

Semaine 15 - Variables aléatoires discrètes

PSI

Contents

1	Démonstration de la Variance d'une loi de Poisson $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$	2
2	Démonstration de l'Inégalité de Cauchy-Schwarz sur covariance	3
3	Démonstration de l'Inégalité de Markov	4
4	Une urne contient des boules blanches et des boules noires. La proportion de boules blanches est $p \in]0, 1[$. On effectue n tirages avec remise d'une boule. Soit X_n la var égale au nombre de boules blanches tirées. Comment doit-on choisir n pour affirmer avec un risque d'erreur $\leq 5\%$ que $\frac{X_n}{n}$ est une valeur approchée de p à 10^{-2} près ?	7
5	Soit $x > 0$ et soit X la variable aléatoire discrète à valeurs dans \mathbb{N} dont la loi de probabilité est : $\forall n \in \mathbb{N}, P(X = n) = \frac{x^{2n}}{\text{ch}(x)(2n)!}$	8

1 Démonstration de la Variance d'une loi de Poisson $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$.

Soit $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$. On sait que $E(X) = \lambda$.

Démontrer que X^2 est d'espérance finie et calculer $V(X)$

$$\begin{aligned} X^2 \text{ est d'espérance finie} &\iff \sum k^2 P(X = k) < +\infty \quad \text{ACV (CV car termes positifs)} \\ &\iff \sum k^2 \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} < +\infty \end{aligned}$$

On sait que $\forall x \in \mathbb{R}, \quad e^x = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{x^k}{k!}$

Par dérivation t à t d'une SE $e^x = \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{kx^{k-1}}{k!}$

$$\begin{aligned} \text{On multiplie par } x \text{ et on redérive} \quad xe^x &= \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{kx^k}{k!} \\ e^x(1+x) &= \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{k^2x^{k-1}}{k!} \end{aligned}$$

Donc $\sum \frac{k^2}{k!} \lambda^k < +\infty$ CV on en déduit que X^2 est d'espérance finie

$$\begin{aligned} \text{et } E(X^2) &= \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 P(X = k) = \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{k^2 \lambda^{k-1}}{k!} \times \lambda e^{-\lambda} \\ &= (e^\lambda(1+\lambda))\lambda e^{-\lambda} \\ &= \lambda + \lambda^2 \end{aligned}$$

D'après la formule de Koenig Huygens :

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \lambda + \lambda^2 - \lambda^2 = \lambda$$

Donc $\boxed{V(X) = \lambda}$

2 Démonstration de l'Inégalité de Cauchy-Schwarz sur covariance

$X, Y \in \mathcal{L}_2(\Omega)$

Soit $\lambda \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned}\text{Posons } P(\lambda) &= V(\lambda X + Y) \\ &= V(\lambda X) + 2\text{cov}(\lambda X, Y) + V(Y) \\ &= \lambda^2 V(X) + 2\lambda \text{cov}(X, Y) + V(Y)\end{aligned}$$

On reconnaît un polynôme en λ de degré ≤ 2

Or la variance est toujours positive :

$$P(\lambda) \geq 0 \quad (\forall \lambda \in \mathbb{R})$$

$$\text{Donc } \Delta \leq 0$$

$$\text{Or } \Delta = (2\text{cov}(X, Y))^2 - 4V(X)V(Y)$$

$$\text{Donc } \boxed{\text{cov}(X, Y)^2 \leq V(X)V(Y)}$$

$$t \mapsto \sqrt{t} \nearrow \text{ sur } \mathbb{R}_+ \text{ Donc } \boxed{|\text{cov}(X, Y)| \leq \sigma(X)\sigma(Y)}$$

3 Démonstration de l'Inégalité de Markov

- X v.a.d positive, d'espérance finie

- Soit $a > 0$

Montrer que $P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$

$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} xP(X = x)$ ($xP(X = x)$) $_{x \in X(\Omega)}$ famille sommable

On peut sommer par paquets :

$$E(X) = \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} xP(X = x) + \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x < a}} xP(X = x)$$

• Or $X \geq 0$ donc $x \geq 0$, d'où $\sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x < a}} xP(X = x) \geq 0$

• On a donc :

$$E(X) = \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} xP(X = x) + \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x < a}} xP(X = x) \geq a \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} P(X = x) + 0$$

Or $\sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} P(X = x) = P(X \geq a)$

Donc $E(X) \geq aP(X \geq a)$ car $a > 0$

Donc $\boxed{P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}}$

Soit X une variable aléatoire vérifiant $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$ et d'espérance finie.

a) Montrer que $\frac{1}{X}$ est d'espérance finie.

