

# СВОЙСТВА ПРОЦЕДУРЫ УПОРЯДОЧЕНИЯ В СЦЕНАРНОЙ ЗАДАЧЕ ОПТИМИЗАЦИИ ПО СС-VAR<sup>44</sup>

Агасандян Г.А.

Вычислительный центр им. А.А. Дородницына ФИЦ ИУ РАН, г. Москва  
agasand17@yandex.ru

*Аннотация. Работа посвящена проблемам применения введенного автором непрерывного критерия VaR (СС-VaR) на дискретных сценарных рынках. Основные теоретические положения разработанного ранее непрерывного алгоритма построения оптимального по СС-VaR предназначены для теоретического рынка с непрерывным базовым активом. Но основные приложения методологии СС-VaR связаны с дискретными рынками. В работе речь идет об адаптации этого алгоритма к сценарным рынкам путем проецирования на него непрерывного алгоритма. Изучаются основные свойства составляющей сердцевину алгоритма процедуры упорядочения сценариев по величине относительного дохода.*

Ключевые слова: непрерывный критерий VaR, сценарный рынок, алгоритм оптимизации, процедура Неймана-Пирсона, доход, инвестиционная сумма.

## Введение

В [1, 2, 4] рассматривались проблемы применения СС-VaR на теоретическом идеальном однопериодном рынке с одним базовым активом. Однако основные приложения методологии СС-VaR связаны с дискретными рынками. При этом речь идет либо о сценарном рынке, либо о дискретном по страйкам рынке опционов. Но в любом случае базовый актив остается прежним – непрерывным в отношении множества его будущих цен.

Рассматривается адаптация непрерывного алгоритма построения оптимального портфеля к сценарному рынку. При этом адаптация проводится в нескольких вариантах, и связаны они с назначением портфельных весов.

На дискретных рынках, в отличие от теоретических, не удастся, как правило, получать адекватные решения [1-3], так как структура таких рынков противоречит непрерывности ф.р.п. инвестора и его прогнозу рынка. Тем не менее решения можно рассматривать как приближенные.

## Сценарный рынок

Основной теоретической моделью рынка, на котором инвестор находит адекватное отражение своих рискованных предпочтений, встроенных в СС-VaR, служит  $\delta$ -рынок, рассмотренный в [1-4]. Конструкции этого рынка мы используем как отправной пункт для формирования дискретного сценарного рынка. Оптимальный портфель инвестора на  $\delta$ -рынке служит также эталоном, с которым сравниваются прочие портфели, получаемые в результате применения различных способов дискретизации теоретического рынка.

Обозначаем через  $X = [a, b]$  множество цен базового актива. Заданы плотности  $c(x)$  и  $p(x)$ ,  $x \in X$ , определяющие меры  $C\{\cdot\}$  и  $P\{\cdot\}$  соответственно. Сценарная дискретизация теоретического рынка определяется разбиением множества  $X$ . На нем заданы  $n$  сценариев  $S_i \subset X$ ,  $i \in I$ ,  $I = \{1, 2, \dots, n\}$ , образующие полную группу событий, т.е.  $S_i \cap S_j = \emptyset$ ,  $i \neq j$ , и  $X = \cup_{i \in I} S_i$ . Для простоты считаем разбиение равномерным:  $S_i = [x_{i-1}, x_i]$ , где  $x_0 = a$ ,  $x_i = a + ih$ ,  $h = (b - a)/n$ ,  $i \in I$ .

На сценарном рынке базисными инструментами служат дискретные аналоги инструментов  $D(s)$  теоретического рынка – индикаторы сценариев  $D_i = H\{S_i\}$ ,  $i \in I$ ; при этом  $\sum_{i \in I} D_i = U$ . Их платежные функции  $\pi(x; D_i) = \chi_i(x)$ , где  $\chi_i(x)$  – характеристическая функция множества  $S_i$ , равная единице при  $x \in S_i$  и нулю при  $x \notin S_i$ . Возможность торговать произвольными выпуклыми комбинациями базисных инструментов позволяет инвестору строить портфели, обеспечивающие произвольный вектор доходов с неотрицательными компонентами. Так, вектор доходов  $g = \{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  реализуется портфелем базисных инструментов  $G = \sum_{i \in I} g_i D_i$ . Его рыночная цена  $|G| = \sum_{i \in I} g_i c_i$ , а средний доход –  $\|G\| = \sum_{i \in I} g_i p_i$ . С индикаторами связаны неотрицательные стоимостный вектор  $c \equiv \{c_i, i \in I\}$  и прогнозный вектор  $p \equiv \{p_i\}$ , где

