

*Remporter le championnat du monde de  
fléchettes sans se ruiner avec la méthode  
Multi-Level Monte-Carlo*



Raphaël Bulle

PhD student

University of Luxembourg  
Université de Bourgogne Franche-Comté

May 20, 2021

# Plan

- Les règles presque officielles
- Choisir le bon matériel
- La méthode Monte-Carlo
- La méthode Multi-Level Monte-Carlo
- Fiction vs Réalité

# Plan

- Les règles presque officielles
- Choisir le bon matériel
- La méthode Monte-Carlo
- La méthode Multi-Level Monte-Carlo
- Fiction vs Réalité

# Les règles presque officielles



- 1/ Chaque participant peut choisir la (ou les) marque(s) de fléchettes qu'il souhaite.

# Les règles presque officielles



- 1/ Chaque participant peut choisir la (ou les) marque(s) de fléchettes qu'il souhaite.
- 2/ Chaque participant peut lancer le nombre de fléchettes qu'il souhaite.

# Les règles presque officielles



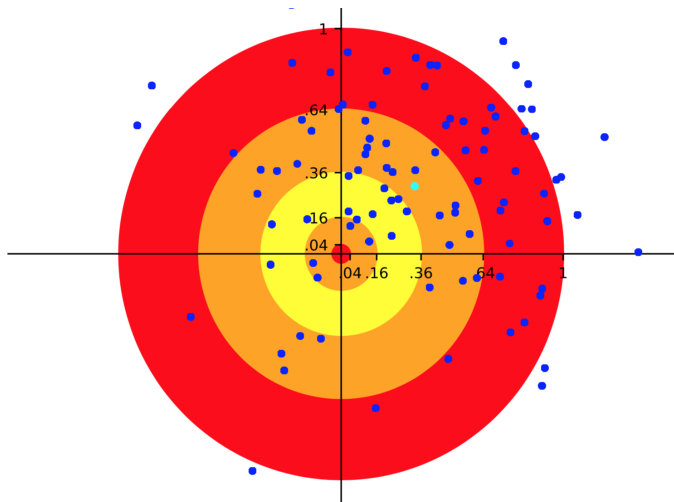
- 1/ Chaque participant peut choisir la (ou les) marque(s) de fléchettes qu'il souhaite.
- 2/ Chaque participant peut lancer le nombre de fléchettes qu'il souhaite.
- 3/ Chaque participant joue sur sa propre cible.

# Les règles presque officielles



- 1/ Chaque participant peut choisir la (ou les) marque(s) de fléchettes qu'il souhaite.
- 2/ Chaque participant peut lancer le nombre de fléchettes qu'il souhaite.
- 3/ Chaque participant joue sur sa propre cible.
- 4/ Le participant dont la moyenne des impacts (i.e. barycentre) est la plus proche du centre de la cible (au sens de la distance euclidienne usuelle) est désigné vainqueur.

# Exemple





# Plan

- Les règles presque officielles
- **Choisir le bon matériel**
- La méthode Monte-Carlo
- La méthode Multi-Level Monte-Carlo
- Fiction vs Réalité

# Choisir le bon matériel



Le centre de la cible,  $0 := (0, 0)$  peut être vu comme l'espérance d'une fléchette idéale, notée  $\hat{X}$  telle que,

$$\hat{X} \sim \mathcal{N}(0, \text{Id}).$$

# Choisir le bon matériel

Il existe  $27 = L + 1$  marques de fléchettes dans le commerce. Pour chaque  $l \in \{0, \dots, L\}$ , les fléchettes de la marque  $l$  sont représentées par

$$X_l \sim \mathcal{N}(m_l, \text{Id}),$$

# Choisir le bon matériel

Il existe  $27 = L + 1$  marques de fléchettes dans le commerce. Pour chaque  $l \in \{0, \dots, L\}$ , les fléchettes de la marque  $l$  sont représentées par

$$X_l \sim \mathcal{N}(m_l, \text{Id}),$$

avec  $m_l \in \mathbb{R}^2$  l'espérance de la fléchette  $X_l$ .

