

## IV Fonctions caractéristiques

### 4.1. Somme de variables aléatoires réelles indépendantes

On se propose de trouver la loi de la v.a.r;  $S = \sum_{i=1}^n X_i$ , où  $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$  est une famille de variables aléatoires indépendantes définies sur le même espace probabilisé  $(\Omega, F, P)$ .

**Proposition:**

Soient  $X_1, X_2$  deux v.a.c, de densité respectivement  $f_1$  et  $f_2$ . Alors v.a.r.  $X_1 + X_2$  admet pour densité, la fonction  $f$  donnée par:

$$f(y) = \int_{\mathbb{R}} f_1(u) f_2(y-u) du = \int_{\mathbb{R}} f_2(v) f_1(y-v) dv$$

**Preuve:**

On considère le couple aléatoire

$$Y = (Y_1, Y_2) = (X_1 + X_2, X_2).$$

Alors  $Y = h(X)$ , où  $X = (X_1, X_2)$  et  $h: \mathbb{R}^2 \rightarrow Y = (Y_1, Y_2)$ , définie par

$$h(x_1, x_2) = (x_1 + x_2, x_2).$$

$h$  ainsi définie est un difféomorphisme (i.e.  $h$  est bijective, inversible et également  $h^{-1}$ ). De plus

$$h^{-1}(y_1, y_2) = (y_1 - y_2, y_2),$$

d'où d'après la formule des transformations de vecteurs aléatoires, la densité du vecteur aléatoire  $Y$  est:

$$f_Y(y_1, y_2) = f_X(h^{-1}(y_1, y_2)) |J(h^{-1}(y_1, y_2))|,$$

où  $f_X$  est la densité de  $X$  et  $J$  est déterminant de la matrice jacobienne de  $h^{-1}$ . On a

$$J(h^{-1}(y_1, y_2)) \det \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = 1.$$

Comme  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes, alors

$$f_X(x_1, x_2) = f_1(x_1) f_2(x_2),$$

d'où

$$f_Y(y_1, y_2) = f_X(y_1 - y_2, y_2) = f_1(y_1 - y_2) f_2(y_2).$$

Il résulte que la densité marginale  $f_{Y_1}$  est

$$f_{Y_1}(y_1) = \int_{\mathbb{R}} f_Y(y_1, y_2) dy_2 = \int_{\mathbb{R}} f_1(y_1 - y_2) f_2(y_2) dy_2,$$

ce qu'il fallait démontrer. ■

**Notation:**

On pose:

$$f_1 * f_2(t) = \int_{\mathbb{R}} f_1(u) f_2(t-u) du$$

**Définition:**

$f_1 * f_2$  s'appelle le produit de convolution de  $f_1$  et  $f_2$ .

On notera le produit de convolution est commutatif et associatif.

**Généralisation:**

On suppose que les v.a.  $X_1, X_2, \dots, X_n$  sont absolument continues de densités respectivement  $f_1, f_2, \dots, f_n$ . Alors, la v.a.  $S$  admet comme densité la fonction:

$$f = f_1 * f_2 * \dots * f_n.$$

**Preuve:**

Se démontre par récurrence. En effet, la propriété étant vraie pour  $n = 2$  d'après la proposition précédente. Supposant qu'elle est vraie au rang  $p < n$ , c'est à dire que la densité de  $X_1 + X_2 + \dots + X_{n-1}$  est

$$f_{X_1+X_2+\dots+X_{n-1}} = f_1 * f_2 * \dots * f_{n-1}.$$

Comme  $X_1 + X_2 + \dots + X_n = (X_1 + X_2 + \dots + X_{n-1}) + X_n$  et comme les variables aléatoires  $X_1 + X_2 + \dots + X_{n-1}$  et  $X_n$  sont indépendantes, alors on a d'après la proposition précédente

$$f_{X_1+X_2+\dots+X_n} = f_{X_1+X_2+\dots+X_{n-1}} * f_n = (f_1 * f_2 * \dots * f_{n-1}) * f_n = f_1 * f_2 * \dots * f_n,$$

ce qui achève la démonstration. ■

*Exemple:*

Supposons que  $X_i \rightsquigarrow \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$  pour  $i = 1, 2$ . Les densités respectives de  $X_i$  et de  $X = X_1 + X_2$  ( $i = 1, 2$ ) sont

