

I Notion d'espérance et de variance

1) espérance et moments d'ordre p.

def: soit X une variable aléatoire (v.a) réelle définie sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$. Si X est intégrable, on appelle espérance ou espérance mathématique de X (sous la probabilité \mathbb{P}) le nombre réel

$$\mathbb{E}[X] = \int_{\Omega} X \, d\mathbb{P}_X$$

rem: on dit que X est centré si X intégrable et $\mathbb{E}[X] = 0$.

def: plus généralement, si $X \in L^p$, $p > 0$, on définit le moment absolu d'ordre p de X par $\mathbb{E}[|X|^p] = \int |X|^p \, d\mathbb{P}_X$. Si $p \in \mathbb{N}$, on peut aussi définir le moment d'ordre p par $\mathbb{E}[X^p] = \int X^p \, d\mathbb{P}_X$

th: de transfert (ou transport) soit X un vecteur aléatoire à valeurs dans $(\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d))$ et ϕ une fonction borélienne de $\mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$. Si ϕ est à valeurs positives,

$$\mathbb{E}[\phi(X)] = \int_{\Omega} \phi \circ X(\omega) \, d\mathbb{P}(\omega) = \int_{\mathbb{R}^d} \phi(x) \, d\mathbb{P}_X(x)$$

Si ϕ est à valeurs quelconques mais L^1 on a aussi l'égalité

prop: • X vecteur aléatoire à valeurs dans $(\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d))$ $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ alors $\mathbb{1}_A$ est mesurable et

$$\mathbb{E}[\mathbb{1}_A(X)] = \mathbb{P}(X \in A)$$

• Soit X un vecteur aléatoire à valeurs dans \mathbb{R}^d admettant une densité f . Soit h une bijection

sur \mathbb{R}^d , de classe C^1 , de jacobien $J_h(x) \neq 0 \forall x$. Alors le vecteur $Y = h(X)$ a pour densité :

$$g(y) = |\mathbb{J}_h(h^{-1}(y))|^{-1} f \circ h^{-1}(y)$$

rem: en pratique, le calcul de $\mathbb{E}[\phi(X)]$ ne nécessite pas le calcul de la loi de $\phi(X)$.

- ex: • $X \sim \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1 \Rightarrow \mathbb{E}[X] = \frac{1}{2}$
- $X \sim P_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i} \Rightarrow \mathbb{E}[X] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$
- $X \sim B(n, p) \Rightarrow \mathbb{E}[X] = pn$
- $X \sim \mathcal{P}(\lambda) \Rightarrow \mathbb{E}[X] = \lambda$
- $X \sim \exp(\lambda) \Rightarrow \mathbb{E}[X] = \frac{1}{\lambda}$

2) variance et covariances

def: X v.a réelle de carré intégrable. On appelle variance de X notée $\text{Var}(X)$, la quantité:

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2]$$

$\sqrt{\text{Var}(X)}$ est appelé l'écart-type noté σ

rem: une v.a d'écart type 1 est dite réduite.

prop: $\text{Var}(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$

ex: • $\text{Var } X = 0 \Rightarrow X = C \text{ ps } C = \mathbb{E}[X]$

• $X \sim B(n, p) \Rightarrow \text{Var}(X) = np(1-p)$

• $X \sim \mathcal{U}(a, b) \Rightarrow \mathbb{E}[X] = 0, \text{Var}(X) = 1$

• $\alpha \in \mathbb{R}$, $\text{Var}(X+\alpha) = \text{Var}(X)$, $\text{Var}(\alpha X) = \alpha^2 \text{Var}(X)$

def: $(X_1, \dots, X_d) \in \mathbb{R}^d$ vecteur aléatoire sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ on dit que X est de puissance p -ième intégrable ($p > 0$) si chacune de ses composantes l'est. Sa (matrice carrée de) covariance est :

$$\text{Cov}(X) = (\mathbb{E}[(X_i - \mathbb{E}[X_i])(X_j - \mathbb{E}[X_j])])_{1 \leq i, j \leq d}$$

rem: $\text{Cov}(X)$ est symétrique définie, positive.

