

Вычисление цен опционов в моделях со стохастической волатильностью

П.А. Лужецкая¹, О.Е. Кудрявцев²

¹Донской государственной технической университет

²Ростовский филиал Российской таможенной академии

Аннотация: В статье мы предлагаем новый эффективный метод вычисления цен барьерных опционов в моделях со стохастической волатильностью, которые могут допускать скачки. Мы используем условие «локальной согласованности» для аппроксимации процесса вариации конечной, но достаточно плотной цепью Маркова. В результате, мы получаем модель Леви с переключением режимов по волатильности, размерность соответствующей задачи снижается на единицу и сводится к решению системы интегро-дифференциальных уравнений. Мы применяем метод приближенной факторизации Винера-Хопфа для эффективного решения полученной системы. Метод может быть применен для случая моделей Хестона, Бейтса и других моделей Леви со стохастической волатильностью. Численные эксперименты показывают, что предложенный метод на примере модели Хестона хорошо согласуется с гибридными конечно-разностными схемами и методом симуляций Монте-Карло.

Ключевые слова: математическое моделирование, опционы, численные методы, марковские цепи, стохастическая волатильность, модель Хестона

Адекватное моделирование финансовых рынков является одной из приоритетных задач финансовой математики. В качестве главного недостатка модели геометрического броуновского движения или более общей экспоненциальной модели Леви можно назвать постоянную дисперсию приращений за фиксированный промежуток времени. В связи с этим в последние годы все чаще внедряются модели со случайной волатильностью [1,2,3]. В указанных моделях волатильность представляет собой диффузионный процесс, коррелированный с базисным процессом.

Первые общие модели со стохастической волатильностью, обобщающие геометрическое броуновское движение, появились в конце восьмидесятых (подробнее, см. [4]). Рассматривая случайную волатильность, можно объяснить эффект “улыбки волатильности” невозможный в классической модели Блэка-Шоулса. Вместе с тем, инфинитезимальный оператор соответствующего процесса становился уже двумерным. В результате, базовые задачи в этих моделях, такие как вычисление

безарбитражных цен европейских опционов, сводились к численному решению трёхмерного уравнения с частными производными, не имеющего явных формул для решения.

В более поздних работах предлагалось рассматривать модель, в которой базовый актив и волатильность не коррелируют, и использовать осреднение классической формулы Блэка-Шоулса по траекториям волатильности. Однако отсутствие корреляции не позволяет описать важные эффекты асимметрии распределений, наблюдаемые на финансовых рынках.

Основополагающей в практическом и теоретическом плане можно считать работу [5], в которой была построена популярная до сих пор модель Хестона (Heston model). В этой модели цена базового актива S_t коррелирует с волатильностью, которая следует процессу квадратного корня $\sqrt{V_t}$, использовавшемуся в [6]. Таким образом, мы получаем два стохастических дифференциальных уравнения:

$$\frac{dS_t}{S_t} = rdt + \sqrt{V_t}dW_t^1, \quad (1)$$

$$dV_t = \kappa_V(\theta_V - V_t)dt + \sigma_V \sqrt{V_t}dW_t^2, \quad (2)$$

где V_t – процесс вариации (дисперсии), κ_V – скорость возврата к среднему, θ_V – долгосрочная вариация, r – безрисковая процентная ставка, σ_V – волатильность вариации, а винеровские процессы W_t^1 и W_t^2 имеют коэффициент корреляции ρ .

Согласно эмпирическим наблюдениям за финансовыми рынками, волатильность обладает свойством возврата к среднему (англ. “mean reversion”), т.е. имеет тенденцию возвращаться к среднему значению после достижения экстремума. Это свойство учтено в модели Хестона, (см. (1)-(2)).

Однако, модель Хестона не решала проблему непрерывных траекторий. В 1996 г. в работе [7] было предложено добавить к модели со стохастической

волатильностью [5] пуассоновский процесс с нормально распределёнными скачками. Так появилась не менее популярная модель Бейтса (Bates model).

В связи с двумерностью инфинитезимального оператора такой модели, возрастает и размерность соответствующих задач. С целью снижения размерности ряд авторов (см., напр., [8]) предлагают использовать марковскую цепь с непрерывным временем для аппроксимации процесса волатильности. В результате, мы получаем модель Леви с переключением режимов по волатильности. Наряду с указанной аппроксимацией, можно учитывать корреляционную структуру и включить зависимость скачков от волатильности.