$X(\Omega) = \mathbb{N}^*$ d'espérance finie.

Donc $X \geq 1$

Donc $0 \leq \frac{1}{X} \leq 1$

Donc $\frac{1}{X}$ est borné.

Donc $\frac{1}{X}$ est d'espérance finie.

b) On suppose que X suit une loi géométrique de paramètre $p < 1$.

Montrer que $\frac{1}{E(X)} \leq E\left(\frac{1}{X}\right)$

$X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$

D'après la formule de transfert :

$$\begin{aligned} E\left(\frac{1}{X}\right) &= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} P(X = n) \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n} p q^{n-1} \\ &= \frac{p}{q} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{q^n}{n} \end{aligned}$$

Or on sait que $\forall x \in]-1, 1[, \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x^n}{n} = -\ln(1-x)$

Donc $E\left(\frac{1}{X}\right) = \frac{p}{q}(-\ln(1-q)) = \frac{-p \ln(p)}{q}$

De plus $E(X) = \frac{1}{p}$

On a $\frac{1}{E(X)} \leq E\left(\frac{1}{X}\right)$

$$\begin{aligned} \Rightarrow p &\leq \frac{-p \ln(p)}{q} \\ \Leftrightarrow q &\leq -\ln(p) \\ \Leftrightarrow \ln(p) &\geq -q \\ \Leftrightarrow \ln(1-q) &\geq -q \end{aligned}$$

On sait que $\forall x > -1, \ln(1+x) \leq x$

$\forall x > 0, \ln(x) \leq x - 1$

On a donc $\ln(1-q) \leq -q$

Donc $\frac{1}{E(X)} \leq E\left(\frac{1}{X}\right)$

c) Montrer cette inégalité dans le cas général.

On a vu que $\frac{1}{X}$ d'espérance finie.

Posons $Y = \sqrt{X}$ et $Z = \frac{1}{\sqrt{X}}$

$$Y \in \mathcal{M}_2(\Omega)$$

$$Z \in \mathcal{M}_2(\Omega)$$

D'après l'Inégalité de Cauchy Schwarz :

$$E(YZ)^2 \leq E(Y^2)E(Z^2)$$

$$1 = E(1)^2 \leq E(X)E\left(\frac{1}{X}\right)$$

$$\frac{1}{E(X)} \leq E\left(\frac{1}{X}\right)$$

4 Une urne contient des boules blanches et des boules noires.

La proportion de boules blanches est $p \in]0, 1[$.

On effectue n tirages avec remise d'une boule. Soit X_n la var égale au nombre de boules blanches tirées.

Comment doit-on choisir n pour affirmer avec un risque d'erreur $\leq 5\%$ que $\frac{X_n}{n}$ est une valeur approchée de p à 10^{-2} près ?

$$\text{On a } U \left| \begin{matrix} B \\ N \end{matrix} \right. \quad P(B) = p$$

On effectue n tirages avec remis.

p est la probabilité d'avoir une boule blanche.

X_n est le nombre de boules blanches tirées.

$$\text{Donc } X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$$

On cherche n tel que :

$$P \left(\left| \frac{X_n}{n} - p \right| < 10^{-2} \right) \geq 0,95$$

$$\begin{aligned} \text{On pose } A &= \left(\left| \frac{X_n}{n} - p \right| < 10^{-2} \right) \\ \bar{A} &= \left(\left| \frac{X_n}{n} - p \right| \geq 10^{-2} \right) \end{aligned}$$

Posons $Z = \frac{X_n}{n}$. De plus par linéarité :

$$\begin{cases} E(Z) = E(X_n) \times \frac{1}{n} \\ V(Z) = V(X_n) \times \frac{1}{n^2} \end{cases}$$

Or $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$. Donc :

$$\begin{cases} E(Z) = p \\ V(Z) = \frac{pq}{n} \end{cases}$$

D'après l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev :

$$P(|Z - E(Z)| \geq 10^{-2}) \leq \frac{V(Z)}{(10^{-2})^2} = \frac{1}{10^{-4}} \frac{pq}{n}$$

On souhaite $P(A) \geq 0,95 \implies P(\bar{A}) \leq 0,05$.

