

# Probabilités (Partie 2)

## Résumé Lacunaire

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

### I) Variable aléatoire réelle (var)

#### 1) Généralités

Prop

$X$  var si et ssi l'image réciproque de tout intervalle de  $\mathbb{R}$  est un élément de  $\mathcal{T}$

#### Autres notations

Soient  $X$  une var et  $x \in \mathbb{R}$ .

$\rightarrow X^{-1}([-\infty, x])$  se note  $(X \leq x)$

$\rightarrow X^{-1}([-\infty, x[)$  se note  $(X < x)$

$\rightarrow X^{-1}([x, +\infty])$  se note  $(X \geq x)$

$\rightarrow X^{-1}(]x, +\infty[)$  se note  $(X > x)$

$\rightarrow X^{-1}(]a, b])$  se note  $(a < X \leq b)$

→  $X^{-1}([a, b[)$  se note  $(a \leq X < b)$

→  $X^{-1(]a, b])$  se note  $(a < X \leq b)$

→  $X^{-1}([a, b])$  se note  $(a \leq X \leq b)$

→  $X^{-1}(\{a\})$  se note  $(X = a)$

→  $\overline{(X = a)}$  se note  $(X \neq a)$

→  $X^{-1}(I)$  se note  $(X \in I)$

où  $I$  est un intervalle non vide de  $\mathbb{R}$ .

## Notation

1)  $X$  une var.

$I$  et  $J$  deux intervalles.

$(X \in I) \wedge (X \in J)$  se notera  $(X \in I, X \in J)$

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

$I_1, \dots, I_n$  des intervalles.

$(X_1 \in I_1) \wedge \dots \wedge (X_n \in I_n)$  se notera  $(X_1 \in I_1, \dots, X_n \in I_n)$

## Prop

$X$  var. On a :

1) i)  $(X \in A \cap B) = (X \in A) \text{ et } (X \in B)$  (Càd  $(X \in A, X \in B)$ )

ii)  $(X \in \bigcap_{i=1}^n A_i) = \bigwedge_{i=1}^n (X \in A_i)$  (Càd  $(X \in A_1, \dots, X \in A_n)$ )

iii)  $(X \in \bigcap_{i=1}^{+\infty} A_i) = \bigwedge_{i=1}^{+\infty} (X \in A_i)$

2) i)  $(X \in A \cup B) = (X \in A) \text{ ou } (X \in B)$

ii)  $(X \in \bigcup_{i=1}^n A_i) = \bigvee_{i=1}^n (X \in A_i)$

iii)  $(X \in \bigcup_{i=1}^{+\infty} A_i) = \bigvee_{i=1}^{+\infty} (X \in A_i)$

3)  $\overline{(X \in A)} = (X \notin A)$

4)  $\overline{(X \leq a)} = (X > a)$

5) i)  $P(X > a) = 1 - P(X \leq a)$

ii)  $P(X \neq a) = 1 - P(X = a)$

6) i)  $(X \leq a) \supset (X \leq a+1)$

ii)  $(X < a) \supset (X \leq a)$

iii)  $(X \leq n)$  est une suite croissante d'événements.

iv)  $(X < a+1) \setminus (X < a) = (a \leq X < a+1)$

! v)  $P(a \leq X < a+1) = P(X < a+1) - P(X < a)$

## Prop

$X$  var.

1) Supposons que  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ , où les  $x_i$  distincts deux à deux.

On a :

a)  $(\underbrace{\phantom{A_i}}_{A_i})_{1 \leq i \leq n}$  est un système complet d'événements.

b)  $\sum_{i=1}^n P(\underbrace{\phantom{A_i}}_{A_i}) = 1$

2) Supposons que  $X(\Omega) = \{x_n / n \in \mathbb{N}\}$ , où les  $x_n$  distincts deux à deux.

On a :

a)  $(\underbrace{\phantom{A_n}}_{A_n})_{n \in \mathbb{N}}$  est un système complet d'événements.

b)  $\sum_{n=0}^{\infty} P(\underbrace{\phantom{A_n}}_{A_n}) = 1$

c) La série  $\sum_{n \geq 0} P(\underbrace{\phantom{A_n}}_{A_n})$  est une SATP  $\underbrace{\phantom{A_n}}$ .