# Choisir le bon matériel

Il existe  $27 = L + 1$  marques de fléchettes dans le commerce. Pour chaque  $l \in \{0, \dots, L\}$ , les fléchettes de la marque  $l$  sont représentées par

$$X_l \sim \mathcal{N}(m_l, \text{Id}),$$

avec  $m_l \in \mathbb{R}^2$  l'espérance de la fléchette  $X_l$ .

On appellera *biais* de la fléchette  $X_l$ , noté  $b_l$ , la distance (euclidienne) entre son espérance et celle de la fléchette parfaite

$$b_l := \left\| \mathbb{E}[X_l] - \mathbb{E}[\hat{X}] \right\| = \|m_l\|.$$

# Choisir le bon matériel

Exemples de quelques marques de fléchettes disponibles sur le marché:

# Choisir le bon matériel

Exemples de quelques marques de fléchettes disponibles sur le marché:

$X_0$   
Dart-it-yourself™



...

« Inutile de se  
ruiner quand on a  
du talent. »

Biais:  $b_0 = 0,5$

Prix:  $p_0 = 0,1 \text{ €}$ .

# Choisir le bon matériel

Exemples de quelques marques de fléchettes disponibles sur le marché:

$X_0$   
Dart-it-yourself™



« Inutile de se ruiner quand on a du talent. »

Biais:  $b_0 = 0,5$   
Prix:  $p_0 = 0,1$  €.

$X_{13}$   
La fléchette tranquille™



« Une fléchette, qu'elle est bien pour la lancer. »

Biais:  $b_l = 0,2$   
Prix:  $p_l = 1,6$  €.



# Choisir le bon matériel

Exemples de quelques marques de fléchettes disponibles sur le marché:

$X_0$   
Dart-it-yourself™



« Inutile de se ruiner quand on a du talent. »

Biais:  $b_0 = 0,5$   
Prix:  $p_0 = 0,1 \text{ €}$ .

$X_{13}$   
La fléchette tranquille™



« Une fléchette, qu'elle est bien pour la lancer. »

Biais:  $b_l = 0,2$   
Prix:  $p_l = 1,6 \text{ €}$ .

$X_L$   
FléchetteX™

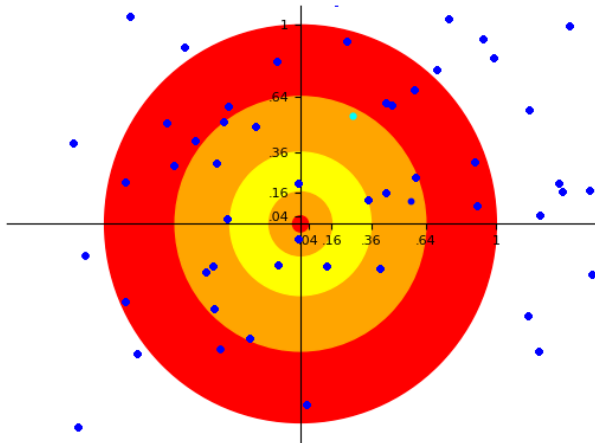


« Ma source d'inspiration. »  
-Elon Musk

Biais:  $b_L = 0,082$   
Prix:  $p_L = 40,63 \text{ €}$ .

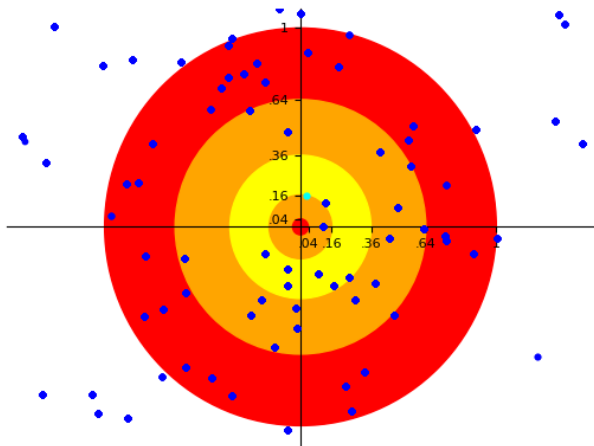
# Example: $X_0$ : Dart-it-yourself<sup>TM</sup>

