

# Simulations de Monte Carlo pour l'évaluation d'options exotiques

IND8123 – Projet

Romain MRAD, Mateo VILLAIN, Thomas RICHER

MVR Technologies

April 23, 2025

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

- Contexte

- Définitions

- Problématique

## 2. Présentation du programme

- Options

- Modèle

## 3. Résultats

- Prix des options

- Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

Le Hedge Fund systématique MVR Technologies cherche à bien évaluer certaines options exotiques d'achat pour ses différentes stratégies de gestion des risques.

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

# Définitions

## Simulation de Monte Carlo

Une **méthode algorithmique** visant à calculer une valeur numérique approchée en utilisant des **procédés aléatoires**.

# Définitions

## Simulation de Monte Carlo

Une **méthode algorithmique** visant à calculer une valeur numérique approchée en utilisant des **procédés aléatoires**.

Principales applications :

- Mathématiques : calcul d'intégrales (dimensions  $d > 1$ )

## Simulation de Monte Carlo

Une **méthode algorithmique** visant à calculer une valeur numérique approchée en utilisant des **procédés aléatoires**.

Principales applications :

- Mathématiques : calcul d'intégrales (dimensions  $d > 1$ )
- Physique de particules : estimation de la forme d'un signal



# Définitions

## Simulation de Monte Carlo

Une **méthode algorithmique** visant à calculer une valeur numérique approchée en utilisant des **procédés aléatoires**.

Principales applications :

- Mathématiques : calcul d'intégrales (dimensions  $d > 1$ )
- Physique de particules : estimation de la forme d'un signal
- Finance : simulation de la trajectoire d'un cours financier

# Définitions

## Simulation de Monte Carlo

Une **méthode algorithmique** visant à calculer une valeur numérique approchée en utilisant des **procédés aléatoires**.

Principales applications :

- Mathématiques : calcul d'intégrales (dimensions  $d > 1$ )
- Physique de particules : estimation de la forme d'un signal
- Finance : simulation de la trajectoire d'un cours financier

## Option exotique

- Un produit dérivé qui présente des caractéristiques plus complexes que les produits classiques
- Souvent échangé sur des marchés OTC

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

**Problématique**

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

Comment évaluer certaines options exotiques avec des simulations de Monte-Carlo?

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

# Options évaluées

MVR Technologies cherche à évaluer les options d'achat suivantes :

- Vanilla
- Asian arithmetic average price
- Asian geometric average price
- Up-and-In barrier option
- Up-and-Out barrier option
- Lookback

# Option Vanilla

- Option d'achat européenne (référence)
- Cashflow

$$CF_T = \max\{S_T - K, 0\}$$

- Cas d'usage : spéculation sur la hausse d'un titre

# Option asiatique moyenne arithmétique

- Option d'achat basée sur une moyenne arithmétique des prix de l'action entre 0 et  $T$
- Cashflow

$$CF_T = \max \left\{ \frac{1}{T} \int_0^T S_t dt - K, 0 \right\}$$

- Cas d'usage : se couvrir contre les variations de prix à court terme



# Option asiatique moyenne géométrique

- Option d'achat basée sur une moyenne géométrique des prix de l'action entre 0 et  $T$
- Cashflow

$$CF_T = \max \left\{ \exp \left[ \frac{1}{T} \int_0^T \ln(S_t) dt \right] - K, 0 \right\}$$

- Cas d'usage : modélisation mathématique et produits structurés

# Option Up-and-In (knock-in barrier)

- Option d'achat qui devient active si le prix de l'action dépasse une barrière  $H$  entre 0 et  $T$
- Cashflow

$$CF_T = \max\{S_T - K, 0\} \mathbb{1}_{\sup_{0 \leq t \leq T} S_t \geq H}$$

- Cas d'usage : protection conditionnelle contre un risque extrême

# Option Up-and-Out (knock-out barrier)

- Option d'achat qui devient inactive si le prix de l'action dépasse une barrière  $H$  entre 0 et  $T$
- Cashflow

$$CF_T = \max \{S_T - K, 0\} \mathbb{1}_{\sup_{0 \leq t \leq T} S_t < H}$$

- Cas d'usage : réduction de la prime avec une barrière désactivante

# Option Lookback

- Option d'achat permettant à la personne de choisir le strike  $K$  comme la meilleure valeur prise par le prix de l'action entre 0 et  $T$
- Cashflow

$$\max \left\{ S_T - \min_{0 \leq t < T} S_t, 0 \right\}$$

- Cas d'usage : maximiser le gain dans un marché volatil

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

# Modèle – GBM

Pour évaluer ses options, MVR Technologies utilise le mouvement brownien géométrique pour modéliser les prix de l'action

