

# INTRODUCTION AUX PROBABILITES

## V-VI

Support du cours donné en 1<sup>re</sup> année  
par Marietta Manolessou  
EISTI - Département Mathématiques

Année 2009-2010



# Table des matières

	<b>Probabilités</b>	<b>1</b>
<b>5</b>	<b>Transformations de variables aléatoires <math>X \rightarrow Y = \varphi(X)</math></b>	<b>1</b>
1	Transformations . . . . .	1
2	Espérance d'une variable aléatoire transformée . . . . .	3
<b>6</b>	<b>Fonctionnelle Génératrice</b>	
	<b>Fonction Caractéristique</b>	<b>5</b>
1	Fonctionnelle génératrice des moments : $M_X$ . . . . .	5
1	Définition et Exemple . . . . .	5
2	Série entière de $M_X(t)$ et moments de $X$ . . . . .	5
3	Unicité de la fonction Génératrice . . . . .	6
2	Fonction caractéristique $\Phi_X$ . . . . .	6
1	Cas continu . . . . .	7
2	Cas discret . . . . .	7



# **Table des figures**



# Chapitre 5

## Transformations de variables aléatoires

$$X \rightarrow Y = \varphi(X)$$

### 1 Transformations

Soit  $(\Omega, \mathcal{A})$  un espace probabilisable.

Soit  $X$  une variable aléatoire et une application  $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$\Omega \xrightarrow{X} \mathbb{R} \xrightarrow{\varphi} \mathbb{R}$$

ou

$$\Omega \xrightarrow{\varphi(X)} \mathbb{R}.$$

On pose

$$Y = \varphi(X)$$

alors :

#### Proposition 1.1

$Y$  est une variable aléatoire si et seulement si

$$\forall b \in \mathbb{R} \{x : \varphi(x) \leq b\} \in \mathcal{R}.$$

Si  $S_X$  est le support (continu ou discret) de  $X$ , alors  $\varphi(S_X)$  est le support de  $Y$ .

#### Théorème 1.1 ( $\varphi(S_X)$ discret)

Soit  $X$  une var. aléatoire discrète avec support  $D_X$ , fonction de masse  $p_X$  et une application :

$$\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

telle que  $Y = \varphi(X)$  est une variable aléatoire.

$\Rightarrow Y$  est une variable aléatoire discrète avec : support  $D_Y = \varphi(D_X)$

et fonction de masse :

$$p_Y(y) = \begin{cases} \sum_{x \in \{\varphi(x)=y\} \cap D_X} p_X(x) & \text{si } y \in D_Y \\ 0 & \text{si } y \notin D_Y \end{cases}$$

**Théorème 1.2** ( $\varphi(C_X)$  discret)

Soit  $X$  une var. aléatoire continue avec support  $C_X$  et fonction de densité  $f_X$ . Soit une application :

$$\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

telle que  $Y = \varphi(X)$  est une variable aléatoire. et  $\varphi(C_X)$  un ensemble discret.

$$\Rightarrow Y \text{ est une variable aléatoire discrète avec support } D_Y \subseteq \varphi(C_X)$$

et fonction de masse

$$p_Y(y) = \begin{cases} \int_{\{\varphi(x)=y\} \cap C_X} f_X(x) & \text{si } y \in \varphi(C_X) \\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases}$$

**Théorème 1.3** ( $\varphi(C_X)$  continu,  $\varphi$  monotone)

Soit  $X$  une var. aléatoire continue avec support  $C_X$  et fonction de densité  $f_X$ . Soit une application

$$\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

fonction monotone (strictement croissante ou décroissante) et telle que :

$$Y = \varphi(X) \text{ variable aléatoire et } \varphi^{-1} = \psi$$

(l'image inverse) admet une dérivée continue,

$\Rightarrow$

$Y$  est une var. aléatoire continue avec support  $C_Y = \varphi(C_X)$

et fonction de densité

$$f_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{si } y \notin C_Y \\ f_X(\psi(y))|\psi'(y)| & \text{si } y \in C_Y \end{cases}$$

**Remarque 1.1**

Si la fonction n'est pas monotone, l'image inverse n'a pas de dérivée.