$$f_i(t) = \frac{1}{\sigma_i \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{t - \mu_i}{\sigma_i} \right)^2} \text{ et } f(t) = f_1 * f_2(t) = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2} q(t,u)} du,$$

où

$$\begin{aligned} q(t, u) &= \left( \frac{u - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 + \left( \frac{t - u - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \\ &= u^2 \left( \frac{1}{\sigma_1^2} + \frac{1}{\sigma_2^2} \right) - 2u \left( \frac{t - \mu_2}{\sigma_2} + \frac{\mu_1}{\sigma_1} \right) + \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2} \\ &= \left( u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} \right)^2 - 2u \left( \frac{t - \mu_2}{\sigma_2} + \frac{\mu_1}{\sigma_1} \right) + \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2}, \end{aligned}$$

d'où en posant

$$\mu = \mu_1 + \mu_2 \text{ et } \sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2,$$

$$\begin{aligned}
q(t, u) &= \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \left( \frac{t - \mu_2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1}{\sigma_1^2} \right) \right]^2 \\
&\quad + \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2} - \left( \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \left( \frac{t - \mu_2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1}{\sigma_1^2} \right) \right)^2 \\
&= \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \alpha \right]^2 + \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2} \\
&\quad - \left[ \left( \frac{\sigma_1}{\sigma} \right)^2 \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} + \left( \frac{\sigma_2}{\sigma} \right)^2 \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2} + 2 \frac{(t - \mu_2) \mu_1}{\sigma^2} \right] \\
&= \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \alpha \right]^2 + \frac{(t - \mu_2)^2}{\sigma^2} + \frac{\mu_1^2}{\sigma^2} - 2 \frac{(t - \mu_2) \mu_1}{\sigma^2} \\
&= \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \alpha \right]^2 + \frac{(t - \mu)^2}{\sigma^2},
\end{aligned}$$

où  $\alpha = \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \left( \frac{t - \mu_2}{\sigma_2^2} + \frac{\mu_1}{\sigma_1^2} \right)$ . Il résulte que

$$f(t) = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2} \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \alpha \right]^2} du e^{-\frac{1}{2} \frac{(t - \mu)^2}{\sigma^2}}.$$

Or

$$\int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2} \left[ u \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2} - \alpha \right]^2} du = \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2} \frac{\left[ u - \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \alpha \right]^2}{\left( \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \right)^2}} du = \sqrt{2\pi} \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma}$$

car la fonction  $g(u) = \frac{\sigma}{\sigma_1 \sigma_2 \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{\left[ u - \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \alpha \right]^2}{\left( \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \right)^2}}$  est la densité de la loi  $\mathcal{N}\left(\frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma} \alpha, \left(\frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sigma}\right)^2\right)$  donc son intégrale vaut 1. On conclut que

$$f(t) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(t - \mu)^2}{\sigma^2}}.$$

Cela signifie que  $X_1 + X_2 \rightsquigarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . Ainsi la somme de deux variables aléatoires gaussiennes est également gaussienne.

#### 4.2. Variables aléatoires complexes, fonctions caractéristiques

Soit  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  un espace probabilisé.

##### Définition:

On appelle variable aléatoire complexe (on écrit v.a.com.), toute application  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{C}$  le

corps des nombres complexes telle que  $X_1 = \text{Re}(X)$  et  $X_2 = \text{Im}(X)$  soit des variables

aléatoires réelles.

##### Définition:

Une v.a.com.  $X = X_1 + iX_2$  est dite intégrable si  $X_1$  et  $X_2$  sont des v.a.r. intégrables. Dans

ce cas on définit l'espérance mathématique de  $X$  comme étant le nombre complexe

$$\mathbb{E}(X) := \mathbb{E}(X_1) + i\mathbb{E}(X_2).$$

On notera que l'application  $X \mapsto \mathbb{E}(X)$  est linéaire et que  $\mathbb{E}(X) = \int_{\Omega} X dP$  au sens de Lebesgue. Il est immédiat que l'ensemble des *v.a.com.* est un espace vectoriel. De plus le théorème de la convergence dominée de Lebesgue est encore valable pour une suite de *v.a.com.* et que si  $X$  est une *v.a.com.*, alors on a

$$|\mathbb{E}(X)| \leq \mathbb{E}(|X|).$$

Cependant le théorème de la convergence monotone n'a pas de sens, car il n'y a pas d'ordre dans  $\mathbb{C}$ .

