

Examen

Méthodes de Monte Carlo

Durée: 1H30

Documents et calculatrices interdits.

Les réponses doivent être justifiées.

La qualité de la rédaction sera prise en compte.

Exercice 1

On considère X une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{R}_+ suivant une loi lognormale de paramètres m et σ^2 , c'est-à-dire la variable aléatoire $\log(X)$ suit la loi normale de paramètres m et σ^2 . La variable aléatoire X représente les sinistres d'une compagnie d'assurance. On pose $\pi = P(X > \gamma)$, $\gamma > 0$ (γ est un seuil critique de dépassement).

1- Décrire une procédure de simulation de la loi de la variable aléatoire X .

2- Proposer un estimateur $\widehat{\pi}_n$ de π par la méthode de Monte Carlo classique.

3- Vérifier que $\pi = P(Y > \frac{\log \gamma - m}{\sigma})$, où Y est une variable aléatoire de loi normale centrée et réduite.

4- Proposer un estimateur $\overline{\pi}_n$ de π par la méthode de la variable antithétique.

5- Justifier que $\text{var}(\overline{\pi}_n) \leq \frac{1}{2} \text{var}(\widehat{\pi}_n)$.

6- On pose $Z = \frac{\log \gamma - m}{\sigma} + T$, T est une variable aléatoire de loi exponentielle de paramètre

1. Déterminer la densité g de la variable aléatoire Z et décrire une procédure de simulation de la loi de Z .

7- En utilisant la densité g . Proposer un estimateur $\widetilde{\pi}_n$ de π par la méthode de l'échantillonnage préférentiel.

8- Calculer $E(X)$ en fonction de m et σ^2 .

9- Proposer un estimateur $\widehat{\pi}_n$ de π par la méthode de variable de contrôle.

Exercice 2

On considère X une variable aléatoire à valeurs dans \mathbb{R}_+ suivant une loi de Pareto type

2, c'est-à-dire la densité de X a pour expression $f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{kc^k}{(x+c)^{k+1}} & \text{si } x > 0 \end{cases}$, $k \in$

$\mathbb{N}^* \setminus \{1, 2\}$ et $c > 0$. La variable aléatoire X représente les montants de sinistres dans une compagnie d'assurance. On s'intéresse aux frais dépensés pour les sinistres graves ($c = 10^6$

dinars). Une étude montre que leur coût est du type $\Phi(x)$, $x \in \mathbb{R}$, Φ est une application mesurable de \mathbb{R}_+ dans \mathbb{R}_+ de support $]c, +\infty[$, telle que $E((\Phi(X))^2) < \infty$. On pose $\pi = E(\Phi(X))$.

1- Déterminer l'expression explicite de l'inverse à gauche F_X^- de la fonction de la fonction de répartition F_X de X .

2- Dédurre une procédure de simulation de la loi de la variable aléatoire X .

3- Proposer un estimateur $\widehat{\pi}_n$ de π par la méthode de Monte Carlo classique.

4- On suppose que Φ est monotone sur $]c, +\infty[$. Proposer un estimateur $\overline{\pi}_n$ de π par la méthode de la variable antithétique.

5- Justifier que $var(\overline{\pi}_n) \leq \frac{1}{2}var(\widehat{\pi}_n)$.

Dans la suite, on suppose que $\Phi(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < c \\ \frac{x}{a} + b & \text{si } x > c \end{cases}$, $a > 0$ et $b > 0$.

6- Soit Y une variable aléatoire de densité $g(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < c \\ \frac{\beta}{x^k} & \text{si } x > c \end{cases}$. Exprimer β en fonction de k et c .

7- Déterminer l'expression explicite de l'inverse à gauche F_Y^- de la fonction de la fonction de répartition F_Y de Y . Dédurre une procédure de simulation de la loi de Y .

8- En utilisant la densité g . Proposer un estimateur $\widetilde{\pi}_n$ de π par la méthode de l'échantillonnage préférentiel.