(100 fléchettes)



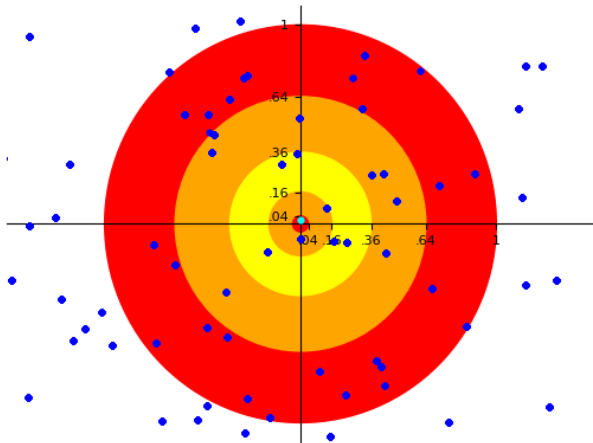
# Exemple: $X_l$ : La fléchette tranquille™

(100 fléchettes)



# Exemple: $X_L$ : FléchetteX™

(100 fléchettes)



# Plan

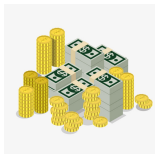
- Les règles presque officielles
- Choisir le bon matériel
- **La méthode Monte-Carlo**
- La méthode Multi-Level Monte-Carlo
- Fiction vs Réalité

# La méthode Monte-Carlo



Votre cousin Gontran (et rival de toujours) a décidé, lui aussi, de participer au championnat du monde de fléchettes.

# La méthode Monte-Carlo



Votre cousin Gontran (et rival de toujours) a décidé, lui aussi, de participer au championnat du monde de fléchettes.

Gontran est riche, il décide donc de n'utiliser que des fléchettes **FléchetteX™**.

# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit, Gontran veut approcher  $\mathbb{E}[\hat{X}] = 0$  à l'aide de l'estimateur de Monte-Carlo (biaisé) associé à la variable aléatoire  $X_L$ .

$$\mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] := \frac{1}{N} \sum_{i=0}^N X_L^i.$$



# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit, Gontran veut approcher  $\mathbb{E}[\hat{X}] = 0$  à l'aide de l'estimateur de Monte-Carlo (biaisé) associé à la variable aléatoire  $X_L$ .

$$\mathbb{E}_N^{\text{MC}}[X_L] := \frac{1}{N} \sum_{i=0}^N X_L^i.$$

$$\mathbb{E}[\hat{X}] \approx \mathbb{E}[X_L] \approx \mathbb{E}_N^{\text{MC}}[X_L].$$

# La méthode Monte-Carlo

Soit  $(X^i)_i$  une suite de variables aléatoires dans  $L^2(\Omega)$  indépendantes et identiquement distribuées d'espérance  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ .

# La méthode Monte-Carlo

Soit  $(X^i)_i$  une suite de variables aléatoires dans  $L^2(\Omega)$  indépendantes et identiquement distribuées d'espérance  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ .

## Loi forte des grands nombres

$$E_N^{\text{MC}}[X] := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X^i \xrightarrow{p.s.} \mu.$$

# La méthode Monte-Carlo

Soit  $(X^i)_i$  une suite de variables aléatoires dans  $L^2(\Omega)$  indépendantes et identiquement distribuées d'espérance  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ .

## Loi forte des grands nombres

$$E_N^{\text{MC}}[X] := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X^i \xrightarrow{p.s.} \mu.$$

## Théorème Central Limite

$$\frac{E_N^{\text{MC}}[X] - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}} \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1).$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\text{MSE} := \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right]$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \end{aligned}$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E} [X_L] \right\|^2 \end{aligned}$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E} [X_L] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \|m_L\|^2 \end{aligned}$$



# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E} [X_L] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \|m_L\|^2 \\ &= 2N^{-1} + b_L^2 \end{aligned}$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E} [X_L] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \|m_L\|^2 \\ &= 2N^{-1} + b_L^2 \\ &= \text{Variance} + \text{Biais}^2 \end{aligned}$$