**Définition:**

Soit  $X$  un vecteur aléatoire de dimension  $n$ . On appelle fonction caractéristique de  $X$ , la

fonction  $\varphi_X : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{C}$ , définie par:

$$\varphi_X(u) = \mathbb{E}\left(e^{i\langle u, X \rangle}\right),$$

où  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est le produit scalaire usuel sur  $\mathbb{R}^n$ .

**Remarques:**

(i) On a

$$\varphi_X(u) = \int_{\Omega} e^{i\langle u, X \rangle} dP = \mathbb{E}(\cos \langle u, X \rangle) + i\mathbb{E}(\sin \langle u, X \rangle).$$

(ii) Si  $X$  est continu (resp. discret) de densité  $f$  (resp. de fonction de masse  $P(X=x)$ ),

alors on a

$$\varphi_X(u) = \int_{\mathbb{R}^n} f(x) e^{i\langle u, x \rangle} dx \quad (\text{resp. } \varphi_X(u) = \sum_{x \in \mathbb{R}^n} P(X=x) e^{i\langle u, x \rangle}).$$

Cela signifie que  $\varphi_X$  n'est autre que la transformée de Fourier de  $f$  (resp.  $P(X=x)$ ).

(iii) On a  $\varphi_X(0) = 1$  et  $|\varphi_X(u)| \leq 1$  pour tout  $u \in \mathbb{R}^n$ .

En effet  $\varphi_X(0) = \mathbb{E}(1) = 1$  et  $|\varphi_X(u)| \leq \mathbb{E}(|e^{i\langle u, X \rangle}|) = \mathbb{E}(1) = 1$ .

(vi) On a

$$\overline{\varphi_X(u)} = \varphi_X(-u).$$

En effet;

$$\overline{\varphi_X(u)} = \mathbb{E}(\overline{e^{i\langle u, X \rangle}}) = \mathbb{E}(e^{-i\langle u, X \rangle}) = \varphi_X(-u)$$

(v) La fonction  $u \mapsto \text{Re}(\varphi_X(u))$  est paire, alors que la fonction  $u \mapsto \text{Im}(\varphi_X(u))$  est impaire.

En effet

$$\operatorname{Re}(\varphi_X(u)) = \frac{\varphi_X(u) + \overline{\varphi_X(u)}}{2} = \frac{\varphi_X(u) + \varphi_X(-u)}{2}$$

et

$$\operatorname{Im}(\varphi_X(u)) = \frac{\varphi_X(u) - \overline{\varphi_X(u)}}{2i} = \frac{\varphi_X(u) - \varphi_X(-u)}{2i}.$$

**Proposition:**

Soient  $X$  un vecteur aléatoire de dimension  $n$ ,  $b \in \mathbb{R}^n$  et  $A$  une matrice carrée de dimension  $n$ . Alors la fonction caractéristique du vecteur aléatoire  $Y := AX + b$  est donnée par

$$\varphi_Y(u) = e^{i\langle u, b \rangle} \varphi_X(TAu).$$

**Démonstration:**

On a par linéarité de l'espérance et bilinéarité du produit scalaire,

$$\varphi_Y(u) = \mathbb{E} \left( e^{iu(\langle u, Ax \rangle + \langle u, b \rangle)} \right) = e^{i\langle u, b \rangle} \mathbb{E} \left( e^{iu\langle u, Ax \rangle} \right) = e^{i\langle u, b \rangle} \mathbb{E} \left( e^{iu\langle T Au, X \rangle} \right) = e^{i\langle u, b \rangle} \varphi_X(TAu).$$

■

Exemples:

1. Si  $X \rightsquigarrow \mathcal{U}([-T, T])$  (la loi uniforme sur l'intervalle symétrique  $[-T, T]$ );  $X$  admet pour densité la fonction  $f(x) = \frac{1}{2T} \mathbf{1}_{[-T, T]}(x)$ , d'où

$$\varphi_X(u) = \frac{1}{2T} \int_{-T}^T e^{iux} dx = \frac{1}{2iuT} [e^{iux}]_{-T}^T = \frac{\sin(Tu)}{Tu} \text{ si } u \neq 0.$$

