### Université Cheikh Anta Diop de Dakar



### Ecole Supérieure Polytechnique

Probabilité – Statistique

# Chapitre II : Variables aléatoires

Année universitaire: 2024 – 2025

# Objectif

L'objectif de ce chapitre est de donner à l'étudiant les outils nécessaires pour comprendre la notion de variable aléatoire et calculer les paramètres caractéristiques d'une variable aléatoire et/ou d'un couple de variables aléatoires.

#### L'étudiant sera en mesure de :

- √ définir une variable aléatoire
- ✓ évaluer des probabilités sur une variable aléatoire discrète et une variable aléatoir continue
- ✓ calculer et interpréter l'espérance et la variance d'une variable aléatoire
- **√** ....

### Plan

Variables aléatoires discrètes



Variables aléatoires continues

### Plan



### Variables aléatoires discrètes

- I.1. Définitions
- I.2. Fonction de répartition
- I.3. Couple de variables aléatoires
- I.4. Notion de moment, variance et écart-type
- I.5. Covariance et coefficient de corrélation linéaire

Une variable aléatoire (v.a.) X est une fonction définie sur l'espace fondamental  $\Omega$ , qui associe une valeur numérique à chaque résultat de l'expérience aléatoire étudiée. Ainsi, à chaque événement élémentaire  $\omega$ , on associe un nombre  $X(\omega)$ .

v.a discrète : v.a. dont les différentes valeurs sont finies ou infinies dénombrables.

Exemple 1 : On lance un dé équilibré.  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ .

On cherche la probabilité de l'événement  $X \leq 2$ .

Posons X la variable aléatoire qui donne le nombre de points sur la face du dé. Puisque la v.a. est une fonction de

 $\Omega$  vers les nombres réels, il faut définir l'association pour toutes les valeurs de  $\Omega$  : X(1) = 1, X(2) = 2, ..., X(6) = 6.

L'événement X  $\leq$  2 correspond aux valeurs 1 et 2, donc  $P(X \leq 2) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$ 

# 1.2. Fonction de répartition

La fonction de répartition d'une v.a. X à valeurs dans un ensemble  $E \subset \mathbb{R}$  est la fonction, notée  $F_x$ , qui à tout réel x associe la probabilité que X prenne une valeur inférieure ou égale à x:

$$F(X) : \begin{cases} \mathbb{R} \to [0, 1] \\ x \to P(X \le x) \end{cases}$$
 
$$F(X) = P(X \le x)$$

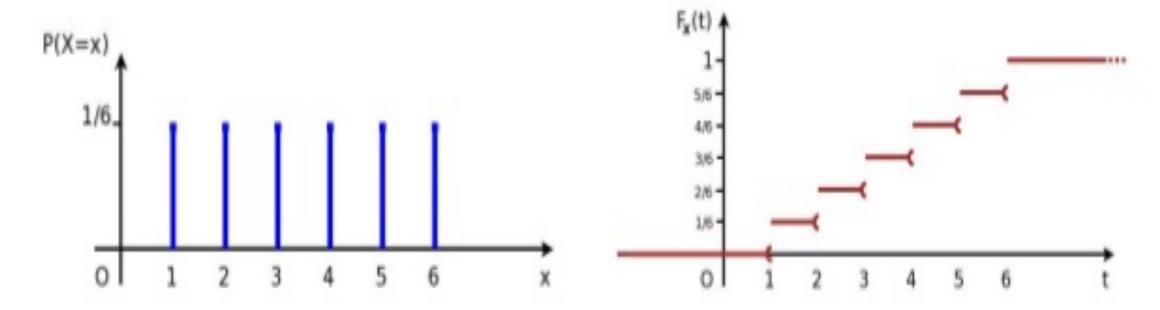
#### Propriétés

- **\( \Pi**\) F(x) est positive et non décroissante :  $x_2 \ge x_1 \rightarrow F(x_2) \ge F(x_1)$
- $+ \infty$  F(x) 1, lorsque x +  $\infty$
- + F(x) $\longrightarrow$ 0, lorsque x $\longrightarrow$ - $\infty$
- $P(x_1 \le x \le x_2) = F(x_2) F(x_1)$

# 1.2. Fonction de répartition

Exemple 2: X est le résultat du lancer d'un dé à 6 faces.