## Vocabulaire

Si  $X(\Omega)$  est fini ou dénombrable, on dit que  $X$  est une variable aléatoire  $\underbrace{\phantom{A_n}}$ .

2) Loi d'une variable aléatoire

$(\Omega, \mathcal{T}, P)$  espace probabilisé.

## Déf

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

La loi de  $X$  est l'application  $P_X$  qui associe à chaque

intervalle  $I$  de  $\mathbb{R}$  le réel  $P_X(I)$  définie par :

$$P_X(I) = P(\underbrace{\phantom{A_n}}_{\underbrace{\phantom{A_n}}})$$



## Remarque pratique

Quand on demande de déterminer la loi d'une **var**  $X$ , on répond, on donne:

1)  $\mathcal{D} = X(\Omega)$ ; l'ensem. des valeurs prises par  $X$ .

2) Pour tout  $a \in \mathcal{D}$ , on donne la valeur de  $P(\cdot)$ .

## 3) Lois usuelles

### a) Loi uniforme

#### Déf

Soit  $E$  un ensemble fini de cardinal  $n \in \mathbb{N}^*$ .

On dit que  $X$  suit une loi **uniforme** sur  $E$  si et ssi:

$$1) X(\Omega) = E$$

$$2) \forall a \in E, P(X=a) = \frac{1}{n}$$

$$X \sim \mathcal{U}(n) \Leftrightarrow \begin{cases} 1) X(\Omega) = E \\ 2) \forall k \in E, P(X=k) = \frac{1}{n} \end{cases}$$

### b) Loi de Bernoulli

#### Déf

Soit  $0 < p < 1$ .

On dit que la var  $X$  suit une **loi de Bernoulli** de paramètre  $p$  si et ssi :

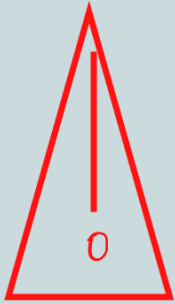
$$1) X(\Omega) = \{0, 1\}$$

$$2) P(X=1) = p \text{ et } P(X=0) = 1-p$$

## Notation

On note

$$X \sim B(p)$$

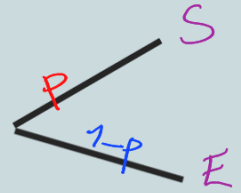


à retenir

On pense à une loi de Bernoulli quand on a une expérience aléatoire à deux issues : Succès ou Echec.

La probabilité d'avoir Succès est  $p$ .

La probabilité d'avoir Echec est  $(1-p)$ .



La var  $X$  définie par : 
$$\begin{cases} X=1 & \text{si on obtient } S \\ X=0 & \text{si on obtient } E \end{cases}$$

Ainsi une loi de Bernoulli de paramètre  $p$  :  $X \sim B(p)$

## c) Loi binomiale

### Déf

Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $0 < p < 1$ .

On dit que la var  $X$  suit une loi binomiale de paramètres

$n$  et  $p$  si et ssi :

$$1) X(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$$

$$2) \forall 0 \leq k \leq n, P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

## Notation

On note

$$X \sim B(n, p)$$

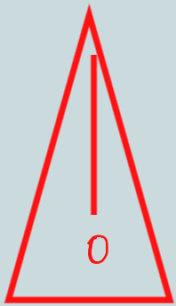
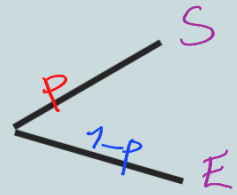
On pense à une loi binomiale quand on a une expérience aléatoire à deux issues : Succès ou Echec.

La probabilité d'avoir Succès est  $p$ .

La probabilité d'avoir Echec est  $(1-p)$ .

On répète cette expérience  $n$  fois.

La var  $X$  égale au nombre de [redacted] obtenus suit une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$ :  $X \sim B(n, p)$



à retenir

## d) Loi géométrique

Déf

Soit  $0 < p < 1$ .

