Calibration en finance : Mélange de modèles de Black-Scholes

Kheldouni Mohammed-Amine

Octobre 2016 - février 2017

ENPC

Encadré par : Bernard Lapeyre, Professeur à l'Ecole des Ponts ParisTech et Chercheur au CERMICS

Objectifs

- Comprendre comment évaluer le prix d'un sous-jacent avec une modélisation mathématique du marché.
- Confronter le modèle à ses limites en terme de calibration financière.
- Appliquer des notions stochastiques à la finance et connaître l'utilité de tels modèles.

Notions financières

- une option est un produit dérivé qui établit un contrat entre un acheteur et un vendeur.
- ullet T est la maturité ou l'échéance. C'est la date à laquelle une opération doit être réalisée.
- S_t : L'actif sous-jacent à l'instant t est l'actif sur lequel porte une option.
- r: Le taux d'intérêt.
- σ : La volatilité, elle indique l'ampleur des variations du cours d'un actif financier.
- K: Le strike désigne le prix d'exercice d'une option, qui correspond au prix fixé dans le contrat pour l'acquisition ou la cession du sous-jacent.
- Call: Option d'achat d'un instrument financier.
- Put : Option de vente de cet instrument.

Mise en situation

Etant donné les paramètres σ , T, K, S_0 et r on voudrait calculer le prix d'un call ou d'un put sur le marché, pour un actif financier.

Pour cela, on admet le modèle de Black-Scholes, qui donne sous certaines hypothèses le pix d'un *Call* ou d'un *Put*. Ce modèle est démontré dans le livre de Philippe BRIAND sur le modèle de Black-Scholes.

Modèles de Black-Scholes et problèmes de calibration

Modèle de Black-Scholes

Dans ce modèle, on considère le prix de l'action comme un processus stochastique en temps continu S_t et suit certaines hypothèses.

Equation différentielle stochastique

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

avec W_t Un mouvement Brownien standard. Le prix d'un Call est caractérisé par son payoff $(S_T - K)_+$.

Le modèle fournit la formule de Black-Scholes d'un Call (resp. d'un Put) :

$$C(S_0, K, r, t, \sigma) = S_0 \phi(d_1) - K \times e^{-rt} \phi(d_2)$$

$$P(S_0, K, r, t, \sigma) = -S_0 \phi(-d_1) + K \times e^{-rt} \phi(-d_2)$$

Avec:

- ϕ la fonction de répartition de la loi normale centrée réduite.

•
$$d_1 = \frac{1}{\sigma\sqrt{t}}(ln(\frac{S_0}{K}) + (r + \frac{1}{2}\sigma^2)t)$$

$$d_2 = d_1 - \sigma \sqrt{t}$$

On fixe un nombre P de modèles de Black-Scholes dont on va effectuer un mélange selon une certaine distribution de probabilités $(p_1, p_2, ..., p_p)$.

Ainsi on considère le Call, à K, r et t fixés, de notre mélange comme suit :

$$C_m(\lambda, \sigma, p) = \sum_{i=1}^{p} p_i C(\lambda_i, K, r, t, \sigma_i)$$

 $\lambda = (S_{0,1}, ..., S_{0,P}), \quad \sigma = (\sigma_1, ..., \sigma_P), \quad p = (p_1, ..., p_P)$



Calibration en finance

 $\beta_* = (\lambda, \sigma, p)$ sont nos données de départ pour K fixé. On retrouve la valeur β_* par une méthode des moindres carrés sur plusieurs prix d'exercice $(K_1, ..., K_M)$, minimisant les résidus des prix.

Pour un call:

$$\min \sum_{j=1}^{M} (C_{m,j}(\beta) - \alpha_j)^2$$

$$s.c. \sum_{i=1}^{p} p_i = 1$$

 α_j étant le prix du Call calculé avec les valeurs de β_* pour un $Strike\ K_j$.

Il est important de comprendre que cette méthode d'optimisation prouve une certaine bijection entre les valeurs financières λ , σ et la distribution p du mélange et le prix d'une option (d'achat ou de vente) sur le marché.