Х	1	2	3	4	5	6
P(X = x)	1	1_	1_	1	1_	1_
1 (X – X)	6	6	6	6	6	6
	1	2	3	4	5	6
F(x)	$\frac{\overline{6}}{6}$	<del>-</del> 6				



# 1.3. Couple de variables aléatoires

Si X et Y sont 2 v.a. discrètes, on définit la fonction de probabilité conjointe de X et Y par :

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P_{ij} = f(x_i, y_j)$$

$$X = (x_i)_{i \in I} et Y = (y_j)_{j \in J}$$

#### Lois marginales

$$P(X = x_i) = \sum_{j \in J} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{j \in J} P_{ij} = P_{i.}$$

$$P(Y = y_j) = \sum_{i \in I} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{i \in I} P_{ij} = P_{.j}$$

#### Loi conditionnelle

$$P(X = x_i/Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{P_{ij}}{P_{ij}} = P_i^j$$

#### Indépendance

$$P(X = x_i/Y = y_i) = P(X = x_i).P(Y = y_i)$$

# 1.3. Couple de variables aléatoires

### Tableau de contingence

Considérons deux familles complètes d'événements (A<sub>1</sub>, A<sub>2</sub>, ..., A<sub>n</sub>) et (B<sub>1</sub>, B<sub>2</sub>, ..., B<sub>n</sub>)

$$P(A_i \cap B_j) = P_{ij}$$

Tableau de contingence

$$P(A_i) = P_{i.} et P(B_j) = P_{.j}$$

Image du tableau

A B	B <sub>1</sub>	B <sub>2</sub>	
$A_1$	P <sub>11</sub>	P <sub>12</sub>	P <sub>1</sub> .
A <sub>2</sub>	P <sub>21</sub>	P <sub>22</sub>	<b>P</b> <sub>2</sub> .
$A_3$	P <sub>31</sub>	P <sub>32</sub>	<b>P</b> <sub>3</sub> .
	P. <sub>1</sub>	P. <sub>2</sub>	1

Loi des probabilités totales

$$P(A_i) = \sum_{j} P(B_j) P(A_i/B_j)$$

A<sub>i</sub> et B<sub>i</sub> indépendants

$$P(A_i \cap B_j) = P(A_i).P(B_j)$$

$$P_{ij} = P_{i.} P_{.j}$$

# 1.3. Couple de variables aléatoires

#### Tableau de probabilité conjointe

Exemple 3 : jet de deux dés équilibrés. On définit la v.a. X comme le nombre de points amenés par le premier dé et la v.a. Y la somme des points donnés par les deux dés.

#### Loi de probabilité

X Y	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	Loi marginale de X
1	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	0	0	0	0	0	1/6
2	0	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	0	0	0	0	1/6
3	0	0	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	0	0	0	1/6
4	0	0	0	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	0	0	1/6
5	0	0	0	0	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	0	1/6
6	0	0	0	0	0	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/36	1/6
Loi marginale de Y	1/36	1/18	1/12	1/9	5/36	1/6	5/36	1/9	1/12	1/18	1/36	1

## 1.4. Notion de moment, variance et écart-type

### Théorie de la moyenne

Soit une fonction g(X), X = v.a. discrète. La moyenne de g(X) est définie par :

$$E[g(X)] = \sum_{i} P_{i}g(x_{i})$$

Si g(X) est l'espérance mathématique, alors :

$$E[g(X)] = E(X)$$

Moment d'ordre 1 
$$m_1 = E(X) = \sum_i P_i x_i$$

La variable aléatoire est centrée si :

$$\bar{X} = E(X) = 0$$

La variable aléatoire est centrée et réduite si :  $\bar{X} = E(X) = 0$  et  $\sigma(X)$ 

Moment d'ordre k 
$$m_k = E(X^k) = \sum_i P_i x_i^k$$

## 1.4. Notion de moment, variance et écart-type

$$V(X) = \sigma_X^2 = E[(X - \bar{X})^2] = E[(X - E(X))^2]$$

$$\sigma_X^2 = \sum_i P_i (x_i - m_1)^2$$

Théorique :

$$V(X) = \sigma_X^2 = E[(X^2 - 2XE(X) + E^2(X))] = E(X^2) - m_1^2 = m_2 - m_1^2$$

#### **Changement de variable :**

$$\sigma_{X+a}^2 = E[(X+a-\overline{(X+a)})]^2 = E(X-\overline{X})^2 = \sigma_X^2$$