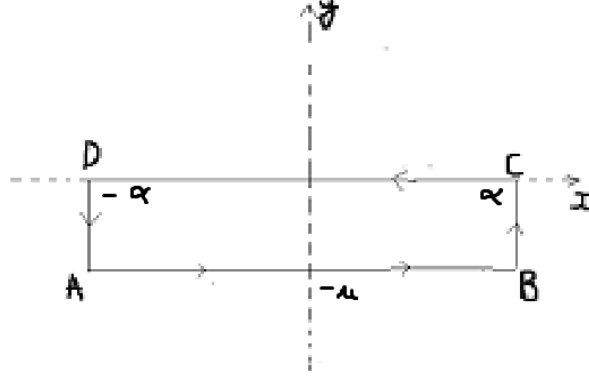
2. Si  $X \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, 1)$ , ce qui signifie que  $X$  admet comme densité, la fonction:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}.$$

On a

$$\varphi_X(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{x^2}{2}} e^{iux} dx = \frac{e^{-\frac{u^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}(x-iu)^2} dx \quad (*)$$

Pour calculer l'intégrale  $\int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}(x-iu)^2} dx$ , on utilise le contour fermé orienté suivant (ici, on suppose que  $u > 0$ , le raisonnement est le même si  $u < 0$ ):



Comme la fonction  $e^{-\frac{z^2}{2}}$  est holomorphe, son intégrale sur le contour  $ABCD$  est nulle. En outre, on a

$$\begin{aligned} 0 &\leq \left| \int_{\overrightarrow{BC}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \right| = \left| \int_{-u}^0 e^{-\frac{1}{2}(\alpha - ix)^2} dx \right| = e^{-\frac{\alpha^2}{2}} \left| \int_{-u}^0 e^{\left(\frac{x^2}{2} - iux\right)} dx \right| \\ &\leq e^{-\frac{\alpha^2}{2}} \int_{-u}^0 |e^{-iux}| e^{\frac{x^2}{2}} dx = e^{-\frac{\alpha^2}{2}} \int_0^{|u|} e^{\frac{x^2}{2}} dx, \end{aligned}$$

d'où

$$\lim_{\alpha \rightarrow \infty} \int_{\overrightarrow{BC}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = 0.$$

Par la même méthode, on montre que

$$0 \leq \left| \int_{\overrightarrow{DA}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \right| \leq e^{-\frac{\alpha^2}{2}} \int_0^{|u|} e^{\frac{x^2}{2}} dx.$$

Par suite

$$\lim_{\alpha \rightarrow \infty} \int_{\overrightarrow{DA}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = 0.$$

Il résulte que

$$\lim_{\alpha \rightarrow \infty} \left( \int_{\overrightarrow{AB}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz - \int_{\overrightarrow{DC}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \right) = 0.$$

Or

$$\lim_{\alpha \rightarrow \infty} \int_{\overrightarrow{AB}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-iu)^2} dx \text{ et } \lim_{\alpha \rightarrow \infty} \int_{\overrightarrow{DC}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx = \sqrt{2\pi},$$

d'où

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(x-iu)^2} dx = \sqrt{2\pi}$$

et par suite

$$\varphi_X(u) = e^{-\frac{1}{2}u^2},$$

d'après la formule (\*).

3. Si  $X \rightsquigarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . On sait que la v.a.r.  $X^* := \frac{X-\mu}{\sigma} \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, 1)$ , d'où  $\varphi_{X^*}(u) = e^{-\frac{1}{2}u^2}$ . Comme  $X = \sigma X^* + \mu$ , alors on d'après la proposition précédente

$$\varphi_X(u) = e^{i\mu u} \varphi_{X^*}(\sigma u) = e^{i\mu u} e^{-\frac{1}{2}(\sigma u)^2}$$

soit

$$\varphi_X(u) = e^{i\mu u - \frac{1}{2}(\sigma u)^2}.$$

4. Soit  $X$  un vecteur aléatoire gaussien de dimension  $n$  tel que  $X \rightsquigarrow \mathcal{N}_n(m, C)$ . On sait que pour tout  $u \in \mathbb{R}^n$ , la v.a.r.  $\langle u, X \rangle$  est gaussienne. De plus

$$\mathbb{E}(\langle u, X \rangle) = \sum_{i=1}^n u_i \mathbb{E}(X_i) = \langle u, m \rangle \text{ et } \text{var}(\langle u, X \rangle) = {}^T u C u$$