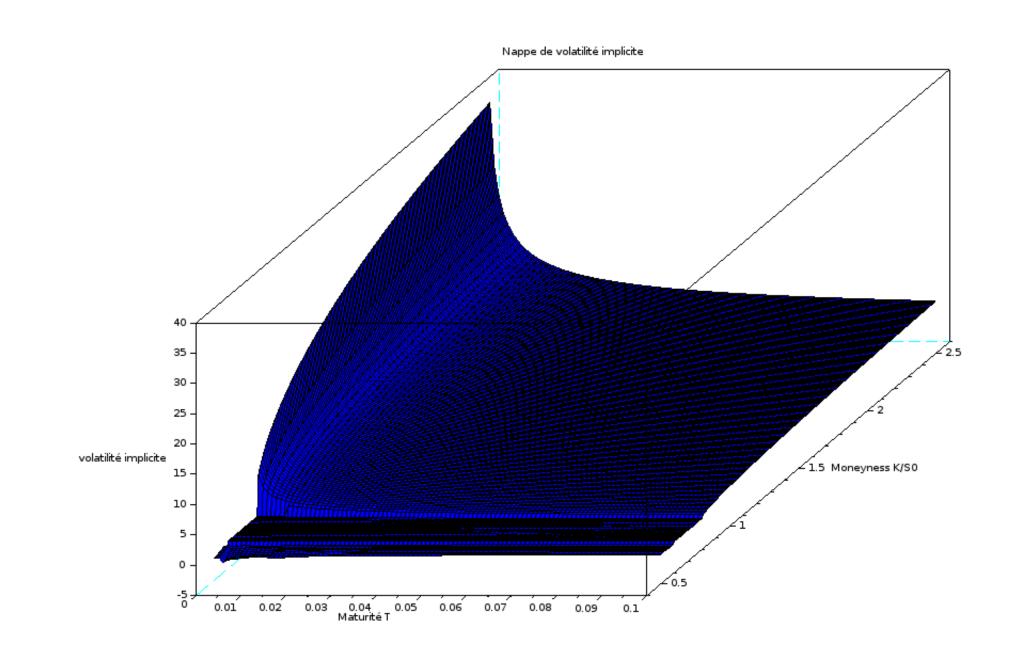
Volatilité implicite

On souhaite parfois retrouver la volatilité à travers le modèle de Black-Scholes pour anticiper sur le prix d'un actif.

Comme démontré dans le livre de Peter TANKOV, l'inversion de la formule de Black-Scholes est possible :

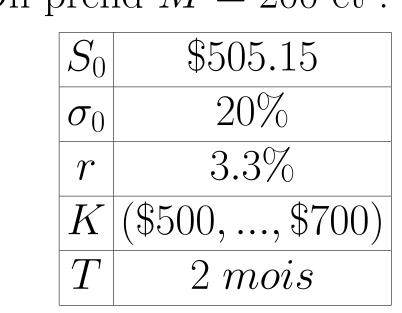
$$\exists ! \sigma_* / C_{BS}(S_0, K, r, t, \sigma_*) = C_{march\acute{e}}$$

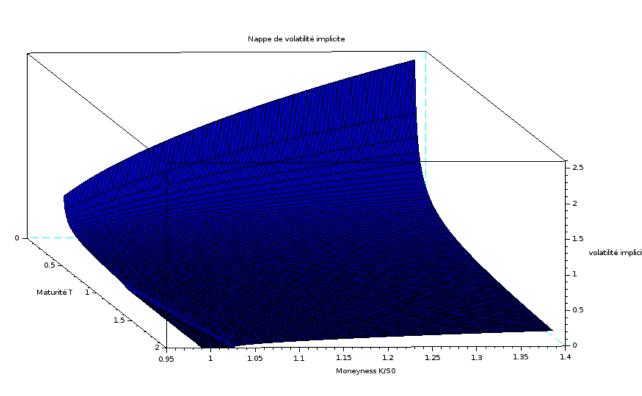
On appelle cette volatilité, la **volatilité implicite**. En utilisant un algorithme de dichotomie ou une méthode de Newton sur SCILAB, on obtient un graphe tridimensionnel appelé **la surface de la volatilité**.



Application à un actif:

On prend M = 200 et :



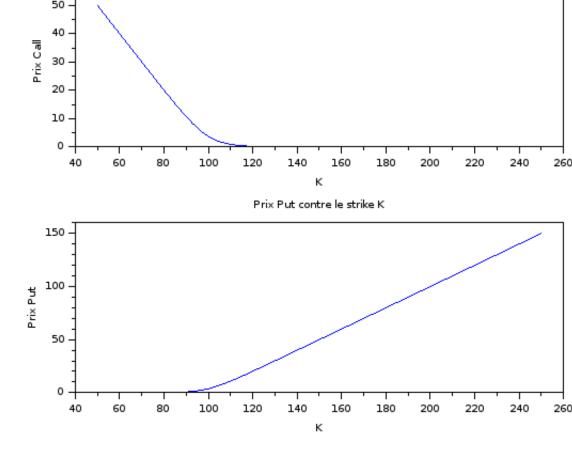


Résultats

On prend P=2• $\lambda = (100, 100)$ • $\sigma = (0.2, 0.4)$

p = (0.5, 0.5)

• r = 0• K = (50, ...150)



On trouve par la fonction d'optimisation non linéaire de SCILAB, optim, un β proche de l'optimum avec une erreur assez faible :

 $\beta_{approx} = (100.001, 100.001, 0.22, 0.36, 0.5, 0.5)$

$$\Rightarrow \quad \epsilon = \frac{\|\beta_{approx} - \beta_*\|}{\|\beta_*\|} \approx 3.16 \times 10^{-4}$$

Les problèmes de calibration :

- L'ensemble des solutions réalisables est trop grand.
- Choix d'un bon intervalle d'exercice K.
- En dimension plus grande, les erreurs de calibration sont encore plus importantes.

Les algorithmes d'optimisation rendent la procédure de calibration numériquement délicate en grande dimension P

Références

- Philippe BRIAND, Le modèle de Black-Scholes, 2003.
- Peter TANKOV, Surface de volatilité, 2015.
- Damiano BRIGO, Fabio MERCURIO, Lognormal-mixture dynamics and calibration to market volatility smiles.
- Pr. Benoite DE-SAPORTA, TP sur les mouvements Brownien et Modèle de Black-Scholes (finance en temps continu)



ParisTech