Conclusion: if y a une invariance lorsque  $X \rightarrow X + a$ 

Homothétie: 
$$\sigma_{aX}^2 = E[(aX - \overline{(aX)})]^2 = a^2[E(X^2) - (E(X))^2] = a^2(m_2 - m_1^2) = a^2\sigma_X^2$$

Conclusion: 
$$X \to aX$$
;  $\sigma_{ax}^2 = a^2 \cdot \sigma_x^2$ 

$$\sigma_{aX}^2 = a^2 \cdot \sigma_X^2$$



$$\sigma_X = \sqrt{V(X)}$$

## I.4. Notion de moment, variance et écart-type

Exemple 4 : Soit X une variable aléatoire discrète

Х	1	2	3	 n
X <sup>2</sup>	1	4	9	 n²
P(X)	Р	qp	q²p	 q <sup>n-1</sup> p

Avec p + q = 1

- a) Vérifier que la somme des probabilités est égale à 1
- b) Déterminer l'espérance mathématique et l'écart-type de cette v.a.

#### Solution

a) 
$$0 \le p \le 1$$
 et  $0 \le q \le 1$  
$$\sum_{i} P_{i} = p(1 + q + q^{2} + ...) = p \frac{1 - q^{n}}{1 - q}$$
 Lorsque  $n \to +\infty$   $\sum_{i} P_{i} = 1$  b)  $E(X) = p + 2qp + 3q^{2}p + ... = p(1 + 2q + 3q^{2} + ...)$ 

$$= p \frac{d}{da} (q + q^2 + q^3 + \dots) = p \frac{d}{da} \left( \frac{q}{1 - a} \right) = p \left( \frac{1 - q + q}{(1 - a)^2} \right) = p \left( \frac{1}{(1 - a)^2} \right) \to E(X) = \frac{1}{n} = m_1$$

# 1.4. Notion de moment, variance et écart-type

Exemple 4 : Soit X une variable aléatoire discrète

#### Solution (suite)

$$E(X^{2}) = p(1 + q2^{2} + q^{2}3^{2} + \dots) = p(1 + 4q + 9q^{2} + \dots)$$

$$= p\frac{d}{dq}(q + 2q^{2} + 3q^{3} + \dots) = p\frac{d}{dq}\left(q\left(\frac{d}{dq}\left(\frac{1}{1 - q}\right)\right)\right)$$

$$E(X^{2}) = p \frac{d}{dq} \left( \frac{q}{(1-q)^{2}} \right) = p \left( \frac{1+q}{(1-q)^{3}} = \frac{1+q}{p^{2}} \right)$$

$$Var(X) = \sigma_X^2 = m_2 - m_1^2 = \frac{1+q}{p^2} - \frac{1}{p^2} = \frac{q}{p^2}$$

$$Var(X) = \sigma_X^2 = \frac{q}{p^2} \rightarrow \sigma_X = \frac{\sqrt{q}}{p}$$

### 1.5. Covariance et Coefficient de corrélation linéaire

X et Y deux variables aléatoires

$$Var(X + Y) = V(X) + V(Y) + 2E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

On pose par définition

$$Cov(X,Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

#### Propriétés:

$$Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$$
  
 $Cov(X, Y + Z) = Cov(X, Z) + Cov(X, Y)$   
 $Cov(X, \lambda Y) = \lambda Cov(Y, X)$   
 $Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$ 

Cas particulier : X et Y deux v.a. indépendantes Cov(X,Y) = 0, La réciproque est fausse.

#### Mesure de la dépendance entre deux v.a. :

$$\rho = \frac{Cov(X,Y)}{\sigma_V \sigma_V} \qquad -1 \le \rho \le 1$$

 $\rho$ : coefficient de corrélation linéaire

### 1.5. Covariance et Coefficient de corrélation linéaire

### **Application**

$$\rho = \frac{Cov(X,Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

$$\rho = \mp 1 \, si \, |Cov(X,Y)| = \sigma_X \sigma_Y$$

$$Donc (X - E(X)) \, et \, (Y - E(Y)) sont \, proportionnelles$$

$$Soit \, X - E(X) = a[Y - E(Y)])$$

 $\rho = \pm 1$  si  $\exists$  une relation linéaire entre X et Y

 $\rho=0: pas \ de \ relation \ linéaire \ mais \ possibilité \ de \ relation \ fonctionnelle \ (E_X, X \ et \ X^2)$  X et Y non corrélées.

