

# ОБ ИГРЕ НА ХВОСТЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ НА ПРИНЦИП МИНИМУМА ДОХОДНОСТИ С СС-VAR НА РЫНКАХ ОПЦИОНОВ

Агасандян Г.А.

Вычислительный центр им. А.А. Дородницына ФИЦ ИУ РАН, г. Москва

agasand17@yandex.ru

Ключевые слова: континуальный критерий VaR, бета-распределение, хвост распределения, прогнозная плотность, стоимостная плотность, принцип минимума доходности, регрессия, процедура Неймана-Пирсона.

## Введение

Работа служит непосредственным продолжением [1]. Ее также можно рассматривать в рамках проблемы применения континуального критерия VaR (СС-VaR) на финансовых рынках в условиях, когда инвестор предлагает лишь частичный прогноз в отношении будущих случайных свойств базового актива рынка опционов [2-4]. В остальном инвестор склонен соглашаться с рынком, который проявляет себя в ценах опционов. Именно в такой ситуации оказывается востребованным принцип минимума доходности (ПМД), который позволяет инвестору в задачу оптимизации по СС-VaR естественным образом встроить задачу определения недостающей информации о будущем движении базового актива.

Как и в работе [1], при решении задачи инвестирования здесь применяются универсальные приближенные методы, оправданные использованием и для рынка, и для прогноза двухпараметрического бета-распределения, с которым возникают затруднения в получении точного аналитического решения. Но, если в работе [1] (а также в [2] аналитическими средствами) изучались традиционные постановки задач, таких как игры, на направленном движении рынка, а также покупка или продажа волатильности, здесь постановки задач формально упрощены тем, что в них непосредственно определяются лишь косвенно влияющие на среднее и дисперсию параметры используемых в иллюстративных целях бета-распределений. Изучаются свойства решений, получаемых в задачах инвестирования на рынках опционов применением ПМД. Используется специальный подход, родственному построению регрессии в постановках задач принятия статистических решений. Но применяется он по необходимости для детерминированной части задачи.

## Формализация принципа минимума доходности

Напоминаем основные формулы, важные для понимания постановки проблемы и ее решения (в дополнение к обозначениям и алгоритмам из [1]). Применяемый инвестором критерий СС-VaR требует построения из имеющихся на рынке инструментов такого портфеля, чтобы порождаемый им доход  $q$  удовлетворял неравенствам  $P\{q \geq \phi(\varepsilon)\} \geq 1 - \varepsilon$  сразу для всех  $\varepsilon \in [0, 1]$ , где  $P\{M\}$  – вероятность множества (события)  $M$ , соответствующая прогнозу инвестора [1-4], а функция рискованных предпочтений (ф.р.п.) инвестора  $\phi(\varepsilon)$  – монотонно возрастающая непрерывная функция.

Как обычно, в каждой полностью сформированной задаче с таким критерием задаются прогнозная  $p(\cdot)$  и стоимостная  $c(\cdot)$  плотности вероятности. Ее решение – оптимизация инвестиционного портфеля – основано на анализе функции относительных доходов с использованием процедуры Неймана-Пирсона из математической статистики [5]. В работе для плотностей используется удобное для интерпретации бета-распределение, но для него аналитическое исследование затруднительно и потому применяется наиболее универсальный дискретный алгоритм.

Предлагаемый принцип минимума доходности вызван рассмотрением задач с частичным прогнозом инвестора, моделируемым введением в прогнозную плотность параметра (возможно, векторного), т.е. заданием семейства  $\{p(x; \theta), \theta \in \Theta\}$ . При этом функции  $\phi(\varepsilon)$ ,  $\varepsilon \in [0, 1]$ , и стоимостная плотность  $c(x)$ ,  $x \in [0, 1]$ , разумеется, не зависят от  $\theta$ , но прочие привычные агрегаты задачи, в частности, прогнозная плотность  $p(x; \theta)$ , функция относительных доходов  $\rho(x; \theta) = p(x; \theta)/c(x)$  и диссонант  $\gamma(\varepsilon; \theta)$ , нагружаются теперь дополнительным параметром  $\theta$ .

