

### 3. Transformées exponentielles

#### 3.1 Fonction caractéristique

Définition : Soit  $X = (X_1, \dots, X_d) : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d))$  v. réel  
aléatoire. On définit sa fonction caractéristique  
 $\varphi_X : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{C}$  comme

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E} \left[ e^{it \cdot X} \right] = \mathbb{E} \left[ e^{i \sum_{k=1}^d t_k X_k} \right].$$

Remarque : •  $\varphi_X$  est toujours bien définie car  $|e^{itx}| \leq 1$   
donc  $e^{itx}$  est intégrable.

$$\bullet \varphi_X(t) = \int e^{itx} P_X(dx)$$

ie  $\varphi_X$  est la transformée de Fourier de la mesure  $P_X$

Exemple : • si  $X \sim \mathcal{B}(p)$  alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[ e^{itX} \right] &= e^{it \cdot 0} P(X=0) + e^{it \cdot 1} P(X=1) \\ &= (1-p) + p e^{it}. \end{aligned}$$

• Soit  $U_\lambda$  de densité  $\frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|u|}$  sur  $\mathbb{R}$  (Laplace)

$$\mathbb{E} \left[ e^{itU_\lambda} \right] = \int_{\mathbb{R}} e^{itu} \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|u|} du = \frac{\lambda}{\lambda - it} + \frac{\lambda}{\lambda + it} = \frac{\lambda^2}{\lambda^2 + t^2}.$$

En particulier  $\varphi_{U_\lambda}(\lambda t) = \frac{1}{1+t^2}$  (Cauchy au  $\frac{1}{\pi}$  près)

Théorème: La fonction caractéristique caractérise  $P$  ou  $P_0$ ,  
 i.e. si:  $\varphi_X = \varphi_Y$  alors  $P_X = P_Y$ .

Preuve 1: Le théorème découle de la formule d'inversion de  
 Fourier. On a de fait  $P_X = \mathcal{F}^{-1}(\varphi_X)$  donc si:  $\varphi_X = \varphi_Y$   
 $P_X = \mathcal{F}^{-1}(\varphi_X) = \mathcal{F}^{-1}(\varphi_Y) = P_Y$ .

Preuve 2: Soit  $X$  une r.v. de  $P_0$ :  $P_X$  et  $U$  une variable  
 indépendante de  $P_0$ : Laplace  $(\lambda)$  i.e.  $\varphi_U(\lambda t) = \frac{1}{1+t^2}$ .  
 Soit  $h \in C_c(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ , par convergence dominée

$$\begin{aligned} h(x) &= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} h(x-\lambda t) \frac{dt}{\pi(1+t^2)} \\ &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} h(x-\lambda t) \mathbb{E}[e^{i\lambda t U_x}] dt \end{aligned}$$

Toujours par convergence dominée et par Fubini

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[h(X)] &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{E}[h(x-\lambda t)] \mathbb{E}[e^{i\lambda t U_x}] dt \\ &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{E}[h(x-\lambda t) e^{i\lambda t U_x}] dt \\ \lambda t = s &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{E}[h(x-s) e^{is U_x}] \frac{ds}{\lambda} \\ x-s=v &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{E}[h(v) e^{i(x-v) U_x}] \frac{ds}{\lambda} \\ \text{Fub} &= \frac{1}{\pi} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \int_{\mathbb{R}} h(v) \underbrace{\mathbb{E}[e^{i(x-v) U_x}]}_{\mathbb{E}[e^{-iv U_x} \varphi_X(U_x)]} \frac{dv}{\lambda} \end{aligned}$$

← ne dépend de  $X$   
que via  $\varphi_X$

Ainsi, si  $\varphi_x = \varphi_y$ , on a  $\forall h \in \mathbb{C}$   
 $E[h(X)] = E[h(Y)]$ .