 $\rho > 0$ : *X et* Y positivement corrélées

 $\rho < 0$ : *X et* Y négativement corrélées

### moment, variance et Corrélation

Exercice 1 : On vous propose le jeu suivant: pour jouer, il faut payer 50 F. Ensuite, on lance 3 fois de suite une pièce bien équilibrée. Chaque « pile (P) » rapporte 100 FCFA et chaque « face (F) » fait perdre 50 FCFA. On considère la variable aléatoire G égale au gain algébrique du joueur. Déterminer la loi de probabilité de G, puis calculer son espérance et son écart-type.

Exercice 2 : On lance un dé truqué à 6 faces numérotées de 1 à 6. Les faces de 1 à 5 ont la même probabilité de sortir. La probabilité de la face 6 est le double de la probabilité de la face 5. On note X la variable aléatoire égale au numéro sorti.

- 1) Déterminer la loi de probabilité de X
- 2) Déterminer E(X) et V(X).

Exercice 3 : Soient deux variables aléatoires X et Y dont la loi jointe est donnée par le tableau ci-dessous :

- 1. Déterminer les lois marginales de X et de Y.
- 2. Calculer E(X) et E(Y)
- 3. Déterminer la loi conditionnelle de X sachant que Y = 2.
- 4. Calculer Cov(X,Y), puis le coefficient de corrélation.

X	0	1	2	3
0	0,22	0,20	0,00	0,02
1	0,05	0,11	0,04	0,01
2	0,04	0,07	0,02	0,22

### Plan



### Variables aléatoires continues

II.1. Définitions

II.2. Couple de variables aléatoires

II.3. Notion de moment, variance et écart-type`

II.4. Fonctions caractéristiques d'une v.a.

Si X a un nombre fini non dénombrable d'éléments, X est une v.a continue

Soit X une v.a qui peut prendre n'importe quelle valeur de l'ensemble de définition.

$$\exists f(x) / \begin{cases} 1) f(x) \ge 0 \\ 2) \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) . dx = 1 \end{cases}$$

f(x) est appelée fonction de distribution de probabilité ou fonction de densité de probabilité.

Fonction de répartition :

$$F(X) = \int_{-\infty}^{x} f(x) . dx$$

$$P(a < x < b) = \int_a^b f(x) \, dx$$

Exemple 5 : Soit la fonction f(x) définie par :

$$f(x) = \begin{cases} c. x^2; & 0 < x < 3 \\ 0; & ailleurs. \end{cases}$$

- a) Calculer la constante c en utilisant la définition de la fonction de densité de probabilité
- b) Calculer P(1 < x < 2)
- c) Déterminer la fonction de répartition F(x).

a) Détermination de la valeur de c :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} c. x^2. dx = 1 = \left[ \frac{c. x^3}{3} \right]_{0}^{3} = 9c \implies c = \frac{1}{9}$$

b) Calcul de P(1 < x < 2):

$$P(1 < x < 2) = \int_{1}^{2} \frac{1}{9} x^{2} dx = \frac{8}{27} - \frac{1}{27} = \frac{7}{27}$$

C) Détermination de F(x): 
$$F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(x) dx$$

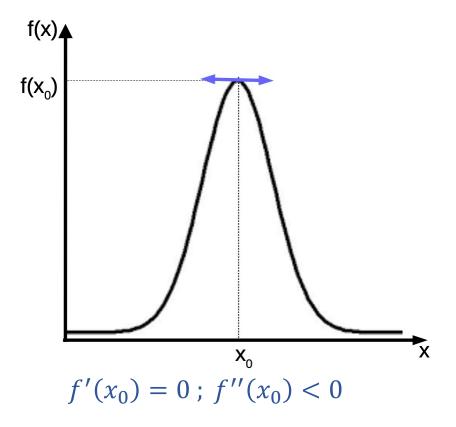
1) x < 0: 
$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(x) dx = 0$$

