[X]$	$g_X(t)$
$U(a,b)$ $a < b$	$f(x) = \frac{1}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]}(x)$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	$\frac{e^{itb} - e^{ita}}{it}$
$E(\lambda)$	$f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{x>0}$	$1/\lambda$	$1/\lambda^2$	$\frac{\lambda}{\lambda - it}$
$C(a)$	$f(x) = \frac{1}{\sigma(1+x^2)}$	existe pas	$+\infty$	$e^{-a t }$
$N(m,\sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$	m	σ^2	$e^{int} e^{-\frac{\sigma^2 t^2}{2}}$

Tableau lois à densité