Аппроксимация диффузионных процессов с помощью марковских цепей подробно описана в работе [9]. Марковская цепь с непрерывным временем строится так, чтобы вероятности перехода из каждого состояния сохраняли соответствующие мгновенные снос и волатильность. При этом, для каждого выбранного состояния только соседние состояния могут быть достигнуты, по аналогии с триномиальным деревом.

Опишем схему аппроксимации на примере общего процесса со стохастической волатильностью и скачками вида:

$$\begin{aligned}d \log S_t &= \mu(V_t)dt + \sigma(V_t)dW_t^1 + dX_t, \\dV_t &= \alpha(V_t)dt + \beta(V_t)dW_t^2,\end{aligned}\quad (3)$$

где V_t – процесс вариации, $\mu(V_t)$ и $\sigma(V_t)$ – снос и волатильность диффузионной части процесса $\log S_t$, соответственно, зависящие от вариации V_t ;

X_t – чисто негауссовский процесс Леви, коэффициент корреляции W_t^1 и W_t^2 равен ρ .

Пусть процесс V_t аппроксимируется марковской цепью V_t^h , принимающей значения в дискретном подмножестве вещественной оси $V^h = \{V_1^h, V_2^h, \dots, V_N^h\}$, где h – длина шага между соседними состояниями, N –

число состояний. Обозначим через $\Lambda = (\lambda_{kj})$ – матрицу интенсивностей данной марковской цепи, которая должна удовлетворять условию локальной согласованности (подробнее см. [9]). Приведем одну из таких приближенных схем, где матрица Λ имеет трехдиагональный вид со следующими элементами:

$$\begin{aligned}\lambda_{k,k-1} &= \frac{1}{2h^2} \beta(V_k^h)^2 + \frac{1}{h} \alpha_-(V_k^h), \\ \lambda_{k,k} &= -\frac{1}{h^2} \beta(V_k^h)^2 - \frac{1}{h} |\alpha(V_k^h)|, \\ \lambda_{k,k+1} &= \frac{1}{2h^2} \beta(V_k^h)^2 + \frac{1}{h} \alpha_+(V_k^h),\end{aligned}$$

где $0 < k < N$, $\alpha_+ = \max\{0, \alpha\}$, а $\alpha_- = \max\{0, -\alpha\}$.

Первое и последнее состояния выберем отражающими, чтобы вариация не оставалась в пограничных состояниях.

$$\begin{aligned}\lambda_{0,0} &= -\frac{1}{2h^2} \beta(V_0^h)^2 - \frac{1}{h} \alpha_+(V_0^h), \\ \lambda_{0,1} &= \frac{1}{2h^2} \beta(V_0^h)^2 + \frac{1}{h} \alpha_+(V_0^h), \\ \lambda_{N,N-1} &= \frac{1}{2h^2} \beta(V_N^h)^2 + \frac{1}{h} \alpha_-(V_N^h), \\ \lambda_{N,N} &= -\frac{1}{2h^2} \beta(V_N^h)^2 - \frac{1}{h} \alpha_-(V_N^h).\end{aligned}$$

Заметим, что все элементы вне главной диагонали матрицы Λ должны быть неотрицательными, а диагональные элементы удовлетворять соотношению:

$$\lambda_{kk} = -\sum_{j \neq k} \lambda_{kj}.$$

Отметим, что вероятность перехода из состояния k , соответствующего моменту времени t_1 в состояние j , соответствующее моменту времени t_2 равна

$$P(V_{t_2} = j | V_{t_1} = k) = \{\exp((t_2 - t_1)\Lambda)\}_{kj}.$$

Таким образом,

$$P(V_{t+\Delta t} = j | Z_t = k) = \begin{cases} \lambda_{kj} \Delta t + o(\Delta t), & k \neq j; \\ 1 + \lambda_{kk} \Delta t + o(\Delta t), & k = j. \end{cases}$$

Согласно [Ch1], процесс (3) может быть приближённо описан с учётом корреляционной структуры моделью с переключением состояний V_t^h следующим образом. Пусть текущее состояние $V_t^h = V_j^h$, тогда

$$\begin{aligned} d \log S_t = & \left(\mu(V_j^h) - \rho \frac{\sigma(V_j^h) \alpha(V_j^h)}{\beta(V_j^h)} \right) dt + \\ & + \sqrt{1 - \rho^2} \cdot \sigma(V_j^h) dW_t + \rho \frac{\sigma(V_j^h)}{\beta(V_j^h)} \Delta V_t^h + dX_t, \end{aligned} \quad (4)$$

