

# Probabilités ( Partie 3 )

## Résumé

Dans toute cette partie,  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  est un espace probabilisé.

### 1) Fonction de répartition d'une var

Déf

Soit  $X$  une var sur  $\Omega$ .

La fonction de répartition de  $X$ , notée  $F_X$ , est définie par:

$$F_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} ; F_X(x) = P(X \leq x)$$

Déf

1) Soient  $X$  et  $Y$  deux var.

La fonction de répartition du couple  $(X, Y)$ , notée  $F_{(X, Y)}$ , est définie par:

$$F_{(X, Y)} : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, F_{(X, Y)}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

2) Soient  $X_1, \dots, X_n$  des var.

La fonction de répartition de  $(X_1, \dots, X_n)$ , notée  $F_{(X_1, \dots, X_n)}$  est

définie par:

$$F_{(X_1, \dots, X_n)} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$F_{(X_1, \dots, X_n)}(x_1, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$$

## Propriétés

Soient  $X$  une var et  $F$  sa fonction de répartition. On a :

1)  $F$  est Croissante sur  $\mathbb{R}$ .

2)  $F$  est continue à droite en tout point de  $\mathbb{R}$ .

3) Pour tout  $a \in \mathbb{R}$ , on a :

$$\text{i) } \lim_{x \rightarrow a^-} F(x) = P(X < a)$$

$$\text{ii) } F \text{ continue en } a \Leftrightarrow P(X = a) = 0$$

$$4) \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0 \quad \text{et} \quad \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1.$$

## Prop

Soit  $X$  une var.

Si on connaît la loi de  $X$ , alors on connaît sa fonction de répartition. Et inversement.

## Corollaire

Si  $F_X$  est continue sur  $\mathbb{R}$ , alors toutes les expressions suivantes sont égales :

1)  $P(a \leq X \leq b)$

2)  $P(a < X \leq b)$

3)  $P(a \leq X < b)$

4)  $P(a < X < b)$

5)  $F_X(b) - F_X(a)$

## 2) Image d'une var

### Notations

1) Soient  $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  une var et  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ .

La composée  $f \circ X$  se note  $f(X)$ .

2) Si  $X$  et  $Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  deux var et  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ .

$f \circ (X, Y)$  se note  $f(X, Y)$ .

3) Si  $X_1, \dots, X_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  des var et  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ .

$f \circ (X_1, \dots, X_n)$  se note  $f(X_1, \dots, X_n)$ .

### Prop

1) Si  $X$  et  $Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  deux var et  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  continue, alors  $f(X, Y)$  est aussi une var.

2) Si  $X_1, \dots, X_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  des var et  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  continue, alors  $f(X_1, \dots, X_n)$  est aussi une var.

### Prop

Si  $\left( \begin{array}{l} \forall n \in \mathbb{N}, X_n \text{ var} \\ (X_n)_n \text{ converge simplement vers } X \end{array} \right)$  alors  $X$  var.

### 3) Indépendance héritée

Prop (Rappel)

Si les var  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $f(X)$  et  $g(Y)$  sont aussi indépendantes, pour toutes  $f$  et  $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continus ou monotones.

Prop

Si  $X_1, \dots, X_n, X_{n+1}, \dots, X_S$  sont indépendantes, alors  $f(X_1, \dots, X_n)$  et  $g(X_{n+1}, \dots, X_S)$  sont deux var indépendantes, où  $f$  et  $g$  continus.

### 4) Un système complet d'événements usuel

Prop

Soit  $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  une var discrète.

Supposons que  $X(\Omega) = \mathcal{D}$  est dénombrable. On a :

1)  $(X=d)_{d \in \mathcal{D}}$  est un système complet d'événements.

2)  $(P(X=d))_{d \in \mathcal{D}}$  est une famille sommable, et on a :

$$\sum_{d \in \mathcal{D}} P(X=d) = 1$$

## 5) L'espérance d'une var discrète

### Déf 1

Soit  $X$  une var discrète.

Supposons que  $\mathcal{D} = X(\Omega)$  est dénombrable.