Ainsi  $\langle u, X \rangle \rightsquigarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , où  $\mu = \langle u, m \rangle$  et  $\sigma^2 = {}^T u C u$ , d'où, d'après l'exemple précédant, sa fonction caractéristique

$$\varphi_{\langle u, X \rangle}(t) = e^{i\mu t - \frac{1}{2}(\sigma t)^2}.$$

La fonction caractéristique de  $X$  est donc

$$\varphi_X(u) = \mathbb{E}(e^{i\langle u, X \rangle}) = \varphi_{\langle u, X \rangle}(1) = e^{i\mu - \frac{1}{2}\sigma^2},$$

soit

$$\varphi_X(u) = e^{i\langle u, m \rangle - \frac{1}{2} {}^T u C u}.$$

**Proposition:**

Soient  $X_1, X_2$  deux v.a.r. indépendantes, de fonctions caractéristiques respectivement

$\varphi_{X_1}, \varphi_{X_2}$ . Alors la fonction caractéristique de  $X_1 + X_2$  est:

$$\varphi_{X_1+X_2} = \varphi_{X_1} \cdot \varphi_{X_2}.$$

**Preuve:**

Comme  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes, alors on a  $\mathbb{E}(e^{i\langle u, X_1 \rangle} e^{i\langle u, X_2 \rangle}) = \mathbb{E}(e^{i\langle u, X_1 \rangle}) \mathbb{E}(e^{i\langle u, X_2 \rangle})$ , d'où

$$\varphi_{X_1+X_2}(u) = \mathbb{E}(e^{i\langle u, X_1 \rangle} e^{i\langle u, X_2 \rangle}) = \mathbb{E}(e^{i\langle u, X_1 \rangle}) \mathbb{E}(e^{i\langle u, X_2 \rangle}) = \varphi_{X_1}(u) \varphi_{X_2}(u),$$

ce qu'il fallait démontrer. ■

**Généralisation:(se démontre par récurrence)**

Si  $X_1, X_2, \dots, X_n$  sont des v.a.r. indépendantes, alors on a

$$\varphi_{X_1+X_2+\dots+X_n} = \prod_{i=1}^n \varphi_{X_i}.$$

### 4.3. Formule d'inversion, moments

**Proposition:**

Soit  $X$  une v.a.r. de fonction caractéristique  $\varphi$  et de fonction de répartition

$F$ . Alors pour

tout  $a < b$ , on a:

$$\frac{1}{2} [F(b) + F(b^-)] - \frac{1}{2} [F(ab) + F(a^-)] = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-iau} - e^{-iub}}{iu} \varphi(u) du$$

**Démonstration:**

On pose

$$\psi(u) = \frac{e^{-iau} - e^{-iub}}{iu} \varphi(u)$$

Remarquons que pour tout  $y > 0$  et  $a \geq 0$ ,

$$0 \leq \int_0^y \frac{\sin ax}{x} dx \leq \int_0^\infty \frac{\sin x}{x} dx = \frac{\pi}{2}$$

et

$$\int_0^\infty \frac{\sin bx}{x} dx = \begin{cases} \frac{\pi}{2} & \text{si } b > 0 \\ 0 & \text{si } b = 0 \\ -\frac{\pi}{2} & \text{si } b < 0 \end{cases}.$$