$$(1) \quad c_i = |D_i| = \int_{x_{i-1}}^{x_i} c(x) dx = \int_X \chi_i(x) c(x) dx, \quad p_i = \|D_i\| = \int_{x_{i-1}}^{x_i} p(x) dx = \int_X \chi_i(x) p(x) dx, \quad i \in I.$$

Очевидно,  $c_i = E_C \chi_i(x)$ ,  $p_i = E_P \chi_i(x)$ ,  $i \in I$ , где переменная  $x$  интерпретируется как случайная по мерам  $C\{\cdot\}$  и  $P\{\cdot\}$  соответственно, а  $E_C$ ,  $E_P$  – символы образования математического ожидания. Непрерывный критерий VaR состоит в требовании выдерживать непрерывное множество

<sup>44</sup> Работа выполнена при финансовой поддержке РФФИ (проект 17-01-00816).

вероятностных ограничений на доходы:  $P\{q \geq \phi(\varepsilon)\} \geq 1 - \varepsilon$  для всех  $\varepsilon \in [0, 1]$ , где  $q$  – доход,  $\phi(\varepsilon)$  – функция рискованных предпочтений инвестора.

### Дискретный алгоритм оптимизации

Дискретный алгоритм оптимизации портфеля формируется простым проецированием континуального алгоритма [1-4] на сценарный рынок. При заданных векторах  $c$  и  $p$  (1) сначала производится упорядочение сценариев по величине относительного дохода  $\rho_i = p_i/c_i$ ,  $i \in I$ , а затем веса портфеля из инструментов  $D_i$ ,  $i \in I$ , назначаются в соответствии с вероятностями сценариев и ф.р.п. инвестора. Упорядочение сценариев производится процедурой Неймана-Пирсона, заимствованной из теории математической статистики и обладающей определенными свойствами оптимальности [5]. Она и составляет сердцевину алгоритма рождения оптимального портфеля.

Дискретный алгоритм построения оптимального портфеля описывается следующей последовательностью обозначений и операций, при этом  $i, j \in I$ , а функции  $f_p(\tau)$ ,  $f_c(\tau)$ ,  $\gamma(\varepsilon)$  и  $w(x)$  являются атрибутами континуального алгоритма и аналогом вводимых далее дискретных характеристик:

$\rho = \{\rho_1, \rho_2, \dots, \rho_n\}$  – вектор относительных доходов  $\rho_i = p_i/c_i$ , дискретный аналог функции относительных доходов  $\rho(x)$ ;

$\xi = O(\rho)$  – вектор, задающий на множестве сценариев позиции компонент вектора  $\rho$  в порядке возрастания;  $O$  – соответствующее преобразование;

$\eta = O(\xi) = O^2(\rho)$  – вектор, обратный к  $\xi$ : если  $\xi_i = j$ , то  $\eta_j = i$ ; компонента  $\eta_j$  означает номер дохода  $\rho_j$  в вариационном ряду, построенном для вектора  $\rho$ ; при этом также и  $\xi = O(\eta)$ ;

$\tau = \rho(\xi)$  – вектор относительных доходов с упорядоченными по возрастанию компонентами;

$\Xi = \{y_{ij}\}$ , где  $y_{ij} = 1$ , если  $\xi_i = j$ , и  $y_{ij} = 0$ , если  $\xi_i \neq j$ ; матрица реализует преобразование  $O$ ; имеют место равенства  $\eta = \Xi \xi$ ,  $\xi = \Xi^{-1} \eta$ ;

$H = \{\eta_{ij}\}$ , где  $\eta_{ij} = 1$ , если  $\eta_i = j$ , и  $\eta_{ij} = 0$ , если  $\eta_i \neq j$ ; реализует преобразование  $O^2$ ; имеют место равенства  $\xi = H \eta$ ,  $\eta = H^{-1} \xi$ ; т.е. верны соотношения  $\eta = H^{-1} \xi = O(\xi)$  и  $\xi = \Xi^{-1} \eta = O(\eta)$ ;