Donc il suffit de prendre n tel que :

$$\frac{pq}{n10^{-4}} \leq 0,05$$

Donc tel que :

$$\frac{pq10^4}{5 \times 10^{-2}} = pq10^6 \leq n$$

$$\text{Donc } n \geq [pq10^6] + 1$$

5 Soit $x > 0$ et soit X la variable aléatoire discrète à valeurs dans \mathbb{N} dont la loi de probabilité est : $\forall n \in \mathbb{N}, P(X = n) = \frac{x^{2n}}{\text{ch}(x)(2n)!}$

a) Vérifier que cette définition est cohérente et calculer la fonction génératrice G_X (on distinguera les valeurs positives et négatives).

$$P(X = n) = \frac{x^{2n}}{\text{ch}(x)(2n)!}$$

$$X(\Omega) = \mathbb{N}$$

$$\text{On a bien } \forall n \in \mathbb{N}, P(X = n) \geq 0$$

$$\sum_{n=0}^{+\infty} P(X = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{x^{2n}}{\text{ch}(x)(2n)!} = \frac{1}{\text{ch}(x)} \text{ch}(x) = 1$$

Donc c'est bien une loi de probabilité.

Si $t \geq 0$

$$\begin{aligned} G_X(t) &= \sum_{n=0}^{+\infty} P(X = n)t^n = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{x^{2n}}{\text{ch}(x)(2n)!} t^n \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(x\sqrt{t})^{2n}}{(2n)!} \frac{1}{\text{ch}(x)} \end{aligned}$$

$$G_X(t) = \frac{\text{ch}(x\sqrt{t})}{\text{ch}(x)}$$

Si $t \leq 0$

Alors $t = -|t|$

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{x^{2n}t^n}{(2n)!} = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(-1)^n (x\sqrt{|t|})^{2n}}{(2n)!}$$

$$\text{On reconnaît } \cos(u) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(-1)^n u^{2n}}{(2n)!}$$

$$\text{Donc } G_X(t) = \frac{\cos(x\sqrt{|t|})}{\text{ch}(x)}$$

b) En déduire $E(X)$ et $V(X)$

b) $E(X)$?

$R = +\infty$. Donc $G_X \in \mathcal{C}^\infty(\mathbb{R})$

Donc G_X est dérivable en 1. Donc $E(X)$ existe et $E(X) = G'_X(1)$

$$\forall t > 0, G_X(t) = \frac{\text{ch}(x\sqrt{t})}{\text{ch}(x)}$$

$$\text{Donc } G'_X(t) = \frac{x}{2\sqrt{t}} \frac{\text{sh}(x\sqrt{t})}{\text{ch}(x)}$$

$$\text{Donc } E(X) = \frac{x}{2} \frac{\text{sh}(x)}{\text{ch}(x)}$$

$V(X)$?

G_X est 2 fois dérivable en 1 et par dérivation terme à terme d'une série entière.

$$\forall t > 0, G''_X(t) = \sum_{n=2}^{+\infty} P(X = n)n(n-1)t^{n-2}$$

En particulier en $t = 1$

$$G_X''(1) = \sum_{n=2}^{+\infty} P(X = n)n(n-1)$$

D'après la formule de transfert on a $X(X-1)$ d'espérance finie et $E(X^2 - X) = G_X''(1)$
 $X^2 = (X^2 - X) + X$ est d'espérance finie. Donc admet une variance.

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= E(X^2 - X) + E(X) - E(X)^2 \end{aligned}$$

$$\forall t > 0 \quad G_X''(t) = \frac{-x}{4t^{3/2}} \frac{\text{sh}(x\sqrt{t})}{\text{ch}(x)}$$

$$G_X''(1) = \frac{-x}{4} \frac{\text{sh}(x)}{\text{ch}(x)}$$

$$V(X) = \frac{-x}{4} \frac{\text{sh}(x)}{\text{ch}(x)} + \frac{x^2}{4} + \frac{x\text{sh}(x)}{2\text{ch}(x)} - \frac{x^2\text{sh}^2(x)}{4\text{ch}^2(x)}$$