где W_t – стандартное броуновское движение, а процесс изменения состояния ΔV_t^h задаётся формулой:

$$\Delta V_t^h = \begin{cases} +h, & \text{с вероятностью } \lambda_{k,k+1} dt + o(dt), \\ -h, & \text{с вероятностью } \lambda_{k,k-1} dt + o(dt), \\ 0, & \text{с вероятностью } 1 + \lambda_{k,k} dt + o(dt). \end{cases}$$

Таким образом, процесс ΔV_t^h равен нулю за исключением случаев, когда марковская цепь для волатильности меняет состояние.

Инфинитезимальный оператор L_j процесса (4) при условии, что $\log S_0 = x$, а $V_0 = V_j^h$ имеет вид:

$$\begin{aligned} L_j f(x, j) = & \lambda_{j,j} f(x, j) + \left(\mu(V_j^h) - \rho \frac{\sigma(V_j^h) \alpha(V_j^h)}{\beta(V_j^h)} \right) \partial_x f(x, j) + \\ & + \frac{1}{2} (1 - \rho^2) \cdot \sigma^2(V_j^h) \partial_x^2 f(x, j) + \lambda_{j,j+1} f \left(x + \rho \frac{\sigma(V_j^h)}{\beta(V_j^h)} h, j + 1 \right) + \\ & + \lambda_{j,j-1} f \left(x - \rho \frac{\sigma(V_j^h)}{\beta(V_j^h)} h, j - 1 \right) + L_X f(x, j), \end{aligned}$$

где L_X – инфинитезимальный оператор процесса Леви X_t .

В статье мы предлагаем новый эффективный метод вычисления барьерных опционов для широкого класса моделей со стохастической волатильностью. Для определенности рассмотрим опционы put с ценой исполнения K , барьером снизу H и сроком T . Обозначим цену такого опциона в модели (1) в момент времени t при условии, что $\log S_t/H =$

x , $V_t = v$, через $F(t, x, v)$. Мы используем условие локальной согласованности для приближения процесса волатильности конечной, но достаточно плотной описанной выше марковской цепью. Таким образом, мы получаем приближенную модель (4) с переключением состояний V_t^h . В результате размерность задачи снижается на единицу и сводится к решению системы интегро-дифференциальных уравнений:

$$(\partial_t + L_j - r)V(t, x, j) = 0, t < T, x > 0,$$

$$V(T, x, j) = (K - He^x)_+, x > 0,$$

$$V(t, x, j) = 0, t \leq T, x \leq 0.$$

Здесь L_j обозначает инфинитезимальный генератор, соответствующий состоянию j процесса вариации (4), а $V(t, x, j) = F(t, x, V_j^h)$.

Для решения полученной системы можно применить любую из стандартных конечно-разностных схем, но при наличии скачков этот подход может встретить определенные трудности, связанные с аппроксимацией нелокальной интегральной части. Вместо этого, мы предлагаем воспользоваться алгоритмом приближенной факторизации, который применим для вычисления барьерных опционов в моделях Леви с переключением режимов по параметрам процесса (см. [10]). Мы решаем полученную систему, применяя экстраполяцию Ричардсона по количеству дат мониторинга пересечения барьера.

В качестве примера рассмотрим модель Хестона со следующими параметрами: начальная вариация $V_0 = 0.01$, скорость возврата к среднему $\kappa_V = 2.0$, долгосрочная вариация $\theta_V = 0.01$, безрисковая процентная ставка $r = 9.53\%$, волатильность вариации $\sigma_V = 0.2$, коэффициент корреляции $\rho = 0.5$.

В таблице №1 представлены цены барьерного опциона put с барьером снизу $H = 90$ и ценой исполнения $K = 100$ при деньгах и вне денег,



рассчитанные тремя численными методами: методом Винера-Хопфа, методом деревьев [11] и оптимизированным методом Монте-Карло [12].

Таблица № 1

Цены барьерного опциона put с барьером снизу в модели Хестона

Цена акции	Цена опциона		
	Метод Винера-Хопфа	Метод деревьев	Метод Монте-Карло
S=\$100	0.328340	0.323404	0.306392
S=\$105	0.101631	0.106371	0.100328
S=\$110	0.028335	0.030285	0.028897

Как видно из таблицы № 1, что все методы хорошо согласуются. В деньгах наш метод лучше согласуется с методом деревьев [11], а вне денег – с методом Монте-Карло [12].

