



Об одном вязкостном решении уравнения Г- теплопроводности в связи с формулой Блэка- Шоулза для модели стохастической волатильности.



Данилова Н.В., Белявский Г.И.

ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ, МЕХАНИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ
НАУК
им. И.И. ВОРОВИЧА
ЮЖНОГО ФЕДЕРАЛЬНОГО УНИВЕРСИТЕТА,

поддержано проектом РНФ 25-11-00094

Дивноморск, июнь 2025 года

1. Модель Блека-Шоулса.
2. Модель Хестона.
3. Модель неопределенной волатильности
4. Модель Блека-Шоулса.

Основная задача и ее обобщения

1. Модель Блэка-Шоулса

$W(t)$ -стандартный винеровский процесс на стохастическом базисе: $\langle C[0, T], (F_t^W)_{t \geq 0}, F_T^W, P^W \rangle$

Рассматривается уравнение: $dS(t) = \sigma S(t)dW(t)$ с начальным условием $S(0) = S_0$

Требуется вычислить $Y(t) = E(f(S(T))/F_t^W)$, функция $f(x) \geq 0$, и математическое ожидание
 $E(f(S(T)))$ – конечно

Функция $V(t, x) \in C^{1,2}$ - решение уравнения: $\frac{\partial V}{\partial t} + \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} = 0, V(T, x) = f(x) \Leftrightarrow V(t, x) = E_{t,x}(f(S_T))$

$$Y(t) = V(t, S(t))$$

2. Модель Хестона

$W(t) = \begin{pmatrix} W_1(t) \\ W_2(t) \end{pmatrix}$ -двумерный винеровский процесс с $dW(t) \in N\left(0, \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} dt\right)$

Рассматривается уравнение: $dS(t) = \sqrt{X(t)}S(t)dW_1(t)$

$$dX(t) = a(A - X(t))dt + b\sqrt{X(t)}dW_2(t)$$

с начальными условиями $S(0) = S_0, X(0) = X_0$

Требуется вычислить $Y(t) = E(f(S(T))/F_t^W)$

Функция $V(t, x, y) \in C^{1,2,2}$ - решение уравнения $\frac{\partial V}{\partial t} + a(A - y)\frac{\partial V}{\partial y} + \frac{1}{2}\left(yx^2\frac{\partial^2 V}{\partial^2 x} + 2b\rho xy\frac{\partial^2 V}{\partial x \partial y} + b^2y\frac{\partial^2 V}{\partial^2 y}\right) = 0, V(T, x, y) = f(x) \Leftrightarrow V(t, x, y) = E_{t,x,y}(f(S_T))$

$$Y(t) = V(t, S(t), X(t))$$

Steven L. Heston. A closed-form solution for option with stochastic volatility with application to bond and currency options//1993.- V6. – N2. - 327-343

Основная проблема: волатильность является ненаблюдаемой компонентой

Решение проблемы в объединении

{Модель Хестона}U{Нелинейная фильтрация}

$$Y(t) = V(t, S(t), \pi(t)); \pi(t) = \operatorname{argmax} \varphi(t, y); \varphi(t, y) dy = E(I(dy)/F_t^S)$$

Липцер Р.Ш., Ширяев А.Н. Статистика случайных процессов./1974.-Наука.-656 стр.

Дискретная модель (Эйлер-Мурояма)

$$R_n = \frac{S_n - S_{n-1}}{S_n}; R_n = \sqrt{X_n h} \varepsilon_n^1, X_n = \hat{X}_{n-1} + a(A - \hat{X}_{n-1})h + \sqrt{\hat{X}_{n-1} h} \varepsilon_n^2, \quad h \text{ - шаг по оси времени}$$

Условно-нормальный закон распределения

$$Law \left(\left(\frac{\frac{R_n}{\sqrt{X_n h}}}{\frac{X_n - \hat{X}_{n-1} - a(A - \hat{X}_{n-1})h}{\sqrt{\hat{X}_{n-1} h}}} \right) / \hat{X}_{n-1} \right) = N \left(0, \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} \right)$$

