Preuves diverses

Alexis Houssard

June 2021

1 Prix du Call dans le modèle displaced lognormal

On considère un sous jacent S qui suit la dynamique suivante

$$dS(t) = \sigma(S(t) - \theta) dW_t$$

où W est un mouvement Brownien sous la probabilité risque neutre considérée. On a donc

$$S(t) = \theta + (S(0) - \theta)e^{-\frac{\sigma^2}{2}t + \sigma W_t}$$

ce qui implique que le sous jacent prend ses valeurs dans $]\theta, +\infty[$.

On veut montrer que le prix d'un call dans ce modèle peut dépasser la limite supérieure du modèle Black Scholes. C'est à dire $\exists K>0, \mathbb{E}\big[(S(T)-K)^+\big]>S(0)$

Si $\theta < 0$ et K = 0, on a:

$$\mathbb{E}[(S(T)^+] = \int_0^{+\infty} x f_{S(T)}(x) dx$$

où $f_{S(T)}$ est la densité de probabilité de S(T).

Or

$$S(0) = \mathbb{E}[S(T)] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{S(T)}(x) dx = \int_{0}^{+\infty} x f_{S(T)}(x) dx + \int_{-\infty}^{0} x f_{S(T)}(x) dx$$

Comme $f_{S(T)}$ est positive et continue sur \mathbb{R} , il faudrait que $\forall x \in]-\infty, 0[, f_{S(T)}(x) = 0$ pour que $\int_{-\infty}^{0} x f_{S(T)}(x) dx = 0$. Or

$$\mathbb{Q}(S(T) < 0) = \mathbb{Q}(\mathcal{N}(0, 1) < \frac{\log(\frac{-\theta}{S(0) - \theta}) + \frac{\sigma^2}{2}T}{\sigma\sqrt{T}}) = 1 - \Phi\left(\frac{\log(\frac{-\theta}{S(0) - \theta}) + \frac{\sigma^2}{2}T}{\sigma\sqrt{T}}\right)$$
$$= \int_{-\infty}^{0} f_{S(T)}(x) dx > 0$$

Cela prouve que $\exists x \in]-\infty, 0[, f_{S(T)}(x) \neq 0$ et que $\int_{-\infty}^{0} x f_{S(T)}(x) dx < 0$

Donc

. Le Call étant une fonction décroissante et continue du strike, on en déduit

$$\exists K > 0, \ Call(S(0), K) > S(0)$$

2 Différence de distribution entre probabilité risque neutre et terminale

Sous la probabilité risque neutre, le payoff du swaption se note

$$(S(T_0, T_N, x(T_0), y(T_0)) - K)^+$$

. On a vu que sous cette probabilité, la dynamique de x s'écrit sous la forme

$$dx(t) = (y(t) - \chi(t)x(t)) dt + \sigma_r(t) dWt$$

où W est un mouvement Brownien sous \mathbb{Q} .

Le payoff conserve la même expression, à un facteur indépendant de x près, sous la probabilité terminale \mathbb{Q}^{T_N} . Néanmoins, la dynamique de x peut se réécrire sous la forme

$$dx(t) = (y(t) - \sigma_r(t)^2 G(t, T_N) - \chi(t)x(t)) dt + \sigma_r(t) dW_t^{T_N}$$

où $W^{{\cal T}_N}$ est également un mouvement Brownien mais sous la probabilité terminale

On veut montrer ici que la probabilité que le payoff s'annule est plus grande sous la mesure terminale.

On note

$$\mu_1(t) = (y(t) - \chi(t)x(t))
\mu_2(t) = (y(t) - \sigma_r(t)^2 G(t, T_N) - \chi(t)x(t))$$

et $\epsilon(t) \geq 0$ telle que $\mu_1(t) = \mu_2(t) + \epsilon(t)$.

Comme W sous \mathbb{Q} a la même loi que W^{T_N} sous \mathbb{Q}^{T_N} , on a:

$$\begin{split} \forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}), \qquad & \mathbb{Q}\left(\int_0^{T_0} \mu_1(t) \mathrm{d}t + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) \mathrm{d}W_t \in A\right) \\ & = \mathbb{Q}^{T_N}\left(\int_0^{T_0} \mu_1(t) \mathrm{d}t + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) \mathrm{d}W_t^{T_N} \in A\right) \\ & = \mathbb{Q}^{T_N}\left(\int_0^{T_0} (\mu_2(t) + \epsilon(t)) \mathrm{d}t + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) \mathrm{d}W_t^{T_N} \in A\right) \end{split}$$

Hypothèse: Si on considère que ϵ est déterministe, la quantité précèdente se réécrit:

$$\mathbb{Q}^{T_N} \left(\int_0^{T_0} \mu_2(t) dt + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) dW_t^{T_N} \right) \in \left\{ x - \int_0^{T_0} \epsilon(t) dt , x \in A \right\}$$

On note

$$O = S(T_0, T_N, \cdot, y(T_0))^{-1}(] - \infty, K])$$

, qui est un fermé car image réciproque d'un fermé par une application continue.

On sait que S est une fonction monotone croissante et continue de x. De plus, $\lim_{x\to\infty} S(T_0,T_N,x,y(T_0)) = +\infty$ et $\lim_{x\to-\infty} S(T_0,T_N,x,y(T_0)) = -\infty$ par croissance de $T\to G(t,T)$.