Благодарность. Исследование выполнено при финансовой поддержке РФФИ, проект № 18-01-00910А.

Литература

1. Cont, R. and P. Tankov, 2004. Financial modelling with jump processes. Chapman & Hall/CRC.
2. Гречко А.С., Кудрявцев О.Е. Методы анализа волатильности российского финансового рынка для широкого класса моделей // Инженерный вестник Дона, 2016, №4 URL: ivdon.ru/ru/magazine/archive/n4y2016/3924.
3. Мисюра В.В., Мисюра И.В. Обработка и фильтрация сигналов. Современное состояние проблемы // Инженерный вестник Дона. 2013, №4. URL: ivdon.ru/ru/magazine/archive/n4y2013/2130.
4. Hull, J.C., 2012. Options, futures, and other derivatives. Prentice Hall.
5. Heston, S.L., 1993. A closed-form solution for options with stochastic volatility with applications to bond and currency options. Review of Financial Studies, 6: 327-344.
6. Cox, J.C., J.E. Ingersoll and S.A. Ross, 1985. A Theory of the Term Structure of Interest Rates. Econometrica, 53: 385-408.



7. Bates, D.S., 1996. Jumps and Stochastic Volatility: Exchange Rate Processes Implicit in Deutsche Mark Options. *Review of Financial Studies*, 9: 69–107.
8. Chourdakis, K., 2005. Levy Processes Driven by Stochastic Volatility. *Asia-Pacific Finan. Markets*, 12: 333-352.
9. Kushner, H.J., 1990. Numerical Methods for Stochastic Control Problems in Continuous Time. *SIAM Journal of Control and Optimization*, 5: 999-1048.
10. Кудрявцев О.Е. Быстрый и эффективный метод оценивания барьерных опционов в моделях Леви с переключением режимов по параметрам процесса // Научно-технические ведомости Санкт-Петербургского государственного политехнического университета. Информатика. Телекоммуникации. Управление. 2010. №1 (93). С. 136-141.
11. Briani, D.M., L. Caramellino and A. Zanette, 2017. A Hybrid Approach for the Implementation of the Heston Model. *IMA Journal of Management Mathematics*, 4: 467-500.
12. Alfonsi, A., 2010. High order discretization schemes for the CIR process: application to affine term structure and Heston models. *Mathematics of Computation*, 79: 209-237.

References

1. Cont, R. and P. Tankov, 2004. *Financial modelling with jump processes*. Chapman & Hall/CRC.
2. Grechko A.S., Kudryavtsev O.E. *Inzenernyj vestnik Dona*, 2016, №4. URL: ivdon.ru/ru/magazine/archive/n4y2016/3924.
3. Misyura V.V., Misyura I.V. *Inzenernyj vestnik Dona*, 2013, №4. URL: ivdon.ru/ru/magazine/archive/n4y2013/2130.
4. Hull, J.C., 2012. *Options, futures, and other derivatives*. Prentice Hall.
5. Heston, S.L., 1993. *Review of Financial Studies*, 6: 327-344.
6. Cox, J.C., J.E. Ingersoll and S.A. Ross, 1985. A Theory of the Term Structure of Interest Rates. *Econometrica*, 53: 385-408.



7. Bates, D.S., 1996. Jumps and Stochastic Volatility: Exchange Rate Processes Implicit in Deutsche Mark Options. *Review of Financial Studies*, 9: 69–107.
8. Chourdakis, K., 2005. Levy Processes Driven by Stochastic Volatility. *Asia-Pacific Finan. Markets*, 12: 333-352.
9. Kushner, H.J., 1990. Numerical Methods for Stochastic Control Problems in Continuous Time. *SIAM Journal of Control and Optimization*, 5: 999-1048.
10. Kudryavtsev O.E. *Nauchno-tekhnicheskiye vedomosti Sankt-Peterburgskogo gosudarstvennogo politekhnicheskogo universiteta. Informatika. Telekommunikatsii. Upravleniye*. 2010. №1 (93). pp. 136-141.
11. Briani, D.M., L. Caramellino and A. Zanette, 2017. *IMA Journal of Management Mathematics*, 4: 467-500.
12. Alfonsi, A., 2010. High order discretization schemes for the CIR process: application to affine term structure and Heston models. *Mathematics of Computation*, 79: 209-237.