3.2 Pricing de l'option géométrique

$$\left(\frac{1}{T}\exp\left(\int_0^T \log(S_u)du\right) - K\right)_+$$

Alors, l'option est pricée à

$$\hat{V}_0 = \mathbb{E}^* \left[e^{-rT} \exp \left(\frac{1}{T} \int_0^T \ln(S_u) du - K \right)_+ \right]$$

Par l'inégalité de Jensen, appliquée à la fonction exponentielle, et en vertu de la croissance de l'espérance, on obtient l'inégalité suivante:

$$\hat{V}_0 \leq V_0$$

Or, $S_t = \widetilde{S}_0 \exp(\sigma W_t + (r - \frac{\sigma^2}{2})t)$. Par conséquent,

$$\hat{V}_{0} = \mathbb{E}^{*} \left[\left(S_{0} \exp \left(\frac{1}{T} \int_{0}^{T} \left(\sigma W_{u} - \left(r - \frac{\sigma^{2}}{2} \right) u \right) du \right) - K \right)_{+} \right] \\
= \mathbb{E}^{*} \left[\left(S_{0} \exp \left(\left(r - \frac{\sigma^{2}}{2} \right) \frac{T}{2} \right) \exp \left(\frac{\sigma}{T} \int_{0}^{T} W_{u} du \right) - K \right)_{+} \right]$$
(5)

On veut donc calculer la loi de

$$\frac{1}{T} \int_0^T \log(W_t) dt$$

On écrit la somme de Riemann correspondante :

$$\frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} W_{\frac{iT}{N}} = W_{\frac{(N-1)T}{N}} - \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} i(W_{\frac{iT}{N}} - W_{\frac{(i-1)T}{N}}) \quad \text{(Transformation d'Abel)}$$
 (6)

Or,

$$W_{\frac{(N-1)T}{N}} = \sum_{i=0}^{N-1} \left(W_{\frac{iT}{N}} - W_{\frac{(i-1)T}{N}} \right) \tag{7}$$

Alors, en combinant (1) et (2),

$$\frac{\sigma}{N} \sum_{i=1}^{N} W_{\frac{iT}{N}} = \frac{\sigma}{N} \sum_{i=0}^{N-1} i(W_{\frac{iT}{N}} - W_{\frac{(i-1)T}{N}})$$
(8)

On obtient

$$\frac{\sigma}{N} \sum_{i=1}^{N} W_{\frac{iT}{N}} = \sigma \sum_{i=0}^{N-1} \left(1 - \frac{i}{N}\right) \left(W_{\frac{iT}{N}} - W_{\frac{(i-1)T}{N}}\right)$$

On calcule la fonction caractéristique de cette variable aléatoire.

$$\begin{split} \mathbf{E} \left[\exp\left(iu \sum_{j=0}^{N-1} \left(1 - \frac{j}{N} \right) (W_{\frac{jT}{N}} - W_{\frac{(j-1)T}{N}}) \right) \right] \\ &= \prod_{j=0}^{N-1} \mathbf{E} \left[\exp\left(iu \left(1 - \frac{j}{N} \right) (W_{\frac{jT}{N}} - W_{\frac{(j-1)T}{N}}) \right) \right] \quad \text{(les accroissements sont indépendants)} \\ &= \prod_{j=0}^{N-1} \exp\left(- \left(1 - \frac{j}{N} \right)^2 \frac{Tu^2}{2N} \right) \quad \text{(les accroissements suivent des lois normales)} \\ &= \exp\left(- \sum_{j=0}^{N-1} (N-j)^2 \frac{Tu^2}{2N^3} \right) \quad \text{(fonction caractéristique d'une loi gaussienne)} \\ &= \exp\left(- \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} \frac{Tu^2}{2N^3} \right) \\ &= \exp\left(- \frac{N(N+1)(2N+1)Tu^2}{12N^3} \right) \\ &\to_{[N\to+\infty]} \exp\left(- \frac{Tu^2}{6} \right) \end{split}$$