**Théorème 1.4 (Généralisation  $\varphi$  pas monotone)**

Soit  $X$  une var. aléatoire continue avec support  $C_X$  et fonction de densité  $f_X$ . Soit une application :

$$\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

telle que  $\forall x \in C_X$   $\varphi$  dérivable et  $\varphi'(x) \neq 0$  sauf en un nombre fini de points et,

$\forall y \in \mathbb{R}$  il existe  $m(y)$  points  $x_1(y), x_2(y), \dots, x_m(y) \in C_X$  tels que

$$\forall k = 1 \dots m(y), \varphi(x_k(y)) = y \text{ et } \varphi'(x_k(y)) \neq 0$$

ou il n'existe pas de points  $x \in C_X$  tels que

$$\varphi(x) = y \text{ et } \varphi'(x) \neq 0 \text{ et on pose : } m(y) = 0$$

$$\Rightarrow Y = \varphi(X) \text{ est une variable aléatoire continue avec}$$

$$\text{support } C_Y = \varphi(C_X)$$

et fonction de densité

$$f_Y(y) = \begin{cases} \sum_{k=1}^{m(y)} f_X(x_k(y)) |\varphi'(x_k(y))|^{-1} & \text{si } m(y) > 0 \\ 0 & \text{si } m(y) = 0 \end{cases}$$



## 2 Espérance d'une variable aléatoire transformée

**Définition 2.1** Soit  $X$  une variable aléatoire  $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  telle que  $Y = \varphi(X)$  variable aléatoire (Variable al. transformée de  $X$ )

1. Si  $X$  discrète  $E[\varphi(X)] = \sum_{x \in D_X} \varphi(x)p_X(x)$

2. Si  $X$  continue avec  $f_X$  fonction de densité  $E[\varphi(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)f_X(x)dx$

*Il faut assurer la convergence dans les deux cas :*

*existence  $\Leftrightarrow$  convergence absolue de la série ou de l'intégrale au sens de Lebesgue.*

### Théorème 2.1

*Soient :  $X$  variable aléatoire*

*$\varphi_1 \dots \varphi_n$  fonctions de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$  telles que  $\varphi_1(X) \dots \varphi_n(X)$  sont des var. aléatoires et  $E(\varphi_i(X))$  existe*

*$\forall : i = 1, 2, \dots, n$*

$$\Rightarrow \forall a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$$

$$E \left[ \sum_{i=1}^n a_i \varphi_i(x) \right] = \sum_{i=1}^n a_i E[\varphi_i(X)]$$



# Chapitre 6

## Fonctionnelle Génératrice Fonction Caractéristique

### 1 Fonctionnelle génératrice des moments : $M_X$

#### 1 Définition et Exemple

##### Définition 1.1

Si  $E[e^{tX}]$  existe  $\forall t \in ]t_1, t_2[$  avec  $0 \in ]t_1, t_2[$ , on définit l'application :

$$M_X : ]t_1, t_2[ \rightarrow \mathbb{R}$$
$$t \mapsto M_X(t) = E[e^{tX}];$$

avec,  $M_X(0) = 1$ .

$M_X$  est appelée fonction (ou fonctionnelle) génératrice des moments de  $X$ .  
 $]t_1, t_2[$  de longueur maximale, est appelé : intervalle de définition de  $M_X$ .

##### Exemple 1.1 Exemple de fonction génératrice

Soit  $X$  variable aléatoire discrète avec :

Support :  $D_X = \{-2, -1, 0, 1, 2\}$  et fonction de masse :

$$p_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{5} & \text{si } x \in D_X \\ 0 & \text{si } x \notin D_X \end{cases}$$

$$E[e^{tX}] = \sum e^{tX} p_X(x)$$
$$= e^{-2t} p_X(-2) + e^{-t} p_X(-1) + p_X(0) + e^t p_X(1) + e^{2t} p_X(2)$$
$$= \frac{1}{5} (e^{-2t} + e^{-t} + 1 + e^t + e^{2t})$$
$$\Rightarrow M_X(t) \text{ existe } \forall t \in \mathbb{R}$$

### 2 Série entière de $M_X(t)$ et moments de $X$

#### Remarque 1.1

Souvent on calcule les moments d'une variable aléatoire à partir de  $M_X(t)$  (en prenant ses dérivées) d'après le résultat suivant :