On dit que la var  $X$  suit une loi géométrique de paramètre

$p$  si et ssi :

$$1) X(\Omega) = \mathbb{N}^*$$

$$2) \forall k \in \mathbb{N}^*, P(X=k) = (1-p)^{k-1} p$$

Notation

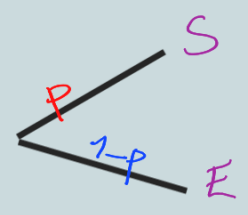
On note

$$X \sim G(p)$$

On pense à une loi géométrique quand on a une expérience aléatoire à deux issues : Succès ou Echec.

La probabilité d'avoir Succès est  $p$ .

La probabilité d'avoir Echec est  $(1-p)$ .



On répète cette expérience jusqu'à l'obtention du 1<sup>er</sup> succès.

La var  $X$  égale au [redacted] suit une loi géométrique de paramètre  $p$  :  $X \sim G(p)$ .



à retenir

### e) Loi de Poisson

Déf

Soit  $\lambda > 0$ .

On dit que la var  $X$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$

si et ssi :

- 1)  $X(\Omega) =$  [redacted]
- 2)  $\forall k \in \mathbb{N}, P(X=k) =$  [redacted]

Notation

On note  $X \sim P(\lambda)$

## 4) Variable aléatoire composée (ou Image d'une var)

### Notation

Soit  $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  une var sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

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

La composée  $f \circ X$  se note souvent en probabilités

### Prop (admise)

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

Si  $f$  est  $\mathcal{B}$  (resp.  $\mathcal{B}$ ) alors  $f(X)$  est une var.

## II) Couple de variables aléatoires réelles

### 1) Loi Conjointe — Lois marginales

#### Déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var.

La loi du couple  $(X, Y)$  est l'application  $P_{X, Y}$  qui associe à chaque  $I \times J$  le réel

$P_{X, Y}(I \times J)$  défini par:

$$P_{X, Y}(I \times J) = P((X \in I) \cap (Y \in J)) = P(I, J)$$

où  $I$  et  $J$  des intervalles de  $\mathbb{R}$ .

NB: La loi du couple  $(X, Y)$  s'appelle aussi la loi conjointe de  $(X, Y)$ .

### Prop

Si  $X$  et  $Y$  deux var discrètes alors la loi du couple  $(X, Y)$  se détermine par la donnée des  $P(x, y)$  pour tout  $x \in X(\Omega)$  et  $y \in Y(\Omega)$ .

Déf

Les lois marginales du couple  $(X, Y)$  sont la loi de  $X$  et celle de  $Y$ .

Prop

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

Si on connaît la loi conjointe de  $(X, Y)$  alors on connaît

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

Notons  $D = X(\Omega)$  et  $D' = Y(\Omega)$ .

1)  $\{x \in D\}$  et  $\{y \in D'\}$  sont deux SCE.

2)  $\forall x \in D, P(X=x) = \sum_{y \in D'} P(X=x, Y=y)$

3)  $\forall y \in D', P(Y=y) = \sum_{x \in D} P(X=x, Y=y)$

à retenir

## 2) Extension

Déf

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des var sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

La loi conjointe de  $(X_1, \dots, X_n)$  est l'application  $P_{X_1, \dots, X_n}$  qui associe à  $I_1 \times \dots \times I_n$  le réel :

$$P_{X_1, \dots, X_n}(I_1 \times \dots \times I_n) = P(X_1 \in I_1, \dots, X_n \in I_n)$$

où  $I_1, \dots, I_n$  des intervalles de  $\mathbb{R}$ .

## Déf

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des var sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

Les lois marginales de  $(X_1, \dots, X_n)$  sont les lois de  $\dots$ .

## Prop

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des var **discrètes** sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

1) La loi conjointe de  $(X_1, \dots, X_n)$  se détermine par la donnée des  $P(\dots)$ , pour tout  $x_1 \in \mathcal{D}_1, \dots, x_n \in \mathcal{D}_n$  où :  
 $\mathcal{D}_1 = X_1(\Omega), \dots, \mathcal{D}_n = X_n(\Omega)$ .