Байесовская оценка

$$\hat{X}_n = \operatorname{argmin}_y \left[\frac{R_n^2}{y} + 2\rho \frac{R_n(y - \hat{X}_{n-1} - a(A - \hat{X}_{n-1})h)}{\sqrt{y\hat{X}_{n-1}}} + \frac{(y - \hat{X}_{n-1} - a(A - \hat{X}_{n-1})h)^2}{\hat{X}_{n-1}} \right]$$

Дискретная модель (условно гауссовские распределения)

$$S_n = S_{n-1} \left(1 + \sqrt{X_{n-1} h} \varepsilon_n^1 \right), X_n = X_{n-1} + a(A - X_{n-1})h + b\sqrt{X_{n-1} h} \varepsilon_n^2$$

Требуется вычислить $Y(n) = E(f(S(N))/F_n^\varepsilon)$

Рекуррентные уравнения(Формула Тейлора второго порядка):

$$\begin{aligned} V(n, x, y) &= V(n+1, x, y) + a(A - y)hV_y(n+1, x, y) + \frac{x^2yh}{2}V_{x,x}(n+1, x, y) + \\ &\quad \rho byhV_{x,y}(n+1, x, y) + \frac{b^2yh}{2}V_{y,y}(n+1, x, y) \end{aligned}$$

$$Y(n) = V(n, S_n, \hat{X}_n)$$

Апостериорная модель

Рассматриваются банахово пространство ограниченных функций $l_\infty([0, T])$, вероятностное пространство $\langle l_\infty, \mathcal{B}(l_\infty), \mathcal{P} \rangle$

$\Sigma \subset l_\infty : \Sigma_t = \{x \in R^+ : \exists (\sigma \in \Sigma) \wedge (\sigma(t) = x)\}$ – компакт для всякого $t \in [0, T]$

На основе любой вероятностной меры $P \in \mathcal{P}$

можно определить меру $P_\Sigma(A) = \begin{cases} P(A \cdot \Sigma) / P(\Sigma), & \text{если } P(\Sigma) \neq 0 \\ 0, & \text{если } P(\Sigma) = 0 \end{cases}$,

\mathcal{P}_Σ -семейство таких мер

Рассмотрим независимые случайные процессы, каждый определен на своем стохастическом базисе $\langle C[0, T], (F_t^W)_{t \geq 0}, F_T^W, P^W \rangle$ и $\langle l^\infty[0, T], (F_t^X)_{t \geq 0}, F_T^X, \mathcal{P}_\Sigma \rangle$

Уравнение

$$dS(t) = X(t)S(t)dW(t)$$

Данный процесс является мартингалом по отношению к фильтрации $(F_t^W \times F_t^X)_{t \geq 0}$ и любой меры из $P^W \times \mathcal{P}_\Sigma$ поскольку выполнено условие Новикова

Надо вычислить субмартингал

$$Y(t) = \sup_{Q \in P^W \times \mathcal{P}_\Sigma} E_Q f(S_T / F_t^W).$$

Пусть $M(t)$ – верхняя огибающая, $m(t)$ - нижняя огибающая. семейства срезов Σ_t . Пусть $\langle [m(t), M(t)], \mathcal{B}([m(t), M(t)]), \mathcal{P}(t) \rangle$

Для вычисления субмартингала $Y(t)$ используем уравнение Якоби – Беллмана-Гамильтона

$$\frac{\partial V}{\partial t} + \frac{x^2}{2} \sup_{p \in \mathcal{P}(t)} E \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} \sigma^2 = 0$$

которое преобразуется в нелинейное уравнение теплопроводности

$$\frac{\partial V}{\partial t} + \frac{x^2}{2} \left[\frac{M^2(t) - m^2(t)}{2} \left| \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} \right| + \frac{M^2(t) + m^2(t)}{2} \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} \right] = 0 \text{ с краиним условием } V(T, x) = f(x)$$

Если $f(x)$ -непрерывная функция, то существует единственное вязкостное решение уравнения: $V(t, x)$.