**Théorème 1.1**

Soit  $X$  variable aléatoire avec :

$$M_X(t) \text{ définie pour } t \in ]t_1, t_2[ \text{ et } t_1 < 0 < t_2$$

i) Tous les moments  $\mu_k$  de  $X$  existent.

ii)

$$\forall t \in ]-s, s[ \text{ où, } 0 < s < t_0 = \min] - t_1, t_2[,$$

$M_X(t)$  admet un développement en série entière :

$$M_X(t) = 1 + E[X]t + \frac{E[X^2]}{2!}t^2 + \dots$$

iii)  $\forall k \in \mathbb{N}^* E[X^k] = M_X^{(k)}(0)$  : dérivée  $n$ -ième de  $M_X$  au point  $t = 0$

**Exemple 1.2**

On avait (v. exemple précédent) :  $M_X(t) = \frac{1}{5} (e^{-2t} + e^{-t} + 1 + e^t + e^{2t})$

$$M_X^{(k)}(0) = \frac{1 + 2^k}{5} ((-1)^k + 1) \text{ } k\text{-ième moment de } X$$

$$\Rightarrow E(X^k) = \begin{cases} \frac{2(1 + 2^k)}{5} & \text{si } k \text{ pair} \\ 0 & \text{si } k \text{ impair} \end{cases}$$

**3 Unicité de la fonction Génératrice****Théorème 1.2 (Unicité et propriétés)**

Soit  $X$  et  $Y$ , deux variables aléatoires admettant les fonctions génératrices  $M_X, M_Y$  respectivement, avec :  $t \in ]t_1, t_2[$  et,  $t_1 < 0 < t_2$ .

$\Rightarrow$

i) Les variables  $X$  et  $Y$  suivent la même loi de probabilité si et seulement si :

$$\forall t \in ]t_1, t_2[ \quad M_X(t) = M_Y(t)$$

$$\Leftrightarrow \quad X \text{ et } Y \text{ identiquement réparties.}$$

ii) La fonction génératrice vérifie toutes les propriétés de la transformée de Laplace (linéarité, convolution, théorème du retard etc.).

**2 Fonction caractéristique  $\Phi_X$** **Définition 2.1**

Soit  $X$  une variable aléatoire. On définit l'application :

$$\begin{aligned} \Phi_X : \mathbb{R} &\rightarrow \mathbb{R} \\ \omega &\mapsto \Phi_X(\omega) = E[e^{i\omega X}] \end{aligned}$$

appelée *fonction caractéristique* de  $X$ .

## 1 Cas continu

### Définition 2.2

Fonction caractéristique  $\Leftrightarrow$  Transformée de Fourier (complexe conjuguée) de la fonction de densité :

$$\Phi_X(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i\omega x} f_X(x) dx \Leftrightarrow E [e^{i\omega X}] = \Phi_X(\omega)$$

**Remarque 2.1** La fonction caractéristique vérifie toutes les propriétés de la transformée de Fourier.

### Théorème 2.1

1. La linéarité.
2. L'existence d'après Lebesgue :

$$E [|e^{i\omega X}|] = 1 \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1$$

3. Le théorème de Convolution :

$$\Phi_{X*Y}(\omega) = \Phi_X(\omega)\Phi_Y(\omega)$$

4. Fonction caractéristique d'une fonction linéaire :

$$\Phi_{\lambda X}(\omega) = \Phi_X(\lambda\omega)$$

$$\Phi_{X+\alpha}(\omega) = e^{i\omega\alpha}\Phi_X(\omega)$$

5. Dérivées à l'origine :  $\Phi_X^{(k)}(0) = \omega^k E [X^k]$

## 2 Cas discret

$$\Phi_X(\omega) = E [e^{i\omega X}] = \sum_{x_i \in D_X} e^{i\omega x_i} p_X(x_i)$$

Avec la fonction  $\delta$  de Dirac on définit :

$$f_X(x) = \sum_{x_i} p_X(x_i) \delta(x - x_i)$$

alors on obtient que :  $\Phi_X(\omega)$  est la *transformée de Fourier discrète* :

$$\begin{aligned} \Phi_X(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i\omega x} \sum p_X(x_i) \delta(x - x_i) dx \\ &= \sum_i p_X(x_i) \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i\omega x} \delta(x - x_i) dx = \sum_i p_X(x_i) e^{i\omega x_i} \end{aligned}$$