

MACS - Quantification des incertitudes pour la simulation

TD 7 - Année 2022-2023

1 Méthodes de réduction de variance

L'idée de cet exercice est d'illustrer les principales méthodes de réduction de variance, afin d'accélérer les convergences des estimateurs Monte-Carlo. On cherche ainsi à évaluer numériquement la valeur de π , à partir de tirages aléatoires de deux variables indépendantes X_1 et X_2 , qui sont toutes deux uniformément réparties sur $[0, 1]$.

On note $\Omega = \{(x_1, x_2) \in [0, 1] \times [0, 1] \mid x_1^2 + x_2^2 \leq 1\}$, et on définit 1_Ω la fonction indicatrice définie sur $[0, 1] \times [0, 1]$ telle que $1_\Omega(x_1, x_2) = 1$ si $(x_1, x_2) \in \Omega$ et 0 sinon.

Approche Monte-Carlo classique.

1. Exprimer π en fonction de 1_Ω .
2. Définir l'estimateur Monte-Carlo, \hat{I}_N , de π associé. Calculer la moyenne et la variance de cet estimateur, $\text{Var}(\hat{I}_N)$.
3. Dédire de cette variance le nombre moyen de tirages de X_1 et X_2 nécessaires à une estimation de π à 10^{-4} près avec une confiance de 95%.

Monte-Carlo conditionnel

4. En utilisant le fait que $x_1^2 + x_2^2 \leq 1 \Leftrightarrow x_2 \leq \sqrt{1 - x_1^2}$, récrire π en fonction de X_1 seulement. En déduire un nouvel estimateur de π , nommé \hat{I}_N^{cond} .

5. Evaluer la variance de ce nouvel estimateur, puis comparer au cas Monte-Carlo précédent.

6. On propose de combiner l'estimateur précédent à une **stratification** des tirages. Pour cela, on propose de concentrer αN tirages à l'intervalle $[0, 1/2]$ et seulement $(1 - \alpha)N$ tirages à l'intervalle $[1/2, 1]$. On nomme alors Y et Z les variables aléatoires uniformément distribuées sur $[0, 1/2]$ et $[1/2, 1]$ respectivement. Proposer alors un nouvel estimateur de π , que l'on nomme \hat{I}^{ST} .

7. Montrer que :

$$\text{Var}(\hat{I}^{\text{ST}}) = \frac{1}{4N} \left\{ \frac{1}{\alpha} \text{Var}(\sqrt{1 - Y^2}) + \frac{1}{1 - \alpha} \text{Var}(\sqrt{1 - Z^2}) \right\}.$$

8. Calculer $C_Y = \text{Var}(\sqrt{1 - Y^2})$ et $C_Z = \text{Var}(\sqrt{1 - Z^2})$.

9. Calculer le rapport optimal α^* minimisant $\text{Var}(\hat{I}^{\text{ST}})$ en fonction de C_Y et C_Z .

10. Evaluer la valeur de la variance associée à cette valeur de α^* et comparer aux cas précédents.

Variable de contrôle et tirage d'importance

11. On se donne une fonction de contrôle g_r , ainsi que la constante associée $I_r = \mathbb{E}[g_r(X_1)]$ que l'on suppose connue. On nomme alors $\hat{I}_N^{VC} = bI_r + \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \left(\sqrt{1 - X_1^2(\theta_n)} - bg_r(X_1) \right)$. Exprimer la variance de cet estimateur en fonction de b , $\text{Var}(\hat{I}_N^{\text{cond}})$, $\text{Cov}(\sqrt{1 - X_1^2}, g_r(X_1))$ et $\text{Var}(g_r(X_1))$.

12. Evaluer la valeur optimale b^* permettant de minimiser la variance de \hat{I}_N^{VC} .

13. Pour $g_r(x) = (1 - x)^2$, on trouve :

$$\rho^2 = \frac{\text{Cov}(\sqrt{1 - X_1^2}, g_r(X))^2}{\text{Var}(g_r(X_1))\text{Var}(\sqrt{1 - X_1^2})} \approx 0.642.$$

En déduire la variance de l'estimateur associé à cette fonction de contrôle.

14. On récrit :

$$\frac{\pi}{4} = \int_0^1 \sqrt{1 - x^2} dx = \int_0^1 \sqrt{1 - x^2} \frac{f(x)}{f(x)} dx = \mathbb{E}_f \left[\frac{\sqrt{1 - X_1^2}}{f(X_1)} \right].$$

On définit alors l'estimateur de tirage d'importance :

$$\hat{I}_N^{TI} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \frac{\sqrt{1 - \tilde{X}^2}}{f(\tilde{X})},$$

avec \tilde{X} une variable aléatoire de PDF f . Exprimer la variance de ce nouvel estimateur.

15. Pour $f(x) = 1.5 - x$, on admet que $\text{Var}(\hat{I}_N^{TI}) \approx \frac{0.0099}{N}$. Expliquer dans quelle mesure $f(x)$ permet de réduire cette variance.

16. Commenter l'ensemble des méthodes de réduction de variance proposées, en terme d'efficacité numérique.