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t$$

# Modèle – GBM

Pour évaluer ses options, MVR Technologies utilise le mouvement brownien géométrique pour modéliser les prix de l'action

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t$$

On peut donc simuler le prix de l'action à un temps  $t$  en utilisant la solution forte de l'équation différentielle stochastique ci-dessus

$$S_T = S_0 \exp \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) T + \sigma \sqrt{T} Z \right]$$

avec  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$  et  $\mu = r$

# Modèle – Fonctionnement

- On sait que la valeur actuelle d'une option correspond à l'espérance du cashflow actualisée

$$C = e^{-rT} \mathbb{E}[CF_T]$$



# Modèle – Fonctionnement

- On sait que la valeur actuelle d'une option correspond à l'espérance du cashflow actualisée

$$C = e^{-rT} \mathbb{E}[CF_T]$$

- Pour mettre en œuvre une évaluation de ses différentes options d'achat, MVR Technologies va donc simuler plusieurs trajectoires pour le prix de l'action étudiée

# Modèle – Fonctionnement

- On sait que la valeur actuelle d'une option correspond à l'espérance du cashflow actualisée

$$C = e^{-rT} \mathbb{E}[CF_T]$$

- Pour mettre en œuvre une évaluation de ses différentes options d'achat, MVR Technologies va donc simuler plusieurs trajectoires pour le prix de l'action étudiée
- Pour chaque prix simulé  $S_T^{(i)}$ , on calcule le prix de l'option  $C^{(i)}$

# Modèle – Fonctionnement

- On sait que la valeur actuelle d'une option correspond à l'espérance du cashflow actualisée

$$C = e^{-rT} \mathbb{E}[CF_T]$$

- Pour mettre en œuvre une évaluation de ses différentes options d'achat, MVR Technologies va donc simuler plusieurs trajectoires pour le prix de l'action étudiée
- Pour chaque prix simulé  $S_T^{(i)}$ , on calcule le prix de l'option  $C^{(i)}$
- Enfin, on a par le Théorème Centrale Limite

$$\bar{C}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n C^{(i)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathcal{N} \left( C, \frac{\sigma_c^2}{n} \right)$$

# Modèle – Fonctionnement

- On sait que la valeur actuelle d'une option correspond à l'espérance du cashflow actualisée

$$C = e^{-rT} \mathbb{E}[CF_T]$$

- Pour mettre en œuvre une évaluation de ses différentes options d'achat, MVR Technologies va donc simuler plusieurs trajectoires pour le prix de l'action étudiée
- Pour chaque prix simulé  $S_T^{(i)}$ , on calcule le prix de l'option  $C^{(i)}$
- Enfin, on a par le Théorème Centrale Limite

$$\bar{C}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n C^{(i)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathcal{N} \left( C, \frac{\sigma_C^2}{n} \right)$$