$T = \{t_{ij}\}$ , где  $t_{ij} = 1$ , если  $i \leq j$ , и  $t_{ij} = 0$ , если  $i > j$ ;  $T$  – треугольная матрица, применяемая для последовательного суммирования компонент векторов, начиная с первой;

$d = \Xi p = p(\xi)$  – подстановка вектора  $p$  (суперпозиция  $p$  и  $\xi$ ), компоненты которой упорядочены по возрастанию компонент вектора  $\rho$ ; обратно, верны равенства  $p = \Xi^{-1} d = d(\eta)$ ;

$\varepsilon = T d$  – вектор кумулятивных вероятностей для вектора  $d$ ;

$f = \Xi c = c(\xi)$  – подстановка  $c$ , компоненты которой упорядочены по возрастанию компонент вектора  $\rho$ ; обратно,  $c = \Xi^{-1} f = f(\eta)$ ;

$\gamma = T f$  – вектор кумулятивных цен для вектора  $f$ ;

$(\tau, \varepsilon)$  – пара векторов, задающая отображение  $\tau \rightarrow \varepsilon$ , аналог прогнозной функции  $f_p(\tau)$ ;

$(\tau, \gamma)$  – пара векторов, задающая отображение  $\tau \rightarrow \gamma$ , аналог стоимостной функции  $f_c(\tau)$ ;

$(\varepsilon, \gamma)$  – пара векторов, задающая отображение  $\varepsilon \rightarrow \gamma$ , аналог диссонанты  $\gamma(\varepsilon)$ ;

$\omega = \varepsilon(\eta)$  – подстановка  $\varepsilon$  с исходным порядком компонент, аналог функции упорядочения  $w(\cdot)$ .

Принимается еще  $\varepsilon_0 = 0$ ,  $\gamma_0 = 0$  (без включения их в соответствующие векторы). □

Специфическая часть алгоритма связана с назначением весов базисных инструментов в портфеле – векторами  $b$  и  $g$ . Первый из них показывает веса в порядке возрастания компонент вектора  $\rho$ , а второй – в исходном порядке. Вектору  $g$  соответствует вектор вероятностей  $p$ , а вектору  $b$  – вектор  $d$ . Сначала назначается вектор  $b$ , а на его основе определяется вектор  $g$  по формуле

$$g = \Xi^{-1} b = b(\eta) = Hb \quad (b = \Xi g = g(\xi) = H^{-1} g).$$

Зная вектор  $b$ , можно определить и функцию распределения  $F(z)$  портфельного дохода:

$$F(z) = \sum_{i \in I} d_i \chi_{[b_i, \infty)}(z) = \sum_{i: b_i \leq z} d_i = \{\varepsilon_i, b_i \leq z < b_{i+1}, i \in I_0\},$$

где  $b_0 = 0$ ,  $F(b_0^-) = 0$ ;  $b_{v+1} = \phi(1)$ ,  $F(b_{v+1}) = 1$ ,  $I_0 = I \cup \{0\}$ , а  $\chi_M(\cdot)$  – характеристическая функция множества  $M \subset \mathfrak{R}$ .

Наиболее естественным и простым (каноническим) способом назначения весов служит вектор  $b = \phi(\varepsilon)$  (или  $g = \phi(\omega)$ ). Именно этот способ обеспечивает полное выполнение всей системы неравенств CC-VaR. При иных способах, сохраняющих порядок  $\xi$ , происходят некоторые незначительные нарушения CC-VaR, но получаемые решения в некотором смысле даже точнее отражают суть проблемы. В этом отношении интересно интегральное осреднение в пределах сценариев:

$$b_i = \int_{\varepsilon_{i-1}}^{\varepsilon_i} \phi(z) dz / (\varepsilon_i - \varepsilon_{i-1}), \quad i \in I.$$