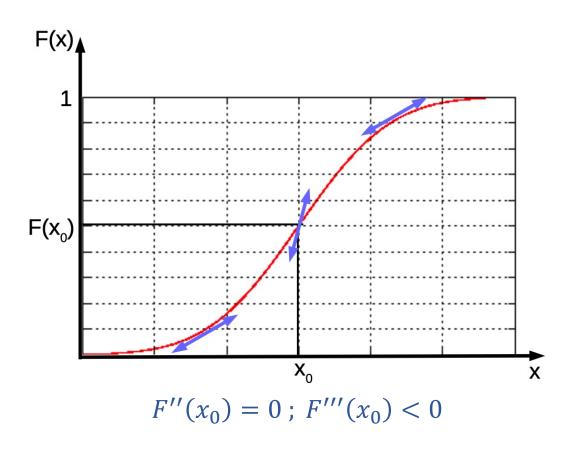
2) 
$$0 \le x < 3$$
:  $F(x) = \int_{-\infty}^{0} f(x) . dx + \int_{0}^{x} f(x) . dx = \int_{0}^{x} \frac{1}{9} x^{2} . dx = \frac{x^{3}}{27}$ 

3) 
$$x \ge 3$$
:  $F(x) = \int_{-\infty}^{0} f(x) dx + \int_{0}^{3} f(x) dx + \int_{3}^{x} f(x) dx = 1$ 

Relation F(x) et la fonction densité de probabilité en x<sub>0</sub>

$$F(x_0) = \int_{-\infty}^{x_0} f(x) \, dx$$





M<sub>0</sub> est appelé point d'inflexion

Exemple 6 : Dans une station-service, la demande hebdomadaire en essence, en milliers de litres, est une variable aléatoire X de densité :

$$f(x) = \begin{cases} c(1-x)^4; & 0 \le x \le 1 \\ 0; & ailleurs. \end{cases}$$

a) Déterminer la constante c

b) Quelle est la fonction de répartition de X

c) La station est réapprovisionnée chaque lundi à 20h. Quelle doit être la capacité du réservoir d'essence pour que la probabilité d'épuiser ce réservoir soit inférieure à 10<sup>-5</sup> ?

# II.2. Couple de variables aléatoires

$$F(x, y) = P(X < x, Y < y)$$

#### Lois marginales

$$F_X(x) = P(X < x) = F(x, +\infty)$$

#### **Densités marginales**

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y). \, dy$$

#### **Lois Conditionnelles**

$$f_X(x/Y = y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$$

#### Indépendance

$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$$

$$f(x,y) = \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \cdot \partial y}$$

$$F_Y(y) = P(Y < y) = F(+\infty, y)$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y). dx$$

$$f_Y(y/X = x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$$

# II.2. Couple de variables aléatoires

#### Fonction de distribution conjointe de X et Y est :

$$F(x,y) = P(X \le x, Y \le y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(u,v) du. dv$$

Donc 
$$\frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y} = f(x, y)$$

#### Fonction de distributions marginales

$$P(X \le x) = F_1(x) = \int_{u=-\infty}^{x} \int_{v=-\infty}^{+\infty} f(u, v) du. dv$$

$$P(Y \le y) = F_2(y) = \int_{u=-\infty}^{+\infty} \int_{v=-\infty}^{y} f(u, v) du. dv$$

# II.2. Couple de variables aléatoires

Exemple 7 : On considère un couple de variables aléatoires continues (X, Y) dont la densité conjointe est donnée par:

$$f(x,y) = \begin{cases} k\left(\frac{1}{x^2} + y^2\right); & 1 \le x \le 5; -1 \le y \le 1\\ 0; & sinon \end{cases}$$

- a) Pour quelle valeur de k la fonction est-elle bien une densité?
- b) Calculer les densités marginales de X et de Y.
- c) Les variables X et Y sont-elles indépendantes ?
- d) Déterminer la densité marginale de X sachant de Y = 0.
- e) Calculer la covariance de X et de Y.

### II.3 Notion de moment et Variance

### Théorie de la moyenne

Soit une fonction g(X), X = v.a. continue. La moyenne de g(X) est définie par:

$$E[g(X)] = \int_{D} f(x)g(x)dx$$

Moment d'ordre 1

$$m_1 = E(X) = \int\limits_D x f(x) dx$$

Moment d'ordre k

$$m_k = E(X^k) = \int\limits_D x^k f(x) dx$$

### II.3 Notion de moment et Variance

$$V(X) = \sigma_X^2 = E[(X - \bar{X})^2] = E[(X - E(X))^2]$$

$$\sigma_X^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m_1)^2 f(x) . dx$$

