

# Rappels et compléments de probabilités

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  un espace de probabilité.

## 1 Les différents types de convergence

### 1.1 Convergence en probabilité, presque sûre, en loi

*Définitions.*

1. On dit qu'une suite  $(X_n, n \geq 1)$  de variables aléatoires converge en probabilité vers  $X$  (noté  $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$ ) si pour tout  $\epsilon > 0$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \epsilon) = 0$$

2. On dit qu'une suite  $(X_n, n \geq 1)$  de variables aléatoires converge presque sûrement vers  $X$  (noté  $X_n \xrightarrow{p.s.} X$ ) si

$$\mathbb{P}(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X) = \mathbb{P}(\{w, \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(w) = X(w)\}) = 1$$

*Définition.* Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires réelles. On dit que  $X_n$  converge en loi vers  $X$  (noté  $X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$ ) si

$$\mathbb{P}(X_n \leq x) = F_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$$

en tout point  $x$  de continuité de  $F$ . La convergence en loi correspond donc à la convergence des fonctions de répartition.

### 1.2 Lien entre les différents types de convergence

*Propriétés.*

1. CV ps  $\Rightarrow$  CV en probabilité  $\Rightarrow$  CV en loi
2. cas particulier où la limite est une constante  $a$  (non aléatoire) :

$$X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} a \Leftrightarrow X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} a$$

### 1.3 Somme et produits

*Propriétés.*

1. Si  $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$  et  $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} Y$ , alors

$$X_n + Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X + Y \quad \text{et} \quad X_n Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} XY$$

2. Si  $X_n \xrightarrow{p.s.} X$  et  $Y_n \xrightarrow{p.s.} Y$ , alors

$$X_n + Y_n \xrightarrow{p.s.} X + Y \quad \text{et} \quad X_n Y_n \xrightarrow{p.s.} XY$$

3. C'est faux pour la convergence en Loi.

4. **Théorème de Slutsky**

Si  $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} a$  avec  $a$  une constante  $\in \mathbb{R}$  et si  $Y_n \xrightarrow{\mathcal{L}} Y$  alors

$$X_n + Y_n \xrightarrow{\mathcal{L}} a + Y \quad \text{et} \quad X_n Y_n \xrightarrow{\mathcal{L}} aY$$

## 2 Théorèmes limites

### 2.1 Loi des grands nombres

*Théorèmes.*

#### 1. LfGN : Loi faible des Grands Nombres

Soit  $X_1, X_2, \dots$  une suite de variables aléatoires i.i.d d'espérance  $\mu$  finie. Alors quand  $n \rightarrow \infty$

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{P} \mu$$

#### 2. LFGN : Loi Forte des Grands Nombres

Soit  $X_1, X_2, \dots$  une suite de variables aléatoires i.i.d d'espérance  $\mu$  finie. Alors quand  $n \rightarrow \infty$

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{p.s} \mu$$

### 2.2 Théorème central Limite

*Théorème.* Soit  $(X_n, n \geq 1)$  une suite de variables aléatoires i.i.d, d'espérance  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ . On suppose que les  $X_i$  ont un moment d'ordre 2 i.e que  $\mathbb{E}(X_i^2) < \infty$ . Soit  $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$  la moyenne empirique. Alors quand  $n \rightarrow \infty$ ,

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

### 2.3 Deux théorèmes très utiles

#### 1. Théorème de continuité

Soit  $g$  une fonction continue définie sur un sous-ensemble  $D$  de  $\mathbb{R}$  et soient  $X_1, X_2, \dots$  et  $X$  des variables aléatoires à valeurs dans  $D$ . Alors quand  $n \rightarrow \infty$ ,

$$(a) \quad X_n \xrightarrow{p.s} X \Rightarrow g(X_n) \xrightarrow{p.s} g(X)$$

$$(b) \quad X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X \Rightarrow g(X_n) \xrightarrow{\mathbb{P}} g(X)$$

$$(c) \quad X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X \Rightarrow g(X_n) \xrightarrow{\mathcal{L}} g(X)$$

#### 2. Méthode Delta

Soit  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires et  $(r_n)_{n \geq 1}$  une suite déterministe positive telle que lorsque  $n \rightarrow \infty$  on a  $r_n \rightarrow \infty$ .

S'il existe un réel  $a$  et une variable aléatoire  $X$  tels que quand  $n \rightarrow \infty$

$$r_n(X_n - a) \xrightarrow{\mathcal{L}} X,$$

et si  $g$  est une fonction dérivable au point  $a$ , alors quand  $n \rightarrow \infty$

$$r_n(g(X_n) - g(a)) \xrightarrow{\mathcal{L}} g'(a)X$$

En particulier si  $X \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  alors

$$r_n(g(X_n) - g(a)) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, (g'(a)\sigma)^2)$$