Как и в [1-3], основными числовыми показателями построенных портфелей служат инвестиционная сумма  $A$ , средний доход  $R$ , средняя доходность  $y$ , стандартное отклонение доходности  $\sigma$ , образующие запись результатов  $J = \langle A, R, y, \sigma \rangle$ . Они получают по единым формулам, но в каждом варианте используется свой вектор  $\mathbf{b}$  и потому  $\mathbf{g} = \mathbf{H}\mathbf{b}$ :

$$A = (\mathbf{g}, \mathbf{c}) = (\mathbf{b}, \mathbf{f}), \quad R = (\mathbf{g}, \mathbf{p}) = (\mathbf{b}, \mathbf{d}), \quad y = R/A - 1, \quad \sigma = ((\mathbf{g} - R)^2/A^2, \mathbf{p})^{1/2}.$$

Здесь  $(\mathbf{u}, \mathbf{v})$  означает скалярное произведение векторов  $\mathbf{u}$  и  $\mathbf{v}$ .

При решении конкретных задач для нахождения оптимальных весов базисных инструментов достаточно воспользоваться его краткой версией:

$$\boldsymbol{\rho} = \mathbf{p}/\mathbf{c}; \quad \boldsymbol{\xi} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\rho}); \quad \boldsymbol{\eta} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\xi}); \quad \mathbf{d} = \mathbf{p}(\boldsymbol{\xi}); \quad \mathbf{T} = [t_{ij}], \quad t_{ij} = \{1, i \leq j; 0, i > j\},$$

$$\boldsymbol{\varepsilon} = \mathbf{T} \mathbf{d}; \quad \mathbf{b} = \phi(\boldsymbol{\varepsilon}); \quad \mathbf{g} = \mathbf{b}(\boldsymbol{\eta}).$$

### Свойства процедуры упорядочения

Все векторы здесь считаются столбцами. Для произвольного вектора сценарных относительных доходов  $\boldsymbol{\rho}$  обозначим через  $\boldsymbol{\rho}'$  подстановку вектора  $\boldsymbol{\iota} = \{1, 2, \dots, n\}$  ( $= I$ ), являющуюся результатом монотонного преобразования  $\boldsymbol{\rho}$  на  $\boldsymbol{\iota}$ . Иными словами,  $\boldsymbol{\rho}'(i)$ ,  $i \in I$ , означает порядковый номер элемента  $\boldsymbol{\rho}(i)$  в векторе  $\boldsymbol{\rho}$ . Если, например,  $\boldsymbol{\rho} = \{1.5, 0.7, 1.0, 0.6, 1.2\}$ , то  $\boldsymbol{\rho}' = \{5, 2, 3, 1, 4\}$ .

Построим вектор  $\boldsymbol{\xi} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\rho})$  как результат проведения процедуры упорядочения  $\mathbf{O}(\cdot)$  с вектором  $\boldsymbol{\rho}$  (или, что то же,  $\boldsymbol{\rho}'$ ), т.е.  $\boldsymbol{\xi}(i) (= k)$  дает позицию  $i$ -го по величине элемента  $\boldsymbol{\rho}(k)$  вектора  $\boldsymbol{\rho}$ . Имеем  $\boldsymbol{\xi} = \{4, 2, 3, 5, 1\}$ . Аналогично можно построить вектор  $\boldsymbol{\eta} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\xi})$ , т.е.  $\boldsymbol{\eta}(i) (= k)$  дает позицию  $i$ -го по величине элемента  $\boldsymbol{\xi}(k)$  вектора  $\boldsymbol{\xi}$  и  $\boldsymbol{\xi} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\eta})$ . Имеет место равенство  $\boldsymbol{\eta} = \boldsymbol{\rho}' = \{5, 2, 3, 1, 4\}$ .

Матрицы  $\Xi$  и  $\mathbf{H}$  обладают очевидными свойствами, непосредственно вытекающими из их определения ( $\mathbf{I}_n$  – единичная матрица):

$$\Xi = \mathbf{H}^{-1} = \mathbf{H}^T; \quad \mathbf{H} = \Xi^{-1} = \Xi^T; \quad \Xi = \mathbf{H}^2; \quad \mathbf{H} = \Xi^2; \quad \Xi^3 = \mathbf{H}^3 = \mathbf{I}_n.$$