1) On dit que  $X$  possède une espérance si et seulement si la famille

$$\left( x P(X=x) \right)_{x \in \mathcal{D}} \text{ est sommable.}$$

2) Dans ce cas, l'espérance de  $X$  est définie par :

$$E(X) = \sum_{x \in \mathcal{D}} x P(X=x)$$

### Prop 2

Soit  $X$  une var discrète positive.

On a :

$$E(X) = 0 \iff (X=0 \text{ presque sûrement})$$

## 6) Propriétés de transfert

### Prop

Soit  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  une var discrète, où  $\mathcal{D} = X(\Omega)$  dénombrable.

Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue ou monotone.

1)  $f(X)$  possède une espérance si et seulement si  $\left( f(x) P(X=x) \right)_{x \in \mathcal{D}}$  est une famille sommable.

2) Dans ce cas, on a :

$$E(f(X)) = \sum_{x \in \mathcal{D}} f(x) P(X=x)$$

### Prop

Soit  $(X, Y)$  un couple de var discrètes.

Notons  $X(\Omega) = \{x_i / i \in \mathbb{N}\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_j / j \in \mathbb{N}\}$ , où les  $x_i$  (resp.  $y_j$ ) sont distincts deux à deux.

Soit  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  continue. On a :

1) La var  $f(X, Y)$  possède une espérance si et si la famille

$\left( f(x_i, y_j) P(X=x_i, Y=y_j) \right)_{(i,j) \in \mathbb{N}^2}$  est sommable.

2) Dans ce cas, on a :

$$E(f(X, Y)) = \sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} f(x_i, y_j) P(X=x_i, Y=y_j)$$

### Prop

Soit  $(X, Y)$  un couple de var discrètes.

Si  $X$  et  $Y$  possèdent une espérance alors  $(X+Y)$  la possède aussi, et

On a :

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

## Corollaire

Soit  $n \geq 1$ .

Si  $X_1, \dots, X_n$  des var discrètes possédant des espérances, alors pour tout  $d_1, \dots, d_n \in \mathbb{R}$ , la var  $\sum_{i=1}^n d_i X_i$  possède aussi une espérance, et on a:

$$E\left(\sum_{i=1}^n d_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n d_i E(X_i)$$

## Prop

Si  $X$  et  $Y$  sont deux var discrètes indépendantes et possédant des espérances, alors leur produit  $XY$  possède aussi une espérance, et on a:

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

## Corollaire

Soit  $n \geq 2$ .

Si  $X_1, \dots, X_n$  des var discrètes indépendantes et possédant des espérances, alors leur produit  $(X_1 \dots X_n)$  possède aussi une espérance, et on a:

$$E\left(\prod_{i=1}^n X_i\right) = \prod_{i=1}^n E(X_i)$$

## 7) Moments - Variances

Déf (Rappel)

$X$  var et  $k \in \mathbb{N}^*$ .

Le moment d'ordre  $k$  de  $X$  est  $E(X^k)$ , sous réserve d'existence.

NB

- 1)  $X$  possède un moment d'ordre  $k \Leftrightarrow E(X^k)$  existe.
- 2)  $X$  possède un moment d'ordre  $1 \Leftrightarrow E(X)$  existe.
- 3)  $X$  possède un moment d'ordre  $2 \Leftrightarrow E(X^2)$  existe.

Prop

$X$  var.

- 1) Si  $X$  possède un moment d'ordre  $2$ , alors  $X$  possède une espérance.
- 2) En général, Si  $X$  possède un moment d'ordre  $k$ , alors  $X$  possède tout moment d'ordre inférieur à  $k$ .

Corollaire

Si  $X$  possède un moment d'ordre  $k$ , alors il en est de même pour  $(X+a)$ , pour tout  $a \in \mathbb{R}$ .

Prop et Déf

Soit  $X$  une var possédant un moment d'ordre  $2$ ; (càd  $E(X^2)$  existe)

1)  $E((X - E(X))^2)$  existe.

2) La variance de  $X$  est :

$$V(X) = E((X - E(X))^2)$$

3) L'écart-type de  $X$  est :

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

## Prop (Inégalité de Cauchy - Schwarz)

Si  $X$  et  $Y$  possèdent un moment d'ordre 2, alors on a:

1)  $XY$  possède une espérance.

$$2) |E(XY)| \leq \sqrt{E(X^2)} \sqrt{E(Y^2)}$$

## Prop et déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var possédant un moment d'ordre 2.

1) Le var  $(X - E(X))(Y - E(Y))$  possède une espérance.