Comme on l'a vu dans le cours précédent, cela permet  
d'affirmer que  $P_x = P_y$ .  $\square$

Proposition: Soit  $X$  un vecteur aléatoire et  $\varphi_x$  sa  
fonction caractéristique, alors,

- 1)  $|\varphi_x(t)| \leq 1$
- 2)  $\varphi_x(-t) = \overline{\varphi_x(t)}$
- 3)  $\varphi_x(0) = 1$
- 4)  $\varphi_x$  est uniformément continue
- 5)  $\varphi_x$  est de type positif i.e.

$$\forall n, \forall t_1, \dots, t_n \in \mathbb{R}^d, \forall z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C} \quad (*)$$

$$\sum_{j,k=1}^n \varphi_x(t_k - t_j) z_k \bar{z}_j \geq 0.$$

Preuve: 1) 2) 3) OK

$$4) \quad \varphi_x(t+h) - \varphi_x(t) = E \left[ e^{i(t+\frac{h}{2}) \cdot X} \left( e^{i\frac{h}{2} \cdot X} - e^{-i\frac{h}{2} \cdot X} \right) \right]$$

$$= 2i E \left[ e^{i(t+\frac{h}{2}) \cdot X} \sin \left( \frac{h \cdot X}{2} \right) \right] \quad \text{donc}$$

$$|\varphi_x(t+h) - \varphi_x(t)| \leq 2 E \left[ \left| \sin \left( \frac{h \cdot X}{2} \right) \right| \right] \leq E \left[ 2 \wedge |h \cdot X| \right]$$

$\xrightarrow{\text{indép de } t} 0$

5) On remarque que

$$\sum_{j,k=1}^n \varphi_x(t_k - t_j) z_k \bar{z}_j = E \left[ \left| \sum_{j=1}^n e^{it_j \cdot X} z_j \right|^2 \right] \geq 0.$$

Theorème: Soit  $X = (X_1, \dots, X_n)$  un vecteur aléatoire, alors les  $(X_i)_{i=1, \dots, n}$  sont mutuellement indépendantes ssi: 
$$\varphi_X(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t_k) \quad \forall t = (t_1, \dots, t_n) \in \mathbb{R}^n.$$

Preuve: On a vu que les  $(X_i)$  sont indep ssi:

$$P_X = P_{(X_1, \dots, X_n)} = P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_n}$$

Ainsi, comme les fonctions caractéristiques caractérisent les lois,  $(X_i)$  indep  $\Leftrightarrow \varphi_X = \varphi_{P_X \otimes \dots \otimes P_{X_n}}$ .

$$\begin{aligned} \text{Or } \varphi_{P_{X_1} \otimes \dots \otimes P_{X_n}}(t_1, \dots, t_n) &= \int_{\mathbb{R}^n} e^{it_1 x_1 + \dots + it_n x_n} P_{X_1}(dx_1) \dots P_{X_n}(dx_n) \\ &= \prod_{k=1}^n \int_{\mathbb{R}} e^{it_k x_k} P_{X_k}(dx_k) = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t_k). \quad \square \end{aligned}$$

Proposition: Si  $X$  et  $Y$  sont des variables indep, alors 
$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t) \varphi_Y(t) \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

Preuve: Si  $t \in \mathbb{R}$

$$\varphi_{X+Y}(t) = \mathbb{E}[e^{it(X+Y)}] = \mathbb{E}[e^{itX} e^{itY}]$$

$$\stackrel{\perp}{=} \mathbb{E}[e^{itX}] \mathbb{E}[e^{itY}] = \varphi_X(t) \varphi_Y(t). \quad \square$$

Proposition: Si  $X$  est une v.a. réelle de f.c.D. caractéristique  $\varphi_X$ .

• Si  $\mathbb{E}[|X|^p] < \infty$  alors  $\varphi_X$  est de classe  $C^p$  et  $\forall k \leq p$  
$$\varphi_X^{(k)}(0) = i^k \mathbb{E}[X^k].$$

• Réciproquement si  $\varphi_X$  est  $p$  fois dérivable en zéro alors  $\mathbb{E}[|X|^k] < \infty$  pour  $k \leq 2 \lfloor p/2 \rfloor$ .

Preuve: • Si  $E[|X|^p] < \infty$  alors  $E[|X|^q] < \infty \forall q \leq p$ .  
 Alors pour  $\omega \in \Omega$ ,  $\varphi(t) = e^{itX(\omega)}$  est  $C^\infty$   
 avec  $\varphi^{(k)}(t) = (iX(\omega))^k e^{itX(\omega)}$  de sorte que

$$|\varphi^{(k)}(t)| \leq |X(\omega)|^k \in L^1$$

Par le théorème de dérivation sous le signe d'intégration

On déduit que  $\varphi_x(t) = E[\varphi(t)]$  est  $C^k \forall k \leq p$   
 avec  $\varphi_x^{(k)}(0) = i^k E[X^k]$ .