**Théorique:** 

$$V(X) = m_2 - m_1^2$$

$$\sigma_X = \sqrt{V(X)}$$

### Définition générale

Si X est une v.a. et g(X) une fonction de cette variable

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)g(x)dx$$

On peut choisir g(x) par la fonction  $e^{jtx}$  avec t paramètre réel non aléatoire :

$$e^{jtx} = cos(tx) + jsin(tx)$$

φ la fonction caractéristique :  $X \rightarrow \phi(t) = E(e^{jtx})$ 

$$X \to \phi(t) = E(e^{jtx})$$

$$\phi(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx$$

$$ln(\phi(t)) = \psi(t)$$

### **Propriétés**

- a) La fonction caractéristique Φ(t) est une fonction continue
- b)  $\phi(0) = 1$
- c)  $|\phi(t)| \leq 1$

d) 
$$\phi(t) = 1 + jtm_1 + \frac{(jt)^2}{2!}m_2 + \dots + \frac{(jt)^k}{k!}m_k + \dots$$

$$\phi(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} m_k$$
 Avec  $m_k = \frac{1}{j^k} \cdot \frac{d^k \phi(t)}{dt^k}$  pour t=0

e) La continuité de Φ(t) permet de passer d'une loi discrète à une loi continue

Les coefficients du développement de  $\Phi(t)$  correspondent aux divers moments de la v.a. X

On démontre que : 
$$\phi(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} m_k = 1 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} m_k$$
 Avec  $m_0 = 1$ 

Les m<sub>k</sub> sont déterminés par identification

$$\phi(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \left( \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} x^k \right) f(x) dx$$

$$\phi(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} \int_{-\infty}^{+\infty} x^k f(x) dx$$

On a bien

$$\phi(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(jt)^k}{k!} m_k$$

Exemple 7:  $x \ge 0$   $f(x) = e^{-x}$  la fonction densité de probabilité de x

Déterminer sa Φ(t)? En déduire les moments d'ordre 1, 2, 3 et l'écart-type.

$$\phi(t) = \int_0^\infty e^{-x} e^{jtx} dx = \int_0^\infty e^{-(1-jt)x} dx$$
$$= -\frac{1}{1-jt} \left[ e^{-(1-jt)x} \right]_0^\infty = \frac{1}{1-jt}$$

Dérivé en série de  $\frac{1}{1-jt}$ 

$$\phi(t) = 1 + jt + (jt)^{2} + \dots + (jt)^{n} + \dots = 1 + jt + 2! \frac{(jt)^{2}}{2!} + \dots + n! \frac{(jt)^{n}}{n!} + \dots$$

$$= 1 + \sum_{n=1}^{\infty} n! \frac{(jt)^{n}}{n!} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(jt)^{n}}{n!} m_{n}$$

Donc  $m_1 = 1$   $m_2 = 2!$   $m_3 = 3!$  avec  $m_n = n!$   $\sigma^2 = m_2 - m_1^2 = 2 - 1 = 1 \rightarrow \sigma = 1$ 

### Propriétés des dérivées de Φ(t)

$$\phi(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx$$

$$\phi'(t) = j \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} x f(x) dx$$

$$\phi'(0) = j \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

$$\phi''(t) = j^2 \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} x^2 f(x) dx$$

$$\phi''(0) = -\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = -\overline{x^2}$$

Donc 
$$\phi(0) = 1 \quad \phi'(0) = jE(x) \quad \phi''(0) = -E(x^2)$$

Exemple 8: X une v.a.

$$f(x) = \begin{cases} 1; 0 \le x \le 1 \\ 0; sinon. \end{cases}$$

$$\phi(t) = \int_0^1 e^{jtx} dx = \frac{e^{jt} - 1}{jt}$$

$$\phi(t) = \frac{1}{jt} \left[ \left( 1 + jt + \frac{(jt)^2}{2!} + \dots \right) - 1 \right]$$

$$\phi(t) = \frac{1}{jt} \left[ \left( 1 + jt + \frac{(jt)^2}{2!} + \dots \right) - 1 \right] = 1 + \frac{(jt)}{2!} + \frac{(jt)^2}{3!} + \dots + \frac{(jt)^k}{(k+1)!} + \dots \right]$$

$$= 1 + \frac{(jt)^{1}}{1!} \cdot \frac{1}{2} + \frac{(jt)^{2}}{2!} \cdot \frac{1}{3} + \dots + \frac{(jt)^{k}}{k!} \cdot \frac{1}{k+1} + \dots$$

$$m_k = \frac{1}{k+1}$$

## Chapitre II : V.A. discrètes et continues