2)  $E((X - E(X))(Y - E(Y)))$  s'appelle la covariance de  $X$  et  $Y$ , et se note  $C(X, Y)$ .

$$3) C(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$4) |C(X, Y)| \leq \sigma(X)\sigma(Y)$$

## Prop et déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var possédant un moment d'ordre 2, telles que  $V(X) \neq 0$  et  $V(Y) \neq 0$ .

1) Le Coefficient de corrélation de  $X$  et  $Y$  est:

$$\rho(X, Y) = \frac{C(X, Y)}{\sigma(X)\sigma(Y)}$$

2)  $\rho(X, Y) \in [-1, 1]$ .

Prop

Si  $X$  et  $Y$  possèdent un moment d'ordre 2 alors:

- 1)  $X+Y$  possède aussi un moment d'ordre 2.
- 2)  $V(X+Y) = V(X) + 2C(X,Y) + V(Y)$

Prop

Si  $X$  et  $Y$  possèdent un moment d'ordre 2 et indépendantes, alors

- 1)  $C(X,Y) = 0$
- 2)  $V(X+Y) = V(X) + V(Y)$

Corollaire

Soit  $n \geq 1$ .

Si  $X_1, \dots, X_n$  sont des var indépendantes et possédant un moment d'ordre 2, alors  $\sum_{i=1}^n X_i$  aussi, et on a:

$$V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i)$$

Prop (Variances des var discrètes usuelles)

$X$	$X=C$ Constante	$X \sim U(n)$	$X \sim B(p)$	$X \sim B(n,p)$	$X \sim G(p)$	$X \sim P(\lambda)$
$E(X)$	$C$	$\frac{n+1}{2}$	$p$	$np$	$\frac{1}{p}$	$\lambda$
$V(X)$	$0$	$\frac{n^2-1}{12}$	$p(1-p)$	$np(1-p)$	$\frac{1-p}{p^2}$	$\lambda$

## 8) Fonction génératrice d'une var discrète à valeurs dans $\mathbb{N}$

Déf

Soit  $X$  une var discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

La fonction génératrice de  $X$  est :

$$\begin{array}{ccc} G_X : \mathbb{R} & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ t & \longmapsto & G_X(t) = E(t^X) \end{array}$$

Prop

Soit  $X$  une var discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

$$\forall t \in \mathbb{R}, G_X(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X=n) t^n$$

Prop

Soit  $X$  une var discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

On rappelle que :

$$\forall t \in \mathbb{R}, G_X(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X=n) t^n$$

- 1) Le rayon de convergence de cette série entière est  $\gg 1$ .
- 2)  $G_X(1) = 1$
- 3) Cette série entière converge normalement sur  $[-1, 1]$ .
- 4)  $G_X$  est continue sur  $[-1, 1]$ .
- 5)  $G_X$  est de classe  $C^\infty$  sur  $]-1, 1[$ .

## Prop

Soit  $X$  une var discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

La connaissance de la loi de  $X$  est équivalente à la connaissance de sa fonction génératrice.

## Prop

Soit  $X$  une var discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ , et  $G_X$  sa fonction génératrice.

1) i)  $X$  possède une espérance  $\Leftrightarrow G_X$  est dérivable en  $1$

ii) Dans ce cas,  $G_X'(1) = E(X)$

2) i)  $X$  possède un moment d'ordre 2 ssi  $G_X$  est deux fois dérivable en  $1$ .

ii) Dans ce cas,  $G_X''(1) = E(X(X-1))$

$\hat{A}$  retenir

1) Il suffit que le RCV  $R > 1$  de la SE  $\sum_{n \geq 0} P(X=n) t^n$  pour que  $E(X)$  et  $E(X^2)$  existent (donc  $V(X)$  existe).

2) Disposant de  $G_X$ , qui est deux fois dérivable en  $1$ , on tire  $G_X''(1) = E(X(X-1))$ , puis on tire  $E(X^2)$  et par suite  $V(X)$ .

NB

Il faut être capable de déterminer les fonctions génératrices des lois usuelles discrètes, et de retrouver par la suite leurs espérances et variances.