2) Si on connaît la loi conjointe de  $(X_1, \dots, X_n)$ , on connaîtra des  $\dots$

3) Loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $(X=x)$

## Déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var discrètes sur  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

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

Soit  $x \in \mathcal{D}$  tel que  $P(X=x) \neq 0$ .

La loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $(X=x)$  est l'application :

$$I \mapsto P(\dots | X=x)$$

où  $I$  intervalle de  $\mathbb{R}$ .

## Prop

Soient  $X$  et  $Y$  deux var discrètes sur  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

Notons  $D = X(\Omega)$  et  $D' = Y(\Omega)$ .

Soit  $x \in D$  tel que  $P(X=x) \neq 0$ .

La loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $(X=x)$  est déterminée par la connaissance des  $P(\bullet | X=x)$ , pour tout  $y \in D'$ .

## Prop

Soient  $X$  et  $Y$  deux var discrètes sur  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

Notons  $D = X(\Omega)$  et  $D' = Y(\Omega)$ .

Si on connaît

- la loi de  $X$
- et
- la loi de  $Y$

Alors on connaîtra la loi conjointe du couple  $(X, Y)$ .

## 4) Indépendance de var

### Déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var.

$X$  et  $Y$  sont dites indépendantes si et ssi:

Pour tous intervalles  $I$  et  $J$ ,  $P(\bullet \in I \cap (\bullet \in J)) = P(\bullet \in I) \cdot P(\bullet \in J)$



## Prop

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

Notons  $X(\Omega) = D$  et  $Y(\Omega) = D'$ . (On a :

$$\left( \begin{array}{l} X \text{ et } Y \text{ sont dites} \\ \text{indépendantes} \end{array} \right) \Leftrightarrow \left( \forall (x, y) \in D \times D', P(\text{---}, \text{---}) = P(\text{---}) \cdot P(\text{---}) \right)$$

## Prop

Supposons que  $X$  et  $Y$  sont **indépendantes**, alors :

**Si** on connaît les lois marginales du couple de var  $(X, Y)$

**Alors** on connaît **---**

## Déf

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

On dit que  $X_1, \dots, X_n$  sont **deux à deux indépendantes** si et si :

$$\forall i, j, X_i \text{ et } X_j \text{ sont indépendantes}$$

## Déf (Indépendance ou indépendance mutuelle)

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

On dit que  $X_1, \dots, X_n$  sont **indépendantes** si et si pour tous intervalles

$I_1, \dots, I_n$ , les événements **(---)**,  $\dots$ , **(---)** sont **indépendants**.

Prop

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

**Si**  $(X_1, \dots, X_n)$  sont indépendantes

**Alors**  $(X_1, \dots, X_n)$  sont deux à deux indépendantes

Prop

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

**Si**  $(X_1, \dots, X_n)$  sont indépendantes

**Alors**  $(\forall a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}, P(X_1 = a_1, \dots, X_n = a_n)) =$

En général, on a :

Déf (Indépendance ou indépendance mutuelle) (Cas général)

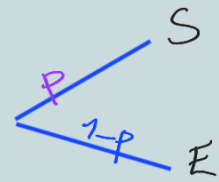
Soit  $(X_i)_{i \in I}$  une famille de var sur  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

$(X_i)_{i \in I}$  est dite mutuellement indépendante si et ssi pour toute

famille  $(J_i)_{i \in I}$  d'intervalles, la famille d'événements  $(\mathcal{J}_i)_{i \in I}$  est mutuellement indépendante.

On dispose d'une expérience aléatoire à deux issues : Succès ou Echec .

La probabilité d'avoir Succès est  $p$ .



On répète cette expérience  $n$  fois.