Справедливы также соотношения

$$(2) \quad \boldsymbol{\xi} = \Xi \boldsymbol{\iota}, \quad \boldsymbol{\eta} = \Xi^2 \boldsymbol{\iota}, \quad \boldsymbol{\iota} = \Xi^3 \boldsymbol{\iota}; \quad \boldsymbol{\eta} = \mathbf{H} \boldsymbol{\iota}, \quad \boldsymbol{\xi} = \mathbf{H}^2 \boldsymbol{\iota}, \quad \boldsymbol{\iota} = \mathbf{H}^3 \boldsymbol{\iota};$$

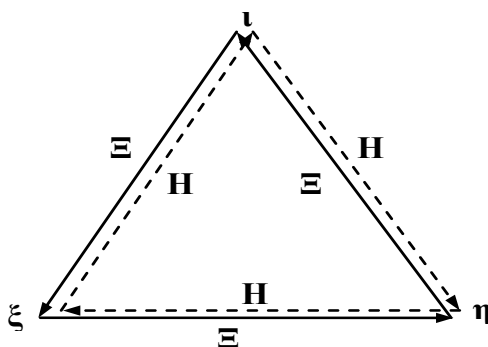
$$\boldsymbol{\xi} = \Xi \boldsymbol{\iota} = \mathbf{H} \boldsymbol{\eta} = \Xi^{-1} \boldsymbol{\eta} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\eta}); \quad \boldsymbol{\eta} = \mathbf{H} \boldsymbol{\iota} = \Xi \boldsymbol{\xi} = \mathbf{H}^{-1} \boldsymbol{\xi} = \mathbf{O}(\boldsymbol{\xi}); \quad \boldsymbol{\xi}(\boldsymbol{\eta}) = \Xi \boldsymbol{\eta} = \boldsymbol{\iota} = \mathbf{H} \boldsymbol{\xi} = \boldsymbol{\eta}(\boldsymbol{\xi}).$$

Применение этих соотношений к векторам дискретного алгоритма  $\mathbf{c}, \mathbf{p}, \mathbf{f}, \mathbf{d}$ , первые два из которых означают сценарные векторы прогноза и цен в исходном порядке, а последние два – те же векторы, но в порядке возрастания относительных доходов, дает дополнительные соотношения

$$\mathbf{f} = \mathbf{c}(\boldsymbol{\xi}) = \Xi \mathbf{c}, \quad \mathbf{c} = \mathbf{f}(\boldsymbol{\eta}) = \mathbf{H} \mathbf{f};$$

$$\mathbf{d} = \mathbf{p}(\boldsymbol{\xi}) = \Xi \mathbf{p}, \quad \mathbf{p} = \mathbf{d}(\boldsymbol{\eta}) = \mathbf{H} \mathbf{d}.$$

Графическая иллюстрация свойства (2) приводится на схеме.



### Литература

1. *Agasandian G. A. Optimal Behavior of an Investor in Option Market / International Joint Conference on Neural Networks. The 2002 IEEE World Congress on Computational Intelligence (Honolulu, Hawaii, Mai 12-17, 2002).* – P. 1859-1864.
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 многомерных рынках опционов.* М.: ВЦ РАН, 2011. 297 с.

4. Агасандян Г.А. Континуальный критерий VaR и оптимальный портфель инвестора // Управление большими системами. // 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.)

## ОПЦИОННАЯ МОДИФИКАЦИЯ СЦЕНАРНОГО АЛГОРИТМА ОПТИМИЗАЦИИ ПО CC-VAR<sup>45</sup>

Агасандян Г.А.

Вычислительный центр им. А.А. Дородницына ФИЦ ИУ РАН, г. Москва  
agasand17@yandex.ru

*Аннотация. В рамках проблем применения континуального критерия VaR (CC-VaR) на финансовых рынках предлагается адаптация континуального алгоритма построения оптимального портфеля к опционному рынку. Дискретный алгоритм получается простым проецированием теоретического алгоритма, разработанного ранее для идеального однопериодного рынка с одним базовым активом, с заменой сценарных базисных инструментов простейшими нормированными баттерфляями. Приводится также расширенная версия алгоритма для базиса из элементарных инструментов – линейных комбинаций базисных баттерфляев. В качестве элементарных естественно использовать инструменты, непосредственно котирующиеся на рынке. Обсуждаются варианты выбора таких базисов и то, как при этом избежать проблемных базисов.*

Ключевые слова: континуальный критерий VaR, сценарный рынок, алгоритм оптимизации, процедура Неймана-Пирсона, доход, инвестиционная сумма.