• Réciproquement, supposons que  $\varphi_x$  est  $p$  fois dérivable en zéro. Montrons par récurrence que  $X \in L^{2k}$  pour  $k \leq \lfloor p/2 \rfloor$ .

- pour  $k=0$ , c'est évident!

- supposons que pour  $k < \lfloor p/2 \rfloor$  on ait  $X \in L^{2k}$   
 d'après ci-dessus  $\varphi_x$  est  $C^{2k}$  avec

$$\varphi_x^{(2k)}(t) = (-1)^k E[X^{2k} e^{itX}]$$

Comme  $k < \lfloor p/2 \rfloor$ ,  $k+1 \leq \lfloor p/2 \rfloor$

et  $2k+2 \leq 2\lfloor p/2 \rfloor \leq p$ . donc  $\varphi_x \in C^{2k+2}$

$$\varphi_x^{(2k+2)}(0) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\varphi_x^{(2k)}(\varepsilon) + \varphi_x^{(2k)}(-\varepsilon) - 2\varphi_x^{(2k)}(0)}{\varepsilon^2}$$

$$= (-1)^k \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} E \left[ \frac{e^{i\varepsilon X} + e^{-i\varepsilon X} - 2}{\varepsilon^2} X^{2k} \right]$$

$$= (-1)^{k+1} \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} E \left[ \left( \frac{\sin(\varepsilon X/2)}{\varepsilon X/2} \right)^2 X^{2k+2} \right]$$

Par Fubini, on a alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X^{2k+2}] &= \mathbb{E}\left[\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \left(\frac{\sin\left(\frac{\varepsilon X}{2}\right)}{\varepsilon X/2}\right)^2 X^{2k+2}\right] \\ &\leq \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \mathbb{E}\left[\left(\frac{\sin\left(\frac{\varepsilon X}{2}\right)}{\varepsilon X/2}\right)^2 X^{2k+2}\right] \\ &= (-1)^{k+1} \varphi_X^{(2k+2)}(0) < \infty, \quad \square \end{aligned}$$

Exemples: • Si:  $X \sim \mathcal{E}(\lambda)$

$$\varphi_X(t) = \int_0^{\infty} e^{itx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{\lambda}{\lambda - it}$$

$$\varphi_X'(t) = \frac{\lambda i}{(\lambda - it)^2} \rightarrow \mathbb{E}[X] = \frac{1}{\lambda}$$

$$\varphi_X''(t) = -\frac{2\lambda}{(\lambda - it)^3} \rightarrow \mathbb{E}[X^2] = \frac{2}{\lambda^2}$$

$$\text{donc } \text{var}(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = \frac{1}{\lambda^2}.$$

• Si:  $S_m \sim \beta(m, p)$  alors  $S_m = \sum_{i=1}^m X_i$  avec  $X_i \perp \sim \beta(p)$

$$\varphi_{S_m}(t) = \mathbb{E}\left[e^{it \sum X_i}\right] = \mathbb{E}\left[e^{it X_1}\right]^m = (1-p + pe^{it})^m$$

En dérivant:

$$\varphi_{S_m}'(t) = m(1-p + pe^{it})^{m-1} ipe^{it}$$

$$\varphi_{S_m}''(t) = m(m-1)(1-p + pe^{it})^{m-2} (-p^2 e^{2it}) + m(1-p + pe^{it})^{m-1} (-pe^{it})$$

$$\text{En particulier } \mathbb{E}[S_m] = mp \text{ et } \mathbb{E}[S_m^2] = m(m-1)p^2 + mp$$

et l'on retrouve bien  $\text{var}(S_m) = mp(1-p)$ .

## 3.2 Exemple de couples de fonctions caractéristiques

$G_n \sim \text{vu } \beta(p), \mathcal{P}(x)$

- Calcul  $\beta(n, p)$

- Série de Poisson

- geo(p)

- uniforme

- expo

- série d'expo

- gaussienne avec EDP