Pour chaque  $1 \leq i \leq n$  :

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{si on a Succès à la } i^{\text{ème}} \text{ répétition} \\ 0 & \text{si on a Echec à la } i^{\text{ème}} \text{ répétition} \end{cases}$$

1) Il est *utile* de considérer que  $X_1, \dots, X_n$  sont des var

*[redacted]*, suivant toutes une loi de *[redacted]* de paramètre *[redacted]*

2) Notons  $S = X_1 + \dots + X_n$ , On a :

$$S \sim \text{[redacted]}$$



Prop

Si  $X_1, \dots, X_n$  sont des var indépendantes, suivant toutes la loi de Bernoulli de paramètre  $p$ .

Alors la somme  $S = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{[redacted]}$

## 5) Indépendance héritée

### Prop (indépendance héritée)

Soient  $X$  et  $Y$  deux var et  $f, g \in \mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ .

Si  $\begin{cases} X \text{ et } Y \text{ sont indépendantes} \\ f \text{ et } g \text{ continues ou monotones} \end{cases}$

Alors les var  $f(X)$  et  $g(Y)$  sont indépendantes.

## III) Espérance d'une var

### 1) Définition

#### Déf

Soit  $X$  une var discrète.

Notons  $D = X(\Omega)$ .

1) Si  $D = \{x_1, \dots, x_n\}$ , où les  $x_k$  sont distincts, deux à deux,

L'espérance de  $X$  est :

$$E(X) = \sum_{k=1}^n x_k P(X=x_k) = x_1 P(X=x_1) + \dots + x_n P(X=x_n)$$

2) Si  $D = \{x_k / k \in \mathbb{N}^*\}$ , où les  $x_k$  sont distincts, deux à deux,

i) On dit que  $X$  possède une espérance, si et seulement si la série

$$\sum_{k \geq 1} x_k P(X=x_k) \text{ est convergente}$$

ii) Dans ce cas, l'espérance de  $X$  est :

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X=k)$$

Prop

Supp que  $\Omega$  est fini.

Soit  $X$  une var sur  $(\Omega, \mathcal{T}, \mathcal{P})$ , où  $\mathcal{T} = \mathcal{P}(\Omega)$ . On a :

$$E(X) = \sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) P(\{\omega\})$$

2) Espérances des lois discrètes usuelles

Prop

$X$	$X = c$ Constante	$X \sim U(1/n)$	$X \sim B(p)$	$X \sim B(n, p)$
$E(X)$				

3) Propriétés de l'espérance

Prop (Linéarité de l'espérance)

1) Si  $X$  et  $Y$  possèdent des espérances, alors il en est de même pour toute combinaison linéaire  $(\lambda X + \mu Y)$ .

2) Dans ce cas on a :

$$\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, E(\lambda X + \mu Y) = \lambda E(X) + \mu E(Y)$$

## Vocabulaire

Si  $X$  est une v.a.r. centrée.

## Prop

1)  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, E(\lambda X + \mu) = \lambda E(X) + \mu$

2)  $(X - E(X))$  est centrée.

## Prop

1)  $X \geq 0 \Rightarrow E(X) \geq 0$  (positivité de l'espérance)

2)  $X \leq Y \Rightarrow E(X) \leq E(Y)$  (croissance de l'espérance)

## Prop

1) Soient  $X$  et  $Y$  deux v.a.r. positives telles que  $X \leq Y$ .

Si  $Y$  possède une espérance, alors  $X$  aussi.

2) Soient  $X$  et  $Y$  deux v.a.r. telles que  $|X| \leq Y$ .

Si  $Y$  possède une espérance, alors  $X$  aussi.

## Prop (l'espérance du produit de v.a.r. indépendantes)

Si  $X$  et  $Y$  deux v.a.r. discrètes indépendantes et possédant chacune une espérance, alors leur produit  $XY$  possède aussi une espérance, et on a :

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

En général, on a:

Corollaire (l'espérance du produit de var indépendantes)

Soit  $n \geq 2$ .

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

$$E(X_1 \dots X_n) = E(X_1) \dots E(X_n)$$

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

#### 4) Formule de transfert

Prop (Formule de transfert) (si  $X(\Omega)$  est fini)

Soit  $X$  une var discrète, et  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue ou monotone.