Ex 1 :

$$X \sim \log N(m, \sigma^2)$$

$$Z = \log(X) \sim N(m, \sigma^2)$$

1) Procédure de simulation de X

1. Algorithme de Box Muller :

$$- \text{Prenons } U \sim U(]0,1[) \quad V \sim U(]0,1[)$$

$$- \text{on pose } Z = \sqrt{-2 \log U} \cos(2\pi V)$$

$$2. \text{ on pose } X = \exp(Z)$$

$$\underline{2)} \quad \pi = P(X > x)$$

$$= E(1_{\{X > x\}})$$

$$\pi = E(H(X))$$

Méthode de Monte
Carlo classique
 \Rightarrow

$$\hat{\pi}_n = \frac{1}{n} \sum_{h=1}^n X_h \quad \text{avec } X_1, \dots, X_n \text{ un } n\text{-échantillon de même loi que } X$$

3)

$$\pi = P(X > x)$$

$$= P(\log(X) > \log x)$$

$$= P\left(\frac{\log(X) - m}{\sigma} > \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$$

$$\text{on pose } Y = \frac{\log(X) - m}{\sigma} \Rightarrow Y \sim N(0,1)$$

$$\underline{4)} \quad \pi = P\left(Y > \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$$

$$= E(1_{\{Y > \frac{\log x - m}{\sigma}\}}) = E(H(Y))$$

$$\pi = E(H(Y)) \text{ avec } Y \sim \mathcal{U}(0,1)$$

Prendre : $A(Y) = -Y$ on a $A(Y)$ et Y on même loi

par la méthode de Monte Carlo \Rightarrow

$$\hat{\pi}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \frac{H(X_k) + H(A(X_k))}{2}$$

$$\text{Var}(\hat{\pi}_n) = \text{Var}\left(\frac{1}{2n} \sum_{k=1}^n H(X_k) + H(A(X_k))\right)$$

$$= \frac{1}{n} \text{Var}\left(\frac{H(X) + H(A(X))}{2}\right)$$

$$= \frac{1}{n} \frac{1}{4} \left[\text{Var}(H(X)) + \text{Var}(H(A(X))) + 2 \text{Cov}(H(X), H(A(X))) \right]$$

$$= \frac{1}{n} \frac{1}{2} \left[\text{Var}(H(X)) + \text{Cov}(H(X), H(A(X))) \right]$$

on on a $\text{Cov}(H(X), H(A(X))) < 0$ car H et A

sont de
monotonie
contraire
(H est \uparrow
 A est \downarrow)

$$\Rightarrow \text{Var}(\hat{\pi}_n) < \underbrace{\frac{1}{2} \cdot \frac{\text{Var}(H(X))}{n}}_{\text{Var}(\hat{\pi}_n^*)}$$

6) densité de Z :

$$F_2(z) = P(Z \leq z)$$

$$= P\left(\frac{\log x - m}{\sigma} + T \leq z\right)$$

$$= P\left(T \leq z - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$$

$$= \int_{-\infty}^{z - \frac{\log x - m}{\sigma}} f(t) dt$$

la densité de la loi
Exponentiel

1^{re} cas : $z - \frac{\log x - m}{\sigma} \leq 0$

$$F_2(z) = \int_{-\infty}^{z - \frac{\log x - m}{\sigma}} f(t) dt$$

$$= 0 \quad \text{car } f(t) = e^{-t} \mathbf{1}_{\{t \geq 0\}}$$

2^{ème} cas : $z - \frac{\log x - m}{\sigma} \geq 0$

$$F_2(z) = \int_{-\infty}^{z - \frac{\log x - m}{\sigma}} f(t) dt$$

$$= \int_{-\infty}^0 f(t) dt + \int_0^{z - \frac{\log x - m}{\sigma}} f(t) dt$$

$$= \left[-e^{-t} \right]_0^{z - \frac{\log x - m}{\sigma}} = 1 - e^{-\left(z - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)}$$

$$g(z) = \frac{\partial F_2(z)}{\partial z}$$

$$= \frac{\partial}{\partial z} \left(1 - e^{-\left(z - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)} \right)$$

$$g(z) = e^{-z + \frac{\log x - m}{\sigma}}$$

une procédure de simulation de Z

$$y = F_Z(z)$$

$$= 1 - e^{-z + \frac{\log x - m}{\sigma}}$$

$$\Rightarrow z = -\left(\log(1-y) - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$$

$$\Rightarrow z = F^{-1}(y) = -\left(\log(1-y) - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$$

Algorithme :

1. on tire $u \sim \mathcal{U}(0,1[)$

2. on pose $z = F^{-1}(u) = -\left(\log(1-u) - \frac{\log x - m}{\sigma}\right)$

)]