# La méthode Monte-Carlo

Gontran veut être sûr d'acheter suffisamment de fléchettes pour s'assurer la victoire. Il étudie donc l'**erreur des moindres carrés** (Mean Squared Error). Etant donnée une tolérance  $\varepsilon$ ,

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_N^{\text{MC}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E} [X_L] \right\|^2 \\ &= 2N^{-1} + \|m_L\|^2 \\ &= 2N^{-1} + b_L^2 \\ &= \text{Variance} + \text{Biais}^2 \\ &\ll \varepsilon^2 + 0,082^2. \end{aligned}$$

# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit,

$$2N^{-1} \leq \varepsilon^2,$$

# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit,

$$2N^{-1} \leq \varepsilon^2,$$

c'est à dire,

$$N \geq \frac{2}{\varepsilon^2}.$$

# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit,

$$2N^{-1} \leq \varepsilon^2,$$

c'est à dire,

$$N \geq \frac{2}{\varepsilon^2}.$$

Gontran choisit  $\varepsilon = 10^{-1}$ , ainsi

$$N = \left\lceil \frac{2}{\varepsilon^2} \right\rceil = \left\lceil \frac{2}{10^{-2}} \right\rceil = 200.$$

# La méthode Monte-Carlo

Autrement dit,

$$2N^{-1} \leq \varepsilon^2,$$

c'est à dire,

$$N \geq \frac{2}{\varepsilon^2}.$$

Gontran choisit  $\varepsilon = 10^{-1}$ , ainsi

$$N = \left\lceil \frac{2}{\varepsilon^2} \right\rceil = \left\lceil \frac{2}{10^{-2}} \right\rceil = 200.$$

Participer au championnat lui coûtera donc...

$$N \times p_L = 200 \times 40,63 = 8126\text{€!}$$

# Plan

- Les règles presque officielles
- Choisir le bon matériel
- La méthode Monte-Carlo
- **La méthode Multi-Level Monte-Carlo**
- Fiction vs Réalité



# La méthode Multi-Level Monte-Carlo



Vous vous demandez alors,

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo



Vous vous demandez alors,  
« Comment pourrais-je obtenir une variance aussi petite, sans  
casser ma tirelire ? »

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous décidez d'utiliser un peu de toutes les marques de fléchettes disponibles.

$$\mathbb{E}[\hat{X}] \approx \mathbb{E}[X_L]$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous décidez d'utiliser un peu de toutes les marques de fléchettes disponibles.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\hat{X}] &\approx \mathbb{E}[X_L] \\ &= \mathbb{E}[X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}[X_l - X_{l-1}]\end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous décidez d'utiliser un peu de toutes les marques de fléchettes disponibles.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\hat{X}] &\approx \mathbb{E}[X_L] \\ &= \mathbb{E}[X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}[X_l - X_{l-1}] \\ &= N_0^{-1} \sum_{i=1}^{N_0} X_0^i + \sum_{l=1}^L N_l^{-1} \sum_{i=1}^{N_l} (X_l^i - X_{l-1}^i)\end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous décidez d'utiliser un peu de toutes les marques de fléchettes disponibles.

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\hat{X}] &\approx \mathbb{E}[X_L] \\ &= \mathbb{E}[X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}[X_l - X_{l-1}] \\ &\quad \Re \qquad \qquad \qquad \Re \\ &= N_0^{-1} \sum_{i=1}^{N_0} X_0^i + \sum_{l=1}^L N_l^{-1} \sum_{i=1}^{N_l} (X_l^i - X_{l-1}^i) \\ &= \mathbb{E}_{N_0}^{\text{MC}}[X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}}[X_l - X_{l-1}].\end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \mathbb{E}_{N_0}^{\text{MC}} [X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [X_l - X_{l-1}].$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \mathbb{E}_{N_0}^{\text{MC}} [X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [X_l - X_{l-1}].$$

En posant,

$$Y_l = \begin{cases} X_0, & \text{si } l = 0 \\ X_l - X_{l-1}, & \text{sinon,} \end{cases}$$



# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \mathbb{E}_{N_0}^{\text{MC}} [X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [X_l - X_{l-1}].$$

En posant,

$$Y_l = \begin{cases} X_0, & \text{si } l = 0 \\ X_l - X_{l-1}, & \text{sinon,} \end{cases}$$

on peut réécrire,

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l].$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \mathbb{E}_{N_0}^{\text{MC}} [X_0] + \sum_{l=1}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [X_l - X_{l-1}].$$

En posant,

$$Y_l = \begin{cases} X_0, & \text{si } l = 0 \\ X_l - X_{l-1}, & \text{sinon,} \end{cases}$$

on peut réécrire,

$$\mathbb{E} [\hat{X}] \approx \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] =: \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L].$$

Vous venez de créer l'estimateur Multi-Level Monte-Carlo!

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

$$E_L^{\text{ML}} [X_L] = \sum_{l=0}^L E_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l].$$

Quels sont les avantages de cet estimateur ?

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Niveau	Marque	Biais/ prix	[Fléchettes]	$\xrightarrow{N^{-1}\Sigma}$	Estimateur MC
0	Dart-it-yourself <sup>TM</sup>	+/-	$[Y_0^{(1)}, Y_0^{(2)}, \dots, Y_0^{(N_0-1)}, Y_0^{(N_0)}]$	$\xrightarrow{N_0^{-1}\Sigma}$	$E_{N_0}^{MC} [Y_0]$
⋮					
l	La fléchette tranquille <sup>TM</sup>	~ / ~	$[Y_l^{(1)}, \dots, Y_l^{(N_l-1)}, Y_l^{(N_l)}]$	$\xrightarrow{N_l^{-1}\Sigma}$	$E_{N_l}^{MC} [Y_l]$
⋮					
L	FléchetteX <sup>TM</sup>	-/+	$[Y_L^{(1)}, \dots, Y_L^{(N_L)}]$	$\xrightarrow{N_L^{-1}\Sigma}$	$E_{N_L}^{MC} [Y_L]$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Niveau	Marque	Biais/ prix	[Fléchettes]	$\xrightarrow{N^{-1}\Sigma}$	Estimateur MC
0	Dart-it-yourself <sup>TM</sup>	+/-	$[Y_0^{(1)}, Y_0^{(2)}, \dots, Y_0^{(N_0-1)}, Y_0^{(N_0)}]$	$\xrightarrow{N_0^{-1}\Sigma}$	$E_{N_0}^{MC} [Y_0]$
⋮					
l	La fléchette tranquille <sup>TM</sup>	~ / ~	$[Y_l^{(1)}, \dots, Y_l^{(N_l-1)}, Y_l^{(N_l)}]$	$\xrightarrow{N_l^{-1}\Sigma}$	$E_{N_l}^{MC} [Y_l]$
⋮					
L	FléchetteX <sup>TM</sup>	-/+	$[Y_L^{(1)}, \dots, Y_L^{(N_L)}]$	$\xrightarrow{N_L^{-1}\Sigma}$	$E_{N_L}^{MC} [Y_L]$



$$E_L^{ML} [X_L]$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\text{MSE} := \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right]$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \end{aligned}$$



# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L \left[ \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \right] + \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L \left[ \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \right] + \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L 2N_l^{-1} V_l^2 + b_L^2 \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L \left[ \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \right] + \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L 2N_l^{-1} V_l^2 + b_L^2 \\ &= \text{Variance} + \text{Biais} \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Vous étudiez également l'erreur des moindres carrés de votre estimateur

$$\begin{aligned} \text{MSE} &:= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] - \mathbb{E} [\hat{X}] \right\|^2 \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right] \right\|^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 + \left\| \mathbb{E} \left[ \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L \left[ \mathbb{E} \left[ \left\| \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right\|^2 \right] - \left\| \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \right] + \left\| \sum_{l=0}^L \mathbb{E} \left[ \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right] \right\|^2 \\ &= \sum_{l=0}^L 2N_l^{-1} V_l^2 + b_L^2 \\ &= \text{Variance} + \text{Biais} \\ &\leq \epsilon^2 + 0,082^2. \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Comme Gontran, votre objectif est de garder une variance aussi petite que voulu, autrement dit trouver une suite de nombres de fléchettes  $(N_l)_{l=0}^L$  telle que,