On a

$$\begin{aligned} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \psi(u) du &= \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{-iau} - e^{-iub}}{iu} \left( \int_{\Omega} e^{iuX(\omega)} P(d\omega) \right) du \\ &\stackrel{\text{Thm. Fubini}}{=} \frac{1}{2\pi} \int_{\Omega} \left( \int_{-T}^T \frac{e^{-iu(X(\omega)-a)} - e^{-iu(X(\omega)-b)}}{iu} du \right) P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} I(\omega, T) P(d\omega), \end{aligned}$$



où l'on a posé

$$\begin{aligned}
I(\omega, T) &= \int_{-T}^T \frac{e^{-iu(X(\omega)-a)} - e^{-iu(X(\omega)-b)}}{2\pi i u} du \\
&= \int_{-T}^T \frac{\cos u(X(\omega)-a) - \cos u(X(\omega)-b)}{2\pi i u} du \\
&\quad + \int_{-T}^T \frac{\sin u(X(\omega)-a) - \sin u(X(\omega)-b)}{2\pi u} du
\end{aligned}$$

Comme la fonction  $\frac{\cos u(X(\omega)-a) - \cos u(X(\omega)-b)}{iu}$  est impaire, alors

$$\int_{-T}^T \frac{\cos u(X(\omega)-a) - \cos u(X(\omega)-b)}{2\pi i u} du = 0$$

et comme la fonction  $\frac{\sin u(X(\omega)-a) - \sin u(X(\omega)-b)}{u}$  est paire, alors

$$\begin{aligned}
\int_{-T}^T \frac{\sin u(X(\omega)-a) - \sin u(X(\omega)-b)}{2\pi u} du &= \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin u(X(\omega)-a) - \sin u(X(\omega)-b)}{u} du \\
&= \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin u(X(\omega)-a)}{u} du - \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin u(X(\omega)-b)}{u} du,
\end{aligned}$$

d'où

$$I(\omega, T) = \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin u(X(\omega)-a)}{u} du - \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin u(X(\omega)-b)}{u} du$$

et on a

$$\begin{aligned}
\lim_{T \rightarrow \infty} I(\omega, T) &= \frac{1}{\pi} \int_0^\infty \frac{\sin u(X(\omega)-a)}{u} du - \frac{1}{\pi} \int_0^\infty \frac{\sin u(X(\omega)-b)}{u} du \\
&= \begin{cases} -\frac{1}{2} - (-\frac{1}{2}) = 0 & \text{si } X(\omega) < a \\ 0 - (-\frac{1}{2}) = \frac{1}{2} & \text{si } X(\omega) = a \\ \frac{1}{2} - (-\frac{1}{2}) = 1 & \text{si } a < X(\omega) < b \\ \frac{1}{2} - (0) = \frac{1}{2} & \text{si } X(\omega) = b \\ \frac{1}{2} - (\frac{1}{2}) = 0 & \text{si } X(\omega) > b \end{cases}
\end{aligned}$$

Cela signifie que

$$\lim_{T \rightarrow \infty} I(\omega, T) = \frac{1}{2} \mathbf{1}_{\{X=a\}} + \mathbf{1}_{\{a < X < b\}} + \frac{1}{2} \mathbf{1}_{\{X=b\}}$$

Comme

$$\begin{aligned}
|I(\omega, T)| &\leq \frac{1}{\pi} \left| \int_0^T \frac{\sin u (X(\omega) - a)}{u} du \right| + \frac{1}{\pi} \left| \int_0^T \frac{\sin u (X(\omega) - b)}{u} du \right| \\
&\leq \frac{2}{\pi} \int_0^\infty \frac{\sin u}{u} du = 1,
\end{aligned}$$

pour tout  $\omega \in \Omega$  et pour tout  $T > 0$ , alors on peut appliqué le théorème de la convergence dominée de Lebesgue:

$$\begin{aligned}
\lim_{T \rightarrow \infty} \int_{\Omega} I(\omega, T) P(d\omega) &= \int_{\Omega} \lim_{T \rightarrow \infty} I(\omega, T) P(d\omega) \\
&= \frac{1}{2} P(X = a) + P(a < X < b) + \frac{1}{2} P(X = b) \\
&= \frac{1}{2} [F(a) - F(a^-)] + \frac{1}{2} [F(b) - F(b^-)] + [F(b^-) - F(a)] \\
&= \frac{1}{2} [F(b) + F(b^-)] - \frac{1}{2} [F(a) + F(a^-)].
\end{aligned}$$