### Введение

Проблемы применения континуального критерия VaR (CC-VaR) на теоретическом идеальном однопериодном рынке с одним базовым активом рассматривались в [1-4]. Однако основные приложения методологии CC-VaR связаны с дискретными рынками – сценарным и дискретным по страйкам рынками опционов. Здесь излагается адаптация континуального алгоритма оптимизации к опционному рынку. Напомним конструкцию сценарного рынка и его основные инструменты.

Теоретической моделью рынка, на котором инвестор находит адекватное (точное) отражение своих рискованных предпочтений, встроенных в CC-VaR, служит  $\delta$ -рынок. Обозначаем через  $X = [a, b]$  множество цен базового актива. Заданы стоимостная  $c(x)$  и прогнозная  $p(x)$  плотности,  $x \in X$ , определяющие меры  $\mathbf{C}\{\cdot\}$  и  $\mathbf{P}\{\cdot\}$  соответственно. Сценарная дискретизация теоретического рынка определяется равномерным (для простоты) разбиением множества  $X$  на  $n$  сценариев  $S_i \subset X$ ,  $i \in I = \{1, 2, \dots, n\}$ ,  $S_i \cap S_j = \emptyset$ ,  $i \neq j$ ,  $X = \cup_{i \in I} S_i$ ,  $S_i = [x_{i-1}, x_i]$ ,  $x_0 = a$ ,  $x_i = a + ih$ ,  $h = (b - a)/n$ ,  $i \in I$ . Цена инструмента  $\mathbf{G}$  обозначается  $|\mathbf{G}|$ , средний доход –  $\|\mathbf{G}\|$ .

На сценарном рынке базисными инструментами служат дискретные аналоги инструментов  $\mathbf{D}(s)$  теоретического рынка – индикаторы сценариев  $\mathbf{D}_i = \mathbf{H}\{S_i\}$ ,  $i \in I$ ; при этом  $\sum_{i \in I} \mathbf{D}_i = \mathbf{U}$ . Их платежные функции  $\pi(x; \mathbf{D}_i) = \chi_i(x)$ , где  $\chi_i(x)$  – характеристическая функция множества  $S_i$ , равная единице при  $x \in S_i$  и нулю при  $x \notin S_i$ . Рыночные цены индикаторов и прогнозные вероятности сценариев образуют векторы  $\mathbf{c}^S \equiv \{c_i^S, i \in I\}$  и  $\mathbf{p}^S \equiv \{p_i^S, i \in I\}$ , где

$$(1) \quad c_i^S = |\mathbf{D}_i| = \int_{x_{i-1}}^{x_i} c(x) dx = \int_X \chi_i(x) c(x) dx, \quad p_i^S = \|\mathbf{D}_i\| = \int_{x_{i-1}}^{x_i} p(x) dx = \int_X \chi_i(x) p(x) dx, \quad i \in I.$$

Произвольный вектор доходов  $\mathbf{g} = \{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  реализуется портфелем базисных инструментов  $\mathbf{G} = \sum_{i \in I} g_i \mathbf{D}_i$ . Его рыночная цена  $|\mathbf{G}| = \sum_{i \in I} g_i c_i$ , а средний доход –  $\|\mathbf{G}\| = \sum_{i \in I} g_i p_i$ .

Общая часть дискретного алгоритма оптимизации формируется простым проецированием континуального алгоритма на сценарный рынок. А для его адаптации к рынку опционов напрашивается простая замена сценарного базиса базисом из нормированных простейших баттерфляев. Такая замена представляет самостоятельный интерес, но она может быть и вынужденной, если на дискретном рынке отсутствуют инструментальные индикаторы сценариев.

### Базисы из баттерфляев и их цены

На дискретном по страйкам рынке опционов страйками возможных коллов и путов становятся центры сценариев  $s_i = (x_{i-1} + x_i)/2 = a + h(i - 1/2)$ ,  $i \in I$ . Расстояние между соседними страйками равно  $h$ . Полагаем еще  $s_0 = a$ ,  $s_{n+1} = b$ , но эти параметры страйками не являются.

<sup>45</sup> Работа выполнена при финансовой поддержке РФФИ (проект 17-01-00816).