On en déduit que
$$O=]-\infty, S(T_0,T_N,\cdot,y(T_0))^{-1}(K)]$$
. Donc $O\in\mathcal{B}(\mathbb{R})=\sigma(]-\infty,b],\ b\in\mathbb{R})$ et $\tilde{O}=\{x-\int_0^{T_0}\epsilon(t)\mathrm{d}t\ ,\ x\in O\}\subset O.$

Ce qui implique que

$$\mathbb{Q}^{T_N} \left(\int_0^{T_0} \mu_2(t) dt + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) dW_t^{T_N} \in \{ x - \int_0^{T_0} \epsilon(t) dt , x \in O \} \right)$$

$$\leq \mathbb{Q}^{T_N} \left(\int_0^{T_0} \mu_2(t) dt + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) dW_t^{T_N} \in O \right)$$

Enfin

$$\left| \mathbb{Q} \left(\int_0^{T_0} \mu_1(t) dt + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) dW_t \in O \right) \le \mathbb{Q}^{T_N} \left(\int_0^{T_0} \mu_2(t) dt + \int_0^{T_0} \sigma_r(t) dW_t^{T_N} \in O \right) \right|$$

Il reste à montrer le résultat si ϵ n'est pas déterministe.

3 Signe du skew dans le modèle normal avec des prix dans le modèle displaced log-normal

On definit la volatilité implicite ici par $\tilde{\sigma}$ telle que

$$V_0^N(S(0), K, \tilde{\sigma}, T) = V_0^{LD}(S(0), K, T, \sigma, \theta)$$

où V_0^N est le prix du call dans le modèle normal et V_0^{LD} le prix du call dans le modèle displaced log-normal.

On veut prouver ici que la pente de la volatilité implicite, définit comme ci dessus, par rapport au strike K est positive

Si on note

$$\tilde{x} = \frac{S(0) - K}{\tilde{\sigma}\sqrt{T}}$$

, il vient:

$$\begin{split} V_0^{LD} &= (S(0) - K) \left(\frac{1}{\tilde{x}} \phi(\tilde{x}) + \Phi(\tilde{x})\right) \\ &= (S(0) - K) \tilde{\Phi}(\tilde{x}) \end{split}$$

On note $\tilde{\Phi}(x) = \frac{1}{x}\phi(x) + \Phi(x)$.

Done

$$\tilde{\sigma} = \frac{S(0) - K}{\tilde{x}\sqrt{T}}$$

 et

$$\tilde{x} = \tilde{\Phi}^{-1} \left(\frac{V_0^{LD}}{S(0) - K} \right)$$

On en déduit

$$\frac{\partial \tilde{\sigma}}{\partial K} = \frac{-1}{\tilde{x}^2 \sqrt{T}} \Big[\tilde{x} + (S(0) - K) \frac{\partial \tilde{x}}{\partial K} \Big]$$

Or

$$\begin{array}{ll} \frac{\partial \tilde{x}}{\partial K} &= \frac{\partial}{\partial K} \Big(\frac{V_0^{LD}}{S(0) - K}\Big) \times \frac{1}{\tilde{\Phi}'(\tilde{x})} \\ \\ &= \frac{\partial}{\partial K} \Big(\frac{V_0^{LD}}{S(0) - K}\Big) \times \frac{-\tilde{x}^2}{\phi(\tilde{x})} \end{array}$$

Ce qui nous donne

$$\frac{\partial \tilde{\sigma}}{\partial K} = \frac{-1}{\tilde{x}^2 \sqrt{T}} \Big[\tilde{x} - (S(0) - K) \frac{\tilde{x}^2}{\phi(\tilde{x})} \frac{\partial}{\partial K} \left(\frac{V_0^{LD}}{S(0) - K} \right) \Big]$$

On rappelle que

$$\begin{cases} V_0^{LD} = (S(0) - \theta)\Phi(d^+) - (K - \theta)\Phi(d^-) \\ \\ \frac{\partial V_0^{LD}}{\partial K} = -\Phi(d^-) \end{cases}$$

où
$$d^{+/-} = \frac{\log\left(\frac{S(0)-\theta}{K-\theta}\right)}{\sigma\sqrt{T}} + / - \frac{\sigma\sqrt{T}}{2}$$

Ainsi,

$$\begin{split} \frac{\partial}{\partial K} \Big(\frac{V_0^{LD}}{S(0) - K} \Big) &= -\frac{1}{S(0) - K} \Phi(d^-) + \frac{1}{(S(0) - K)^2} V_0^{LD} \\ &= \frac{1}{(S(0) - K)^2} \Big[(S(0) - \theta) \Phi(d^+) - (S(0) - \theta) \Phi(d^-) \Big] \end{split}$$

$$\frac{\partial \tilde{\sigma}}{\partial K} = \frac{-1}{\sqrt{T}} \left[\frac{1}{\tilde{x}} - \frac{(S(0) - \theta)}{\phi(\tilde{x})(S(0) - K)} (\Phi(d^+) - \Phi(d^-)) \right]$$

En substituant par l'expression de \tilde{x} , il vient:

$$\frac{\partial \tilde{\sigma}}{\partial K} = \frac{-1}{\sqrt{T}(S(0)-K)} \left[\tilde{\sigma}\sqrt{T} - (S(0)-\theta)\sqrt{2\pi}(\Phi(d^+)-\Phi(d^-))e^{\frac{1}{2}\frac{(S(0)-K)^2}{\tilde{\sigma}^2T}} \right]$$

Il reste à prouver que cette expression est positive, peut être peut on procéder à une étude de fonction.