On peut aussi générer un intervalle de confiance

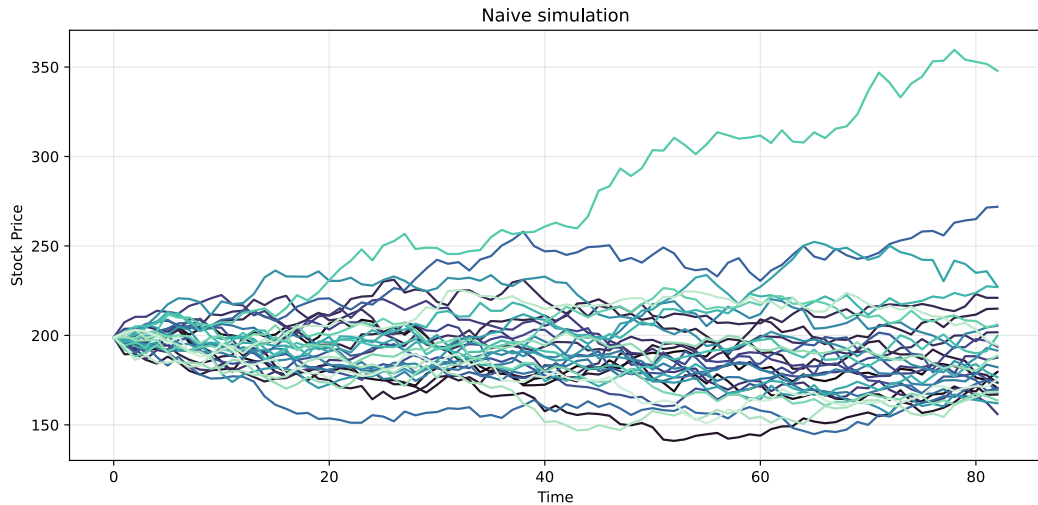
$$I_{95\%} = \left[ \bar{C}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\sigma_C^2}{n}}, \bar{C}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\sigma_C^2}{n}} \right]$$

# Modèle – Méthodes de simulations

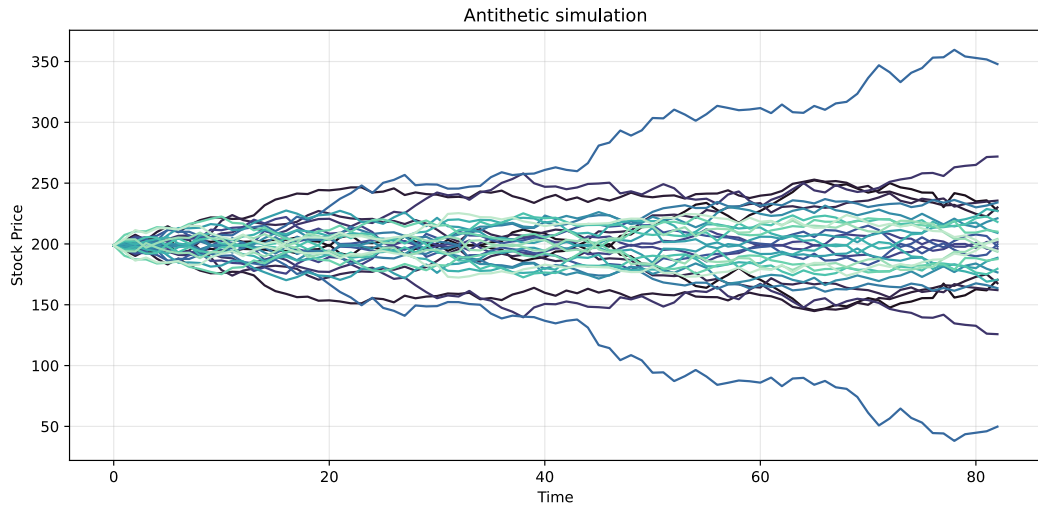
On utilise différentes méthodes de simulation :