$$\text{Variance} := \sum_{l=0}^L 2N_l^{-1}V_l^2 \leq \varepsilon^2.$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$C := \text{Coût} \left( E_L^{\text{ML}} [X_L] \right) = \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L E_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right)$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$\begin{aligned} C := \text{Coût} \left( \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right) &= \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L \text{Coût} \left( \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$\begin{aligned} C := \text{Coût} \left( \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right) &= \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L \text{Coût} \left( \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l \text{Coût}(Y_l) \end{aligned}$$



# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$\begin{aligned} C := \text{Coût} \left( \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right) &= \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L \text{Coût} \left( \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l \text{Coût}(Y_l) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l (\text{Coût}(X_l) + \text{Coût}(X_{l-1})) \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$\begin{aligned} C := \text{Coût} \left( \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right) &= \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L \text{Coût} \left( \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l \text{Coût}(Y_l) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l (\text{Coût}(X_l) + \text{Coût}(X_{l-1})) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l (p_l + p_{l-1}) \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Cependant, vous voulez également minimiser le coût en fléchettes. Le coût total de votre estimateur étant,

$$\begin{aligned} C := \text{Coût} \left( \mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L] \right) &= \text{Coût} \left( \sum_{l=0}^L \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L \text{Coût} \left( \mathbb{E}_{N_l}^{\text{MC}} [Y_l] \right) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l \text{Coût}(Y_l) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l (\text{Coût}(X_l) + \text{Coût}(X_{l-1})) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l (p_l + p_{l-1}) \\ &= \sum_{l=0}^L N_l C_l. \end{aligned}$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Finalement, votre objectif est de trouver une suite d'entiers  $(N_l)_{l=0}^L$  telle que,

$$\sum_{l=0}^L 2N_l^{-1}V_l^2 \leq \varepsilon^2,$$

et qui minimise,

$$\text{Coût} (\mathbb{E}_L^{\text{ML}} [X_L]) = \sum_{l=0}^L N_l C_l.$$

(Les valeurs  $(V_l)_{l=0}^L$  et  $(C_l)_{l=0}^L$  étant données.)

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

C'est un problème d'optimisation sous contrainte:

Problème

Minimiser,

$$C(N_0, \dots, N_L) = \sum_{l=0}^L N_l C_l,$$

sous la contrainte,

$$\sum_{l=0}^L 2N_l^{-1} V_l^2 \leq \varepsilon^2.$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

Une fois ce problème de minimisation résolu, on obtient,

$$N_l = \left[ \frac{2}{\varepsilon^2} \sqrt{\frac{V_l^2}{C_l}} \sum_{k=0}^L \sqrt{2C_k V_k^2} \right].$$

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

En utilisant les valeurs  $(V_l)_l$  et  $(C_l)_l$ , vous calculez chacun des  $N_l$ :

Marques	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Cl	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.9	1.1	1.4	1.8	2.3	2.9	3.6	4.6	5.7	7.2
VI	1	0.659...	0.435...	0.287...	0.189...	0.125	0.082...	0.054...	0.035...	0.023...	0.015...	0.010...	0.006...	0.004...	0.002...	0.001...	0.001...
NI	2079	1505	1089	788	571	413	299	216	157	114	82	60	43	32	23	17	12

17	18	19	20	21	22	23	24	25	26
9.1	11.5	14.5	18.2	23	28.9	36.4	45.9	57.9	72.9
0.0008...	0.0005...	0.0003...	0.0002...	0.0001...	0.0001...	7.0111e-5	4.6256e-5	3.05176e-5	2.01341e-5
9	7	5	4	3	2	2	1	1	1

Finalement, participer au championnat vous coûtera...

# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

En utilisant les valeurs  $(V_l)_l$  et  $(C_l)_l$ , vous calculez chacun des  $N_l$ :

Marques	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Cl	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.9	1.1	1.4	1.8	2.3	2.9	3.6	4.6	5.7	7.2
VI	1	0.659...	0.435...	0.287...	0.189...	0.125	0.082...	0.054...	0.035...	0.023...	0.015...	0.010...	0.006...	0.004...	0.002...	0.001...	0.001...
NI	2079	1505	1089	788	571	413	299	216	157	114	82	60	43	32	23	17	12

17	18	19	20	21	22	23	24	25	26
9.1	11.5	14.5	18.2	23	28.9	36.4	45.9	57.9	72.9
0.0008...	0.0005...	0.0003...	0.0002...	0.0001...	0.0001...	7.0111e-5	4.6256e-5	3.05176e-5	2.01341e-5
9	7	5	4	3	2	2	1	1	1

Finalement, participer au championnat vous coûtera...

$$C = \sum_{l=0}^L N_l C_l = 3883 \text{ €} \quad (\text{seulement !})$$



# La méthode Multi-Level Monte-Carlo

En utilisant les valeurs  $(V_l)_l$  et  $(C_l)_l$ , vous calculez chacun des  $N_l$ :

Marques	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Cl	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.9	1.1	1.4	1.8	2.3	2.9	3.6	4.6	5.7	7.2
VI	1	0.659...	0.435...	0.287...	0.189...	0.125	0.082...	0.054...	0.035...	0.023...	0.015...	0.010...	0.006...	0.004...	0.002...	0.001...	0.001...
NI	2079	1505	1089	788	571	413	299	216	157	114	82	60	43	32	23	17	12

17	18	19	20	21	22	23	24	25	26
9.1	11.5	14.5	18.2	23	28.9	36.4	45.9	57.9	72.9
0.0008...	0.0005...	0.0003...	0.0002...	0.0001...	0.0001...	7.0111e-5	4.6256e-5	3.05176e-5	2.01341e-5
9	7	5	4	3	2	2	1	1	1

Finalement, participer au championnat vous coûtera...

$$C = \sum_{l=0}^L N_l C_l = 3883 \text{ €} \quad (\text{seulement !})$$

Autrement dit, le coût est divisé par 2 par rapport à Monte-Carlo, alors que l'on a conservé la même variance!

# Plan

- Les règles presque officielles
- Choisir le bon matériel
- La méthode Monte-Carlo
- La méthode Multi-Level Monte-Carlo
- Fiction vs Réalité

# Fiction vs Réalité



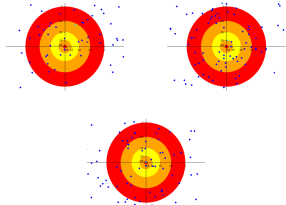
# Fiction vs Réalité

Fiction

Réalité

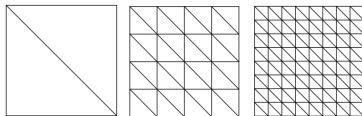
# Fiction vs Réalité

## Fiction



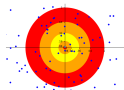
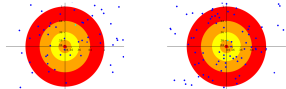
## Réalité

$$-\text{div}(\exp(a)\nabla u) = f$$



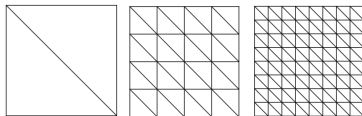
# Fiction vs Réalité

## Fiction



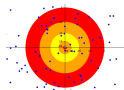
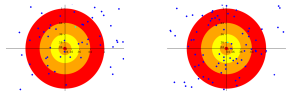
## Réalité

$$-\text{div}(\exp(a)\nabla u) = f$$



# Fiction vs Réalité

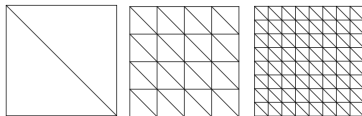
## Fiction



$(b_l)_{l=0}^L$ ,  $(V_l)_{l=0}^L$ ,  $(C_l)_{l=0}^L$

## Réalité

$$-\text{div}(\exp(a)\nabla u) = f$$



???, ???,  $(C_l)_{l=0}^L$



Merci de votre attention!