Решение задачи оптимизации по СС-VaR при фиксированном значении  $\theta$  дает [1-4] средний доход  $R$ , стоимость  $A(\theta)$  оптимального портфеля и среднюю доходность инвестиции  $y(\theta)$

$$R = \int_0^1 \phi(\varepsilon) d\varepsilon, \quad A(\theta) = \int_0^1 \phi(\varepsilon) d\gamma(\varepsilon; \theta), \quad y(\theta) = R/A(\theta) - 1 = R / \int_0^1 \phi(\varepsilon) d\gamma(\varepsilon; \theta) - 1.$$

Поэтому ПМД сводится к требованию максимизации инвестиционной суммы  $A(\theta)$ :

$$\theta_{\min} = \arg \min_{\theta} y(\theta) = \arg \max_{\theta} \int_0^1 \phi(\varepsilon) d\gamma(\varepsilon; \theta)$$

### Игра на хвосте распределения и алгоритм ее решения

Рассмотрим естественный для бета-распределений класс задач на применение ПМД – игры на хвосте распределения. Речь идет о бета-распределенных ценах базового актива и их прогнозе. Именно, для обеих плотностей  $p(\cdot)$  и  $c(\cdot)$  используется двухпараметрическое бета-распределение:

$$\text{Be}(\alpha, \mu): x^{\alpha-1} (1-x)^{\mu-1} / \text{B}(\alpha, \mu), \quad \alpha, \mu > 0, \text{ где}$$

$$\text{B}(\alpha, \mu) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\mu-1} dx = \Gamma(\alpha)\Gamma(\mu) / \Gamma(\alpha + \mu) \quad \text{и} \quad \Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} \exp(-x) dx$$

соответственно бета - и гамма-функции. Далее прогнозная плотность  $p(x) \sim \text{Be}(\alpha, \mu)$ , стоимостная плотность  $c(x) \sim \text{Be}(\beta, \nu)$ ,  $\alpha, \mu, \beta, \nu > 1$ . При  $\alpha > \beta$  инвестор будет стремиться к *продаже* левого хвоста распределения, при  $\alpha < \beta$  – к его *покупке*.

В силу внутренней зеркальной симметрии семейства бета-распределений аналогично возникают задачи о *продаже* и *покупке* правого хвоста распределения. При этом параметры  $\alpha$  и  $\beta$  в задаче просто меняются ролями с параметрами  $\mu$  и  $\nu$  соответственно.

Игры с применением ПМД на одном из хвостов распределения интересны сами по себе. но не менее интересно и то, как они связаны (если вообще связаны) с играми, рассмотренными в [1]. Интуитивные соображения, подкрепленные предварительными расчетами, подводят к тому, что продажа, например, левого хвоста (при  $\alpha > \beta$ ) требует и продажи правого (когда  $\mu_{\text{opt}} > \nu$ ), что в итоге сводит такую игру на хвосте к продаже волатильности.

В игре на левом хвосте распределения должны быть заданы три параметра  $\alpha, \beta$  и  $\nu$ , и требуется определить  $\mu_{\text{opt}} = h(\alpha, \beta, \nu)$ . Будет проверяться гипотеза, что

(i)  $h(\beta, \beta, \nu) = \nu$ .

(ii) при фиксированных параметрах  $\beta$  и  $\nu$  функция  $h(\alpha, \beta, \nu)$  монотонно *возрастает* по  $\alpha$ .

Едва ли был бы оправдано применение ПМД при нарушении части (i) гипотезы (о симметричности). Но уже часть (ii) требует дополнительного осмысления, и если не в отношении монотонности, то в ее направленности.

Для подтверждения гипотезы предлагается такая схема вычислительных экспериментов. Задаются тестовые дискретные множества параметров  $\alpha, \beta, \mu, \nu$  в количествах  $I, J, M, N$  соответственно. Для каждого набора значений этих четырех параметров решается стандартная дискретная задача оптимизации по CC–VaR с  $K$  сценариями и находится доходность инвестиции.