On conclut que

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \psi(u) du = \lim_{T \rightarrow \infty} \int_{\Omega} I(\omega, T) P(d\omega) = \frac{1}{2} [F(b) + F(b^-)] - \frac{1}{2} [F(a) + F(a^-)],$$

ce qui achève la démonstration. ■

**Théorème:(Formule d'inversion)**

*Si la fonction caractéristique  $\varphi$  d'une v.a.r.  $X$  est intégrable au sens de Lebesgue, alors*

*$X$  admet une densité  $f$  donnée par:*

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-iux} \varphi(u) du$$

**Preuve:**

Montrons d'abord que la fonction de répartition  $F$  de  $X$  est continue en tout point  $x$  de  $\mathbb{R}$ . Soit  $x \in \mathbb{R}$  et soit  $(x_n)$  une suite croissante, convergente vers  $x$  et telle que  $x_n < x$ ,  $F$  continue en  $x_n$  et  $x - x_n \leq 1$ . Posons:

$$\psi_n(u) = \frac{e^{-iux_n} - e^{-iux}}{iu} \varphi(u).$$

On a alors  $\lim_{n \rightarrow \infty} \psi_n(u) = 0$  et pour tout  $n$ ,

$$|\psi_n(u)| = \left| \int_{x_n}^x e^{-iut} dt \varphi(u) \right| \leq (x - x_n) |\varphi(u)| \leq |\varphi(u)| \text{ qui est intégrable.}$$

Il résulte de théorème de la convergence dominée que:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \psi_n(u) = 0.$$

De la dernière proposition et du fait que  $F$  soit continue en  $x_n$  on a  $F(x_n^-) = F(x_n)$  et

$$\frac{1}{2} [F(x^-) + F(x)] - F(x_n) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \psi_n(u),$$

d'où, en passant à la limite,

$$\frac{1}{2} [F(x^-) + F(x)] - \lim_{n \rightarrow \infty} F(x_n) = 0$$

et comme  $\lim_{n \rightarrow \infty} F(x_n) = F(x^-)$ , alors

$$F(x^-) = F(x),$$

qui signifie que  $F$  est continue en tout point  $x$  de  $\mathbb{R}$ .

On déduit de la proposition précédente que pour tout  $a < b$ :

$$F(b) - F(a) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \varphi(u) \left( \int_a^b e^{-iux} dx \right) du = \int_a^b \left( \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{-iux} \varphi(u) du \right) dx,$$

d'après le théorème de Fubini, soit

$$F(b) - F(a) = \int_a^b f(x) dx,$$

où  $f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} e^{-iux} \varphi(u) du$ , qui signifie que  $f$  est la densité de  $X$ . ■

**Proposition:**

Soit  $X \in \mathcal{L}^k$  une v.a.r. de fonction de répartition  $F$  et de fonction caractéristique  $\varphi$ . Alors  $\varphi$

est  $k$  fois continûment dérivable sur  $\mathbb{R}$  et on a:

$$\varphi^{(l)}(u) = \int_{\mathbb{R}} (iX)^l e^{iux} dP, \quad l = 1, 2, \dots, k.$$

En particulier  $\varphi^{(l)}(0) = i^l \mathbb{E}(X^l)$ .

**Preuve:**

Pour ne pas allourdir la démonstration, on donne la preuve seulement dans le cas où  $k = 1$ . On suppose donc que  $X \in \mathcal{L}^1$  et on démontre que  $\varphi$  est dérivable

et que sa dérivée est continue. On a, pour toute suite réelle  $(h_n)$  convergente vers 0,

$$\frac{\varphi(u + h_n) - \varphi(u)}{h_n} = \int_{\Omega} \frac{e^{i(u+h_n)X(\omega)} - e^{iuX(\omega)}}{h_n} P(d\omega).$$

Comme

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{e^{i(u+h_n)X(\omega)} - e^{iuX(\omega)}}{h_n} &= iX(\omega) e^{iuX(\omega)} \text{ et} \\ \left| \frac{e^{i(u+h_n)X(\omega)} - e^{iuX(\omega)}}{h_n} \right| &= \left| iX e^{i(u+\theta h)X(\omega)} \right| \leq |X(\omega)|, \text{ qui est intégrable} \end{aligned}$$