M.Crandall, H. Ishii, P.Lions. User's guide to the viscosity solution of second order particle differential equation // Appeared in bulletin of the American mathematical society. 1992. v.27.N1. 1-67

Субmartингал

$$Y(t) = V(t, x)$$

Теорема. Если крайнее условие $f(x)$ -непрерывная и выпуклая функция, то

решение нелинейного уравнения теплопроводности – выпуклая функция, удовлетворяющая линейному уравнению теплопроводности

$$\frac{\partial V}{\partial t} + \frac{x^2 M^2(t)}{2} \frac{\partial^2 V}{\partial x^2} = 0$$

Схема доказательства. Сначала рассматривается дискретная модель, возникающая в результате разбиения интервала $[0, T]$ на N одинаковых частей:

$S_n^N = S_{n-1}^N \left(1 + \sqrt{\frac{T}{N}} X_{n-1}^N \varepsilon_n \right)$, ε_n - независимые радемахеровские случайные величины
(S^N - дискретная версия процесса S ; X^N - дискретная версия процесса X)

Затем для этой модели рассматривается последовательность функций $V_n^M(x) = \max_{m_n^N \leq X_n^N \leq M_n^N, \dots, m_N^N \leq X_N^N \leq M_N^N} E(f(S_N^N) / S_n^N = x)$, для которой определяется рекуррентное

уравнение $V_n^N(x) = \max_{m_n^N \leq y \leq M_n^N} E V_{n+1}^N \left(x \left(1 + y \sqrt{\frac{T}{N}} \varepsilon_n \right) \right)$, $V_N^N(x) = f(x)$.

Методом индукции назад доказывается, что последовательность $V_n^N(x)$ – последовательность выпуклых функций.

Применение формулы Тейлора второго порядка позволяет записать приближенное уравнение для данной последовательности

$$\begin{aligned}\tilde{V}_n^M(x) &= \tilde{V}_{n+1}^M(x) + \frac{T}{2N} \max_{m_n^N \leq y \leq M_n^N} y^2 \left(\tilde{V}_{n+1}^M(x) \right)''_{x,x} = \tilde{V}_{n+1}^M(x) + \\ &\frac{T}{2N} \left[\frac{(M_n^N)^2 - (m_n^N)^2}{2} \left| \left(\tilde{V}_{n+1}^M(x) \right)''_{x,x} \right| + \frac{(M_n^N)^2 + (m_n^N)^2}{2} \left(\tilde{V}_{n+1}^M(x) \right)''_{x,x} \right]. \tilde{V}_n^M(x) = f(x)\end{aligned}$$

Определим полунепрерывные справа кусочно-постоянные функции:

$$\tilde{V}^N(t, x) = \tilde{V}_{n-1}^N(x), (n-1)\frac{T}{N} \leq t < n\frac{T}{N}; V^N(t, x) = V_{n-1}^N(x), (n-1)\frac{T}{N} \leq t < n\frac{T}{N}$$

Первая – приближенное решение уравнения Гамильтона-Якоби-Беллмана, поэтому $\lim_{N \rightarrow \infty} \tilde{V}^N(t, x) = V(t, x)$, для произвольного x

Для второй $\lim_{N \rightarrow \infty} (V^N(t, x) - \tilde{V}^N(t, x)) = 0$, для произвольного x . Поэтому для второй

$$\lim_{N \rightarrow \infty} V^N(t, x) = V(t, x)$$

G.Barles,P.Saganidis. Convergence of approximation schemes for fully nonlinear second order equations// 1991.- Asymptotic Analysis 4. – 271-283

$$f(x) = \max(x, 0), M(t) = \sigma^a, m(t) = \sigma^d$$

Справедливая цена:

$$S_0 \Phi \left(\frac{\ln \frac{S_0 + T(\sigma^a)^2}{K}}{\sigma^a \sqrt{T}} \right) - K \Phi \left(\frac{\ln \frac{S_0 - T(\sigma^a)^2}{K}}{\sigma^a \sqrt{T}} \right) \leq C \leq S_0 \Phi \left(\frac{\ln \frac{S_0 + T(\sigma^b)^2}{K}}{\sigma^b \sqrt{T}} \right) - K \Phi \left(\frac{\ln \frac{S_0 - T(\sigma^b)^2}{K}}{\sigma^b \sqrt{T}} \right)$$