

NOM et Prénom .....

## COURS

Énoncer la loi faible des grands nombres.

Soit  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables aléatoires sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on note  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ .

Si  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  est une suite de variables aléatoires **indépendantes**, admettant toutes la même espérance  $m$  et la même variance  $\sigma^2$  (c'est le cas si elles ont toutes la même loi) alors :

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(|\bar{X}_n - m| \geq \varepsilon) = 0$$

## EXERCICE 1

Soient  $n \in \llbracket 2; +\infty \llbracket$  et  $X_1, X_2, \dots, X_n$  des variables aléatoires définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ , indépendantes et suivant toutes la même loi de Bernoulli de paramètre  $p \in ]0; 1[$ . On note  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ . Démontrer :  $\forall \varepsilon > 0, \mathbb{P}(|\bar{X}_n - p| \geq \varepsilon) \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}$ .

Soit  $\varepsilon > 0$ . La variable aléatoire  $\bar{X}_n$  est une combinaison linéaire de variables aléatoires admettant une variance (car les  $X_k$  suit la loi de Bernoulli de paramètre  $p$ ), donc  $\bar{X}_n$  admet une variance et, d'après l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, licite car  $\varepsilon > 0$  :

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mathbb{E}(\bar{X}_n)| \geq \varepsilon) \leq \frac{\mathbb{V}(\bar{X}_n)}{\varepsilon^2}$$

Or :

- $\bar{X}_n$  admet une espérance (car admet une variance) et :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\bar{X}_n) &= \mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right) && \left. \begin{array}{l} \hookrightarrow \text{linéarité de l'espérance} \\ \hookrightarrow \forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket, X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p) \end{array} \right\} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n p \\ &= \frac{1}{n} np \\ &= p \end{aligned}$$

- puis :

$$\begin{aligned} \mathbb{V}(\bar{X}_n) &= \mathbb{V}\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right) && \left. \begin{array}{l} \hookrightarrow X_1, \dots, X_n \text{ sont indépendantes} \\ \hookrightarrow \forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket, X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p) \end{array} \right\} \\ &= \frac{1}{n^2} \mathbb{V}\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(X_k) \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n p(1-p) \\ &= \frac{1}{n^2} np(1-p) \\ &= \frac{p(1-p)}{n} \end{aligned}$$

On obtient ainsi :

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - p| \geq \varepsilon) \leq \frac{p(1-p)}{n\varepsilon^2}$$

Enfin, une rapide étude de fonction permet d'établir :  $\forall x \in [0; 1], x(1-x) \leq \frac{1}{4}$ .

D'où :

$$p(1-p) \leq \frac{1}{4}$$

$$\text{Conclusion : } \mathbb{P}(|\bar{X}_n - p| \geq \varepsilon) \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}.$$

## EXERCICE 2

On considère une suite de variables aléatoires  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$ , indépendantes, suivant toutes la loi uniforme sur  $[0; 2]$ . Pour un entier naturel  $n \in \mathbb{N}^*$ , on pose  $M_n = \max(X_1, \dots, X_n)$ .

1. Écrire une fonction Python `simule_M(n)` qui renvoie une réalisation de  $M_n$ .

```
1 import numpy.random as rd
2
3 def simule_M(n):
4     L=[2*rd.random() for k in range(n)]
5     return max(L)
```

2. Justifier que  $M_n$  possède une espérance puis écrire une fonction Python `esperance_M(n)` qui renvoie une valeur approchée de  $\mathbb{E}(M_n)$  en utilisant la loi faible des grands nombres.

- Puisque  $M_n(\Omega)$  est borné ( $M_n(\Omega) \subset [0; 2]$ ), la variable aléatoire  $M_n$  possède une espérance (et même une variance, pour appliquer la loi faible des grands nombres...).
- Programme :

```
1 def esperance_M(n):
2     L=[simule_M(n) for k in range(10000)]
3     return sum(L)/len(L)
```

## EXERCICE 3

Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on considère une variable aléatoire  $X_n$  suivant la loi exponentielle de paramètre  $1 + \frac{1}{n}$ . Montrer que  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  converge en loi vers une variable aléatoire  $X$  suivant la loi exponentielle de paramètre 1.

Notons, pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $F_n$  la fonction de répartition de  $X_n$  et  $F$  celle d'une variable aléatoire  $X$  suivant la loi exponentielle de paramètre 1.

On a, pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$  :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-(1+\frac{1}{n})x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

ainsi que :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

La fonction  $F$  est continue sur  $\mathbb{R}$ , soit donc  $x \in \mathbb{R}$ .

- Si  $x < 0$  :

On a, pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $F_n(x) = 0$ , d'où :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0$$

- Si  $x \geq 0$  :

On a, pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $F_n(x) = 1 - e^{-(1+\frac{1}{n})x}$ .

Or  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right) = 1$ , donc :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} -\left(1 + \frac{1}{n}\right)x = -x$ . D'où, par composition et opération :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} 1 - e^{-(1+\frac{1}{n})x} = 1 - e^{-x}$$

On a donc établi :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = F(x)$$

**Conclusion :** la suite  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  converge en loi vers une variable aléatoire  $X$  suivant la loi exponentielle de paramètre 1.