3) propriétés fondamentales

prop: inégalité de Markov $X \in L^1, t > 0$

$$\text{Alors } P(X \geq t) \leq \frac{E[X]}{t}$$

cor: inégalité de Chebytchev $X \in L^2, t > 0$

$$P(|X - E[X]| \geq t) \leq \frac{\text{Var}(X)}{t^2}$$

th: inégalité de Jensen + convexe, $X, \phi \in L^1$

$$\text{Alors } \phi(E[X]) \leq E[\phi(X)]$$

• inégalité de Hölder : $X \in L^p, Y \in L^q, \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1, p, q \geq 1$ Alors $XY \in L^1$ et $E[|XY|] \leq E[|X|^p]^{\frac{1}{p}} E[|Y|^q]^{\frac{1}{q}}$

• $p \mapsto E[|X|^p]^{\frac{1}{p}}$ est croissante

• $\| \cdot \|_p = E[| \cdot |^p]^{\frac{1}{p}}$ norme sur $L^p(\Omega, \mathcal{A}, P), p \geq 1$

• $\| X \|_\infty = \lim_{p \rightarrow \infty} \| X \|_p$ est une norme sur $L^\infty(\Omega, \mathcal{A}, P)$

II Variables aléatoires et caractéristique

1) transformée de Laplace et de Fourier

def: X un vecteur aléatoire sur (Ω, \mathcal{A}, P) à valeurs dans \mathbb{R}^d . On appelle fonction caractéristique de X , ou transformée de Fourier, notée

$$\varphi_X : t \in \mathbb{R}^d \mapsto E[e^{i \langle t, X \rangle}]$$

th: X, Y deux vecteurs aléatoires de loi P_X et $P_Y, \varphi_X = \varphi_Y \Leftrightarrow P_X = P_Y$

th: formule d'inversion de Fourier : soit φ_X la fonction caractéristique d'un vecteur aléatoire $X, \varphi_X \in L^1(\mathbb{R}^d)$ Alors la loi de X admet une densité continue, bornée f_X sur \mathbb{R}^d avec :

$$f_X(x) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{\mathbb{R}^d} e^{-i \langle t, x \rangle} \varphi_X(t) dt$$

app: X va. réelle de fonction caractéristique φ_X et de loi P_X

• $E[|X|^n] < \infty$ alors φ_X est n fois dérivable et $\varphi_X^{(k)}(t) = i^k E[X^k e^{itX}] \quad k \leq n$

$$\varphi_X^{(k)}(0) = i^k E[X^k]$$

• réciproquement si n pair et si φ est n -fois dérivable en 0, alors X admet tout moment d'ordre plus petit ou égal à n .

app: théorème des moments : X, Y va sur (Ω, \mathcal{A}, P) à valeurs dans un intervalle borné $[a, b]$

$$E[X^k] = E[Y^k] \quad \forall k \in \mathbb{N} \Rightarrow X \sim Y$$

def: X un vecteur aléatoire sur (Ω, \mathcal{A}, P) à valeurs dans \mathbb{R}^d , on appelle la transformée de Laplace $L_X(s) = \int_{\mathbb{R}^d} e^{-\langle s, x \rangle}$ définie pour les valeurs de s pour lesquelles $e^{-\langle s, x \rangle}$ est intégrable.

prop: X va réelle, e^{tx} intégrable pour t dans un intervalle ouvert contenant 0. Alors la transformée de Laplace L_X est définie sur un ouvert contenant 0 (intervalle). De plus elle est analytique dans un voisinage de 0 et

$$L_X(t) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{t^n}{n!} E[X^n] \quad \text{si dans ce voisinage}$$

app: étude de la loi de $\gamma(\alpha, \beta)$ [Dep I] [Cot]