- Simulation naïve
- Simulation avec variables antithétiques

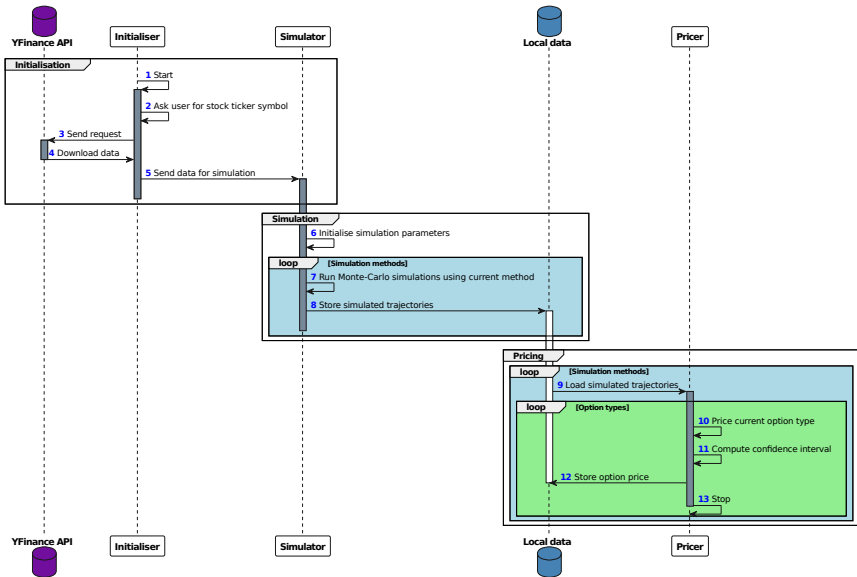
# Modèle – Simulation naïve – Exemple du titre AAPL



# Modèle – Simulation antithétique – Exemple du titre AAPL



# Modèle – Diagramme UML





# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

# Résultats – Prix des options – Exemple du titre AAPL

Option	Simulation naïve	Simulation antithétique
Vanilla	7.127	5.77
Asian arithmetic average	2.045	1.554
Asian geometric average	1.899	1.447
Up-and-In	1.045	0.534
Up-and-Out	6.082	5.236
Lookback	24.818	24.441

# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

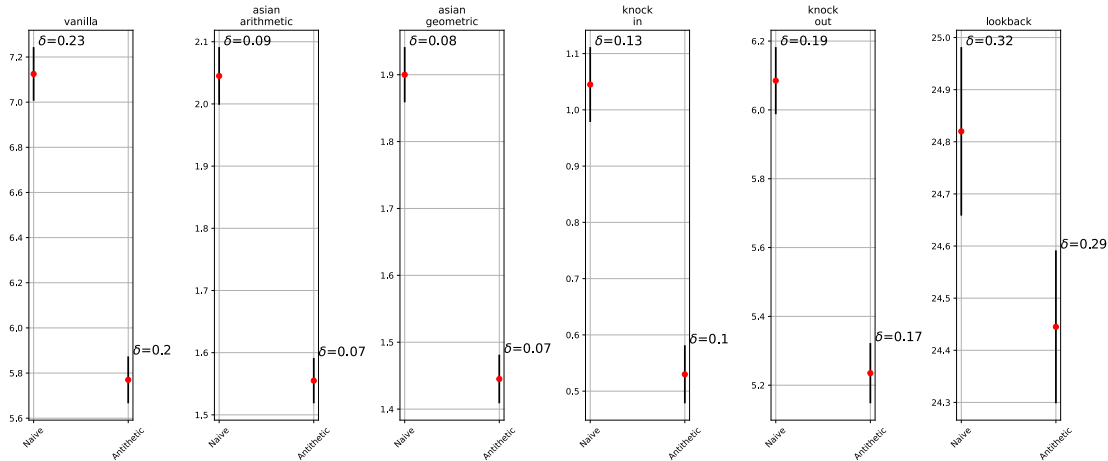
## 4. Conclusion

# Résultats – Intervalles de confiance – Exemple du titre AAPL

Option	Simulation naïve	Simulation antithétique
Vanilla	[7.01, 7.24]	[5.67, 5.87]
Asian arithmetic average	[2.00, 2.09]	[1.52, 1.59]
Asian geometric average	[1.86, 1.94]	[1.41, 1.48]
Up-and-In	[0.98, 1.11]	[0.48, 0.58]
Up-and-Out	[5.99, 6.18]	[5.15, 5.32]
Lookback	[24.66, 24.98]	[24.30, 24.59]

# Résultats – Intervalles de confiance – Exemple du titre AAP

Confidence Intervals for Each Option Type (Naive vs Antithetic)



# Plan de la présentation

## 1. Introduction

Contexte

Définitions

Problématique

## 2. Présentation du programme

Options

Modèle

## 3. Résultats

Prix des options

Intervalles de confiance

## 4. Conclusion

**Merci**