Car la convergence presque-sûre de la somme de Riemann vers l'intégrale implique la convergence en loi,

$$\frac{1}{T} \int_0^T W_t dt \sim \mathcal{N}\left(0, \frac{T}{3}\right)$$

Donc,

$$\hat{V}_0 = \exp(-rT)\mathbb{E}\left[\left(S_0 \exp\left((r - \frac{\sigma^2}{2})\frac{T}{2} + \sigma\sqrt{\frac{T}{3}}g\right) - K\right)_+\right] \text{ avec } g \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

On réorganise la formule :

$$\hat{V}_0 = \exp\left(-\frac{rT}{2}\right) \mathbb{E}\left[\left(S_0 \exp\left(-\frac{\sigma^2 T}{4} + \sigma\sqrt{\frac{T}{3}}g\right) - K \exp\left(\frac{-rT}{2}\right)\right)_+\right]$$

Or, $\exp\left(\frac{-rT}{2}\right) = \exp\left(\frac{-rT}{3}\right) \exp\left(\frac{-rT}{6}\right)$ et $\exp\left(-\frac{\sigma^2T}{4}\right) = \exp\left(-\frac{\sigma^2T}{12}\right) \exp\left(-\frac{\sigma^2T}{6}\right)$ Donc,

$$\hat{V}_0 = \exp\left(-\frac{rT}{2}\right) \mathbb{E}^* \left[\left(S_0 \exp\left(-\frac{\sigma^2 T}{12}\right) \exp\left(-\frac{\sigma^2 T}{6} + \sigma \sqrt{\frac{T}{3}}g\right) - K \exp\left(\frac{-rT}{6}\right) \exp\left(\frac{-rT}{3}\right) \right)_+ \right]$$

On pose $T' = \frac{T}{3}$, $S'_0 = S_0 \exp\left(-\frac{\sigma^2 T}{12}\right)$ et $K' = K \exp\left(\frac{-rT}{6}\right)$ Alors,

$$\hat{V}_0 = \exp\left(-\frac{rT}{2}\right) \mathbb{E}\left[\left(S_0' \exp\left(-\frac{\sigma^2}{2}T' + \sigma\sqrt{T'}g\right) - K' \exp(-rT')\right)_+\right]$$

On retrouve la formule pour un call Black-Scholes :

$$\hat{V}_0 = \exp\left(-\frac{rT}{2}\right) \left(S_0' \mathcal{N}(d_1') - K' \exp\left(\frac{-rT}{3}\right) \mathcal{N}(d_2')\right)$$

Alors,

$$\hat{V}_{0} = S_{0} \exp\left(-\left(r + \frac{\sigma^{2}}{6}\right) \frac{T}{2}\right) \mathcal{N}(d'_{1}) - K \exp(-rT) \mathcal{N}(d'_{2})$$

$$d'_{1} = \frac{\log\left(\frac{S'_{0}}{K'}\right) + \left(r + \frac{\sigma^{2}}{2}\right) \frac{T}{3}}{\sigma\sqrt{\frac{T}{3}}} = \frac{\log\left(\frac{S_{0}}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^{2}}{2}\right) \frac{T}{6} + \left(r + \frac{\sigma^{2}}{6}\right) \frac{T}{3}}{\sigma\sqrt{\frac{T}{3}}}$$

$$= \frac{\log\left(\frac{S_{0}}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^{2}}{6}\right) \frac{T}{2}}{\sigma\sqrt{\frac{T}{3}}}$$
(10)

$$d_2' = d_1' - \sigma \sqrt{\frac{T}{3}} \tag{11}$$

Donc,

$$\hat{V}_0 = S_0 \exp\left(-\left(r + \frac{\sigma^2}{6}\right) \frac{T}{2}\right) \mathcal{N}\left(\frac{\log\left(\frac{S_0}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^2}{6}\right) \frac{T}{2}}{\sigma\sqrt{\frac{T}{3}}}\right) - K \exp(-rT) \mathcal{N}\left(\frac{\log\left(\frac{S_0}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right) \frac{T}{2}}{\sigma\sqrt{\frac{T}{3}}}\right)$$

Ainsi, nous obtenons la formule exacte pour une option sur moyenne géométrique.