Затем для каждой тройки параметров  $\alpha, \beta, \nu$  определяется значение параметра  $\mu$  с минимальной доходностью. Тем самым находится функция  $\mu_{\text{opt}} = h(\alpha, \beta, \nu)$ , и гипотеза может проверяться. В экспериментах, предназначенных для анализа проблемы, выбираются относительно небольшие объемы данных:  $I = J = 12, M = 19, N = 5, K = 20$ , именно

(1)  $\alpha, \beta = 1.25, 1.5, 1.75, 2, 2.25, 2.5, 2.75, 3, 3.25, 3.5, 3.75, 4$ ;

(2)  $\nu = 1.5, 2, 2.5, 3, 3.5$ ;  $\mu_m = 1 + 10(m/M)3, m = 1, 2, \dots, M$ .

Подобный выбор диапазонов для параметров определяется соображениями минимизации практической достаточности и сводится к их небольшим значениям, а для параметра  $\mu$  еще и стремлением во избежание дополнительных систематических ошибок не допускать выхода  $\mu_{\text{opt}}$  на границы диапазона.

### Иллюстративные примеры

Задачи оптимизации по CC–VaR осуществляются для всех пар  $(\alpha, \beta)$  из наборов (1) и каждого значения  $\nu$  из (2). При решении всех таких задач принимается  $\phi(\varepsilon) = \varepsilon^2$ . Получаемые результаты служат основой для построения регрессии. В качестве функции регрессии для каждого значения  $\nu$  принимается полиномиальная функция второй степени, притом фактически одной переменной  $\alpha - \beta$ , к чему подводит сам вид функции относительных доходов, поскольку в данной задаче

$$\rho(x) = p(x)/c(x) = x^{\alpha-\beta} (1-x)^{\mu-\nu} \text{B}(\beta, \nu) / \text{B}(\alpha, \mu)$$

Имеем

(3)  $\mu_{\text{opt}} = h(\nu; \alpha, \beta) = \nu + \vartheta_0 + \vartheta_1(\alpha - \beta) + \vartheta_2(\alpha - \beta)^2$ .

Метод наименьших квадратов на основе построенных данных дает в результате

$$(4) \vartheta_0 = 0.00120266, \vartheta_1 = 0.973058, \vartheta_2 = 0.208499;$$

$$(5) \mu_{opt} = 0.00120266 - 0.973058 (\alpha - \beta) + 0.208499 (\alpha - \beta)^2.$$

Среднеквадратическое отклонение, рассчитанное по остаточной сумме квадратов, равно 0.414601, что представляется вполне приемлемым с учетом грубости дискретной модели и использования относительно высоких значений параметров бета-распределений, ответственных за излишне деликатное поведение их плотности в окрестности нуля и единицы.

Проводится и проверка адекватности (скорее, возможной неадекватности) ПМД-модели, которая подтверждает часть (i) гипотезы. К типичным можно отнести расчеты при  $\nu = 2$  и всех тестируемых  $\alpha$  и  $\beta$ ,  $\alpha = \beta$ , от 0.25 до 2.75. При  $K = 100$  и  $M = 50$  оптимальным по ПМД будет значение  $\mu_{opt} = 1.95112$ , достигаемое при  $m = 29$ . Хотя увеличение до  $M = 100$  не показывает повышения реализованной точности – оптимум достигается при  $m = 59$  и равен  $\mu_{opt} = 2.05379$ , но уже при  $M = 200$  и даже при пониженном объеме  $K = 50$  оптимально  $\mu_{opt} = 2.00201625$  (при  $m = 117$ ).

Соотношения (3)–(5), оперирующие средними характеристиками, тем не менее, с очевидностью говорят также в пользу части (ii) гипотезы. Кроме того, при прогонках по всем  $\alpha$ ,  $\beta$  и  $\nu$ , естественно, не претендующих на теоретическую точность, в каждом эксперименте неравенства  $\alpha > \beta$  и  $\mu_{opt} > \nu$  выполнялись одновременно. И то же в отношении противоположных неравенств, а это уже веское основание для признания гипотезы.

В завершение анализа игр на хвосте распределения приведем результаты подобных игр уже на новых данных, непосредственно не участвовавших в получении соотношений (4), (5). Кроме того, значения параметров распределений для них выходят за пределы интервалов, принятых в модели регрессии. А результаты сопоставляются именно с моделью.