Prop 6

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des var discrètes, à valeurs dans  $\mathbb{N}$  et indépendantes.

On a :

$$G_{X_1 + \dots + X_n} = G_{X_1} \dots G_{X_n}$$

9) Inégalité de Jensen

Prop

Soit  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction convexe.

Soit  $X$  une var discrète telle  $X$  et  $f(X)$  possèdent des espérances.

On a :

$$f(E(X)) \leq E(f(X))$$

## 10) Loi de la somme de deux var discrètes indépendantes

---

### Prop

Soient  $X$  et  $Y$  deux var discrètes et indépendantes.

Notons  $\mathcal{D} = X(\Omega)$ ,  $\mathcal{D}' = Y(\Omega)$  et  $S = X + Y$ .

On a :

1)  $S$  est aussi une var discrète.

2) L'ensemble des valeurs possibles est

$$\Delta = S(\Omega) = \{m+v / m \in \mathcal{D} \text{ et } v \in \mathcal{D}'\}$$

3) La loi de  $S$  est donnée par :

$$\forall s \in \Delta, P(S=s) = \sum_{m \in \mathcal{D}} P(X=m) P(Y=s-m)$$

$$\forall s \in \Delta, P(S=s) = \sum_{v \in \mathcal{D}'} P(X=s-v) P(Y=v)$$

Formules dites de convolution discrètes des lois de  $X$  et  $Y$

---

## 11) Modes de convergences

**HPF** : Hors programme français

### a) Convergence en probabilité

Déf

Soit  $(X_n)_n$  une suite de var.

Soit  $X$  une var.

**HPF**

On dit que  $(X_n)_n$  converge en probabilité vers  $X$  si et seulement si :

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow +\infty} \left( P(|X_n - X| \geq \varepsilon) \right) = 0$$

Prop

Soit  $(f_n)_n$  une suite de fonctions de  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  et soit  $f \in \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ .

Soit  $X$  une var.

**HPF**

Si  $(f_n)_n$  converge simplement vers  $f$  sur  $\mathbb{R}$

Alors  $(f_n(X))_n$  converge en probabilité vers  $f(X)$ .

## b) Convergence en loi

### Déf

Soit  $(X_n)_n$  une suite de vars.

Soit  $X$  une var.

$\mathcal{D}$  étant l'ensemble des points de discontinuité de  $F_X$ .

HPF

On dit que  $(X_n)_n$  converge en loi vers  $X$  si et seulement si :

$(F_{X_n})_n$  converge simplement vers  $F_X$  sur  $\mathbb{R} \setminus \mathcal{D}$

Càd :

$$\forall x \in \mathbb{R} \setminus \mathcal{D}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n \leq x) = P(X \leq x)$$

### Prop

Supposons que  $(X_n)_n$  et  $X$  sont à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

Les propositions suivantes sont équivalentes :

HPF

1)  $(X_n)_n$  converge en loi vers  $X$

2)  $\forall k \in \mathbb{N}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = k) = P(X = k)$

## Exercice classique à savoir résoudre

Soit  $\lambda > 0$ .

Soit  $(p_n)_n$  une suite de réels positifs vérifiant :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = \lambda$$

$$\forall n \in \mathbb{N}, X_n \sim B(n, p_n)$$

Montrer que  $(X_n)_n$  converge en loi vers une var suivant une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$ .

Càd :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

Prop

HPF

- 1) La convergence en probabilité implique la convergence en loi.
- 2) La réciproque est en général fautive.

## 12) Loi faible des grands nombres

À savoir !



Si les var  $X$  et  $Y$  ont la même loi alors :

$$E(X) = E(Y) \quad \text{et} \quad V(X) = V(Y)$$

Prop (Loi faible des grands nombres)

Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de var indépendantes, de même loi et admettant un moment d'ordre 2.

Notons pour tout  $n \geq 1$ ,  $S_n = X_1 + \dots + X_n$

Soit  $\mu$  l'espérance commune à toutes les var  $X_n$ .

On a :

$\left(\frac{S_n}{n}\right)_{n \geq 1}$  converge en probabilité vers  $\mu$ .

Càd :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\left|\frac{S_n}{n} - \mu\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$

Fin