Si  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ , où les  $x_k$  sont distincts, deux à deux,

alors

$$E(f(X)) = \sum_{k=1}^n f(x_k) P(X = x_k)$$

## Prop (Formule de transfert) (Si $X(\Omega)$ est dénombrable)

Soit  $X$  une var discrète, et  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  continue ou monotone.

Si  $X(\Omega) = \{x_k / k \in \mathbb{N}^*\}$ , où les  $x_k$  sont distincts, deux à deux,

Alors :

1)  $f(X)$  possède une espérance si etssi la série  $\sum_{k \geq 1} ( ) P( )$  est [redacted]

2) Dans ce cas, on a :

$$E(f(X)) = \sum_{k=1}^{\infty} ( ) P( )$$

## Prop

Soit  $X$  une var discrète.

1) On a :

$$X \text{ possède une espérance} \iff |X| \text{ [redacted]}$$

2) Le cas échéant, on a :

$$|E(X)| \leq E(|X|)$$

(Inégalité [redacted])

## III) Variance d'une var

1) Moment d'une var

### Déf

Soient  $k \in \mathbb{N}$  et  $X$  une var sur  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$ .

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

2) On le note  $m_k$ .



## 2) Variance d'une var

Déf (variance)

La variance de  $X$  est :

$$V(X) = E\left(\left(X - E(X)\right)^2\right)$$

⟨sans réserve d'existence.⟩

Prop

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

Prop

$$1) V(X) = \sum_{k=1}^n x_k^2 P(x_k) - (E(X))^2, \text{ où } X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$$



$$2) V(X) = \sum_{x \in \mathcal{D}} x^2 P(x) - (E(X))^2, \text{ où } \mathcal{D} = X(\Omega) \text{ fini.}$$

$$3) V(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k^2 P(x_k) - (E(X))^2, \text{ où } X(\Omega) = \{x_k / k \in \mathbb{N}^*\}$$

Prop

$$1) V(aX + b) = a^2 V(X)$$

$$2) V(X + b) = V(X)$$

## Vocabulaire

1) Si  $E(X) = 0$ , on dit que  $X$  est une var

2) Si  $V(X) = 1$ , on dit que  $X$  est une var

3) Si  $E(X) = 0$  et  $V(X) = 1$ ,  $X$  est

## Déf

L'écart-type de  $X$  est :

$$\sigma(X) =$$

## Prop

Si  $V(X) \neq 0$ , alors la var  $\frac{X - E(X)}{\sqrt{V(X)}}$  est centrée réduite.

## 3) Covariance d'une var

## Déf

Soient  $X$  et  $Y$  deux var.

La covariance de  $X$  et  $Y$  est :

$$\text{Cov}(X, Y) = E\left((X - E(X))(Y - E(Y))\right)$$

## Prop

1)  $\text{Cov}(X, X) = V(X)$

2)  $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

3)  $V(X+Y) = V(X) + 2\text{Cov}(X, Y) + V(Y)$

Prop

Si  $x$  et  $y$  sont indépendants alors :

$$V(x+y) = V(x) + V(y)$$

Corollaire

Si  $X_1, \dots, X_n$  sont des var indépendantes, alors :

$$V(X_1 + \dots + X_n) =$$

Càd :

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

#### 4) Variances des var discrètes usuelles

Prop

$X$	$X=c$ Constante	$X \sim U(1/n)$	$X \sim B(p)$	$X \sim B(n,p)$
$E(X)$				
$V(X)$				

## 5) Inégalité de Markov - Inégalité de Bienaymé-Tchebychev

Prop (Inégalité de Markov)

Soit  $X$  une var positive. Soit  $a > 0$ . On a :

$$E(X) \geq a P(X \geq a)$$

Corollaire (Inégalité de Bienaymé-Tchebychev)

Soit  $X$  une var d'espérance  $E(X)$  et de variance  $V(X)$ . On a :

$$\forall \varepsilon > 0, P(|X - E(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{V(X)}{\varepsilon^2}$$

Partie 2  
Fin Résumé