échantillonnage préférentiel :

$$\begin{aligned} \pi &= E\left(1 - e^{-y + \frac{\log x - m}{\sigma}}\right) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} H(x) f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{H(x)}{g(x)} g(x) f_Y(y) dy \end{aligned}$$

$$\pi = E(K(z)) \quad \text{avec} \quad K(z) = \frac{H(z) f_y(z)}{g(z)}$$

$$\hat{\pi}_n = \frac{1}{n} \sum_{h=1}^n K(x_h)$$

8) $E(X) = ?$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx$$

$$E(X) = E\left(e^{\frac{-x^2}{2}}\right) \quad \text{avec} \quad Y \sim N(0, 1)$$

$$E(x) = E(e^{\sigma y + m}) \quad \text{avec } y \sim N(0,1)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\sigma y + m} f(y) dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\sigma y + m} \frac{e^{-\frac{y^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{\sigma y + m - \frac{y^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dy$$

$$= e^m \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-\frac{(y-\sigma)^2}{2} + \frac{\sigma^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dy$$

$$= e^m + \frac{\sigma^2}{2} \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-\frac{t^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt}_{=1}$$

on pose $t = y - \sigma$

$$E(x) = e^m + \frac{\sigma^2}{2}$$

YF/FA

$$g = \frac{1}{n} \text{ on } a \quad E(X) = e^m + \frac{q^2}{2}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{b=1}^n \left(H(x_b) - \hat{b} \left(x - e^m + \frac{q^2}{2} \right) \right)$$

$$\text{avec } \hat{b} = \frac{\frac{1}{p_n} \sum_{b=1}^{p_n} H(x_b) x_b - \frac{m}{p_n} \sum_{b=1}^{p_n} H(x_b)}{\frac{1}{p_n} \sum_{b=1}^{p_n} (x_b - m)^2}$$

Exercice 02 :

$$1) F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

1^{er} cas : si $x \leq 0$

$$F_X(x) = 0$$

2^{er} cas : si $x > 0$

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt$$

$$= \int_{-\infty}^0 \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt + \int_0^x \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt$$

$$= \left[-b c^b \cdot \frac{(t+c)^{-b}}{b} \right]_0^x$$

$$= 1 - \frac{c^b}{(x+c)^b}$$

$$g = \frac{1}{n} \text{ on } a \quad E(X) = e^m + \frac{\sigma^2}{2}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{b=1}^n \left(H(x_b) - \hat{b} \left(x - e^m + \frac{\sigma^2}{2} \right) \right)$$

$$\text{avec } \hat{b} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{b=1}^n H(x_b) x_b - \frac{m}{n} \sum_{b=1}^n H(x_b)}{\frac{1}{n} \sum_{b=1}^n (x_b - m)^2}$$

Exercice 2 :

$$1) F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

1^{er} cas : si $x \leq 0$

$$F_X(x) = 0$$

2^{em} cas : si $x > 0$

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt$$

$$= \int_{-\infty}^0 \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt + \int_0^x \frac{b c^b}{(t+c)^{b+1}} dt$$

$$= \left[-b c^b \cdot \frac{(t+c)^{-b}}{b} \right]_0^x$$

$$= 1 - \frac{c^b}{(x+c)^b}$$

$$y = 1 - \frac{c^h}{(x+c)^h} \Rightarrow \frac{c^h}{(x+c)^h} = 1 - y$$

$$\Rightarrow 1 - y = \frac{c^h}{(x+c)^h}$$

$$\Rightarrow (x+c)^h = \frac{c^h}{1-y}$$

$$\Rightarrow x = \sqrt[h]{\frac{c^h}{1-y}} - c$$

$$\Rightarrow x = \frac{c}{(1-y)^{\frac{1}{h}}} - c$$

$$\Rightarrow F^-$$

$$\Rightarrow F_X^{\leftarrow}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{c}{(1-\frac{x+c}{c})^h} - c & \text{sinon} \end{cases}$$

2) par la méthode d'inversion

1. tirer $u \sim \mathcal{U}(0,1[)$

2. on pose $X = F_X^{\leftarrow}(u)$

$$\underline{2)} \quad \hat{\pi}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \Phi\left(\frac{x_k}{h}\right)$$