В тесте для покупки фиксируются  $\alpha = 4$ ,  $\beta = 3$ ,  $\nu = 4$ , программа оптимизации по CC-VaR с ПМД дает  $\mu_{opt} = 6,49802$ , по регрессии (5)  $\mu^* = 6,18276$ , и отклонение  $\mu_{opt} - \mu^* = 0,31526$ . Для продажи  $\alpha = 4$ ,  $\beta = 3$ ,  $\nu = 2$ , также  $\mu_{opt} = 3,47072$ , согласно (5)  $\mu^* = 4,23664$ , и отклонение  $\mu_{opt} - \mu^* = -0,76592$ .

Оба эти результата вполне увязываются со среднеквадратическим отклонением в регрессии  $\sigma = 0,414601$  (во всяком случае, согласно правилу «трех сигм» из математической статистики). Соответствующие покупке и продаже левого хвоста графики изображены на рис. 1 слева и справа соответственно.

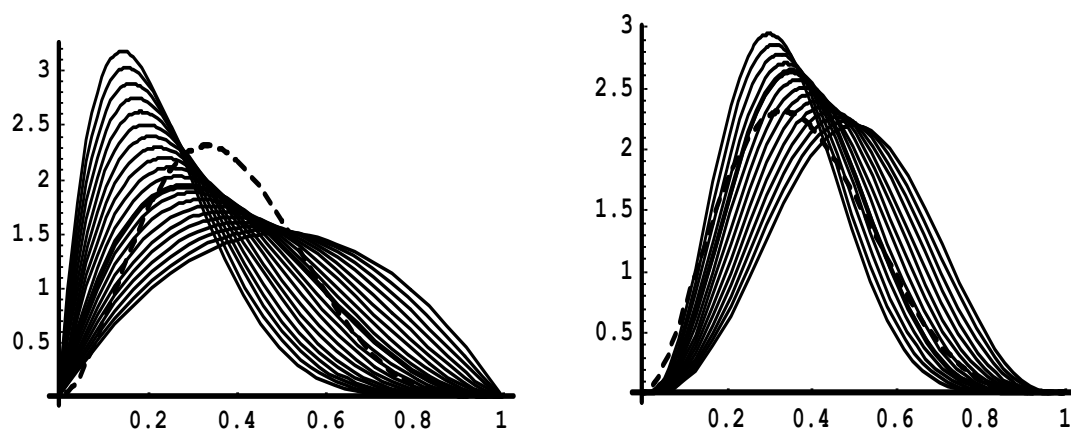


Рис. 1. Графики покупки и продажи левого хвоста.

Отчетливо усматривается, что результатом является одновременно также покупка и продажа волатильности (пунктирная линия отвечает стоимостной плотности, толстая сплошная – прогнозной). Хотя, как это часто бывает, на обе операции накладывается и некоторое смещение (тренд). И все-таки, ценность выводов может показаться несколько сниженной, поскольку решения находятся не аналитическими методами, а численными, и потому не совсем точны.

## Литература

1. *Агасандян Г.А.* Принцип минимума доходности в задачах с  $CC$ -VaR на рынках опционов // Материалы четырнадцатой международной конференции «Управление развитием крупномасштабных систем» MLSD'2020, под общей редакцией С.Н.Васильева, А.Д.Цвиркуна, 5-7 октября. Москва, ИПУ РАН. Печатается в настоящих материалах.
2. *Агасандян Г.А.* Применение континуального критерия VaR на финансовых рынках. М.: ВЦ РАН, 2011. 299 с.
3. *Агасандян Г.А.* Континуальный критерий VaR на сценарных рынках // Информатика и ее применения. // Информатика и её применения, 2018. Т. 12. Вып. 1. С. 32–40.
4. *Агасандян Г.А.* Континуальный критерий VaR и оптимальный портфель инвестора // Управление большими системами. М.: ИПУ РАН, 2018. Вып. 73. С. 6-26.
5. *Крамер Г.* Математические методы статистики / Пер. с англ.– М.: Мир, 1975. 750 с. (Cramer H. Mathematical methods of statistics. – Princeton, NJ, USA: Princeton University Press, 1946. 575 p.)