alors on a, d'après le théorème de la convergence dominée de Lebesgue

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\varphi(u + h_n) - \varphi(u)}{h_n} &= \int_{\Omega} \lim_{n \rightarrow \infty} \left( \frac{e^{i(u+h_n)X(\omega)} - e^{iuX(\omega)}}{h_n} \right) P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} iX e^{iuX(\omega)} P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} iX e^{iuX} dP, \end{aligned}$$

qui signifie que  $\varphi$  est dérivable et

$$\varphi'(u) = \int_{\Omega} iX e^{iuX} dP.$$

On considère maintenant une suite  $(u_n)$  qui converge vers  $u$ . Comme

$$\lim_{n \rightarrow \infty} iX(\omega) e^{iu_n X(\omega)} = iX(\omega) e^{iuX(\omega)} \text{ et comme } \left| iX(\omega) e^{iu_n X(\omega)} \right| \leq |X(\omega)|,$$

alors on a d'après le théorème de la convergence dominée

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi'(u_n) = \int_{\Omega} iX e^{iuX} dP = \varphi(u).$$

$\varphi$  est donc 1 fois continument dérivable, ce qu'il fallait démontrer. ■

#### **Corollaire:**

*Dans les mêmes condition de la proposition précédente,  $\varphi$  admet un développement de*

*Taylor d'ordre  $k$  au voisinage de 0 :*

$$\begin{aligned} \varphi(u) &= \varphi(0) + \varphi'(0) \frac{u}{1!} + \dots + \varphi^{(k)}(0) \frac{u^k}{k!} + o(|u|^k) \\ &= 1 + i\mathbb{E}(X) \frac{u}{1!} - \mathbb{E}(X^2) \frac{u^2}{2!} + \dots + (i)^k \mathbb{E}(X^k) \frac{u^k}{k!} + o(|u|^k) \end{aligned}$$

On admettra le théorème suivant:

**Théorème (de Lèvy):**

Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de v.a.r.. On note par  $\varphi_n$  la fonction caractéristique de  $X_n, n \geq 1$ .

On suppose que  $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(u) = \varphi(u), u \in \mathbb{R}$ , où  $\varphi$  est une fonction caractéristique d'une

v.a.r.  $X$ , continue en 0. Alors

$$X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X.$$

**Théorème (de la limite centrale)**

Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de v.a.r. i.i.d. et de même loi que  $X$ , où  $\mathbb{E}(X) = 0$  et

$\sigma^2 := \text{var}(X) < \infty$ . Soit  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  et  $Z_n = \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}$ . Alors

$$Z_n \xrightarrow{\mathcal{L}} Y, \text{ où } Y \rightsquigarrow \mathcal{N}(0, 1).$$

**Preuve:**

D'après le théorème de Lèvy, il suffit de montrer que la fonction caractéristique  $\varphi_{Z_n}$  de  $Z_n$  converge vers la fonction caractéristique de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ , qui n'est autre que  $e^{-\frac{u^2}{2}}$  (qui est continue en 0). On a, en notant par  $\varphi$  la fonction caractéristique de  $X$ ,  $\varphi$  admet un développement de Taylor d'ordre 2 :  $\varphi(u) = 1 - \sigma^2 \frac{u^2}{2} + o(u^2)$ , d'où

$$\begin{aligned} \varphi_{Z_n}(u) &= \mathbb{E}\left(e^{iu \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}}\right) = \varphi_{S_n}\left(\frac{u}{\sigma\sqrt{n}}\right) = \left(\varphi\left(\frac{u}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right)^n \\ &= \left\{1 - \frac{u^2}{2n} + o\left(\frac{u^2}{\sigma^2 n}\right)\right\}^n, \end{aligned}$$

d'où en passant au logarithme

$$\begin{aligned} \log \varphi_{Z_n}(u) &= n \log \left\{1 - \frac{u^2}{2n} + o\left(\frac{u^2}{\sigma^2 n}\right)\right\} \\ &= n \left\{-\frac{u^2}{2n} + o\left(\frac{u^2}{\sigma^2 n}\right)\right\} \\ &= -\frac{u^2}{2} + no\left(\frac{u^2}{\sigma^2 n}\right), \end{aligned}$$

Il résulte que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \log \varphi_{Z_n}(u) = -\frac{u^2}{2} \text{ et } \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{Z_n}(u) = e^{-\frac{u^2}{2}},$$

ce qu'il fallait démontrer. ■