2) le cas de l'indépendance

prop: (X_i) famille de va réelles indépendantes

$\Rightarrow \# \mathcal{CI}$ et toute famille de fonctions bornées intégrables $\Phi_i, i \in J, \Phi_i(X_i)$ intégrable, $E\left[\prod_{i \in J} \Phi_i(X_i)\right] = \prod_{i \in J} E[\Phi_i(X_i)]$

cor: $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$ va réelles est indépendante
 $\Leftrightarrow \forall (t_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{R}^n \quad \varphi_{(X_1, \dots, X_n)}(t_1, \dots, t_n) = \varphi_{X_1}(t_1) \dots \varphi_{X_n}(t_n)$

def: $X, Y \in L^2(\Omega, A, P)$ si a réelles sont non corrélées si $E[XY] = E[X]E[Y]$.

rem: $X, Y \in L^2(\Omega, A, P)$ et indépendantes
 $\Rightarrow X, Y$ non corrélées.

prop: propriété de Bienaymé : $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$ deux à deux non corrélées, alors $\text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i)$

III Applications à la convergence

1) convergence en loi

def, th: X, X_n des va réelles définies sur (Ω, A, P) . $X_n \xrightarrow{\text{loi}} X$ si l'une des conditions équivalentes suivantes est vérifiée :

- $\lim_{n \rightarrow \infty} E[\phi(X_n)] = E[\phi(X)] \quad \forall \phi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continue bornée
- $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{X_n}(t) = \varphi_X(t) \quad \forall t \in \mathbb{R}$

app: théorème central limite : $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ IID
 $\bullet E[X^2] < \infty \Rightarrow \frac{S_n - nE[X]}{\sqrt{n}} \xrightarrow{\text{loi}} \mathcal{N}(0, \text{Var}(X))$
 $\bullet \frac{S_n}{n}$ converge en loi alors $E[X] = 0$ et $E[X^2] < \infty$ et la loi limite est normale entrée de variance $\text{Var}(X)$.

ex: $\bullet X_i \sim B(1, p) \quad S_n = X_1 + \dots + X_n$
 $\lim P\left(a \leq \frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq b\right) = \int_a^b \frac{e^{-t^2/2}}{\sqrt{\pi n}} dt$

2) convergence dans L^P

def: soient $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$, X des va réelles dans $L^p(\Omega, A, P)$, $0 < p < \infty$. On dit que $X_n \xrightarrow{L^p} X$ dans L^p si $\lim_{n \rightarrow \infty} \|X_n - X\|_p = 0$ au sens équivalent $E[\|X_n - X\|^p] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

th: de Bernstein $f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C}$ continue
 $w(h) = \sup \{ |f(u) - f(v)| ; |u - v| \leq h \}$. Soit $n \geq 1$

$$B_n(f, x) = B_n(x) = \sum_{k=0}^n G_n^{k, x} (1-x)^{n-k} f\left(\frac{k}{n}\right)$$

Alors : • $B_n \xrightarrow{1.1 \infty} f$ sur $[0, 1]$

- $\|f - B_n\|_\infty \leq C w\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$ constante
- l'estimation est optimale : $\exists f$ Lipschitzienne pour laquelle $\|f - B_n\|_\infty \geq \frac{c}{\sqrt{n}}$ où c constant

3) convergence en prob

def: X_n, X nra. réelles sur (Ω, A, P) on dit que $X_n \xrightarrow{P} X$ (en probabilité) si $\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$

ex: $X_i \quad i \geq 1$ nra. réelles non corrélées, $E[X_i] = 0$ et $\text{Var}(X_i) = \sigma^2 \quad i \geq 1$ Alors $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} 0$

prop: convergence $L^p \Rightarrow$ convergence $P \Rightarrow$ convergence en loi

Lesquer Pile on Face

Tentin.