

**СРАВНЕНИЕ ПОДХОДОВ CVaR И МАРКОВИЦА  
ФОРМИРОВАНИЯ ИНВЕСТИЦИОННЫХ ПОРТФЕЛЕЙ**

П.В. Борцова

Научный руководитель: к.ф.-м.н., доцент М.Е. Семенов

Национальный исследовательский Томский политехнический университет,

Россия, г. Томск, пр. Ленина, 30, 634050

E-mail: poly.bortsova@yandex.ru

**COMPASION OF CVaR AND MARKOWITZ APPROACHES TO FORMATION  
OF INVESTMENT PORFOLIOS**

P.V. Bortsova

Scientific Supervisor: PhD, Associate prof. M.E. Semenov

Tomsk Polytechnic University, Russia, Tomsk, Lenin str., 30, 634050

E-mail: poly.bortsova@yandex.ru

**Abstract.** *The aim of research is formation of efficient frontiers of CVaR and Mean-Variance optimal portfolios. As a result, CVaR and Mean-Variance efficient frontiers were formed, graphs of dependencies risk vs yield, and yield vs CVaR were plotted.*

**Введение.** В литературе [1] выделяют различные методы измерения рыночного риска: а) методика расчёта минимальных требований к размеру гарантийного обеспечения SPAN, б) маржинальные правила Комиссии по ценным бумагам и биржам, США, а также в) *стоимость под риском* (Value-at-Risk,  $VaR$ ). Последняя мера риска –  $VaR$  – является стандартом в измерении рыночного риска [2] и широко используется при управлении риском в банковском секторе, страховании.  $VaR$  – это стоимостная оценка риска, т.е. выраженная в денежных единицах величина возможных потерь  $X$  за определенный период времени, характеризуемая заданной вероятностью:  $P(X \leq VaR_\alpha) = 1 - \alpha$ ,  $\alpha \in (0, 1)$ .  $VaR$ , как мера риска, имеет два параметра: временной горизонт,  $t$ , и доверительный уровень допустимого риска,  $(1 - \alpha) \cdot 100\%$ . Существенным недостатком этого метода является отсутствие чувствительности к распределению возможных потерь, которая в различные периоды времени может различаться значительно. В статьях [3, 4] предложена новая мера риска, получившая название *условная стоимость под риском* (Conditional Value-at-Risk,  $CVaR$ ).  $CVaR(x)$  – величина условных ожидаемых потерь, которые могут произойти в  $(1 - \alpha) \cdot 100\%$  наихудших случаях реализации случайной величины  $X$ :  $CVaR_\alpha(x) = E[x | x \leq VaR_\alpha]$ ,  $\alpha \in (0, 1)$ .

Таким образом, портфельное инвестирование с помощью методологии  $CVaR$ , представляет собой математическое ожидание убытков, которые не меньше  $VaR$ , где под убытками понимается нежелательные с точки зрения инвестора значения доходности, а  $VaR$  представляет собой наибольший убыток, который может произойти на рассматриваемом временном промежутке с некоторой заданной вероятностью. Цель данной работы построить эффективные границы портфелей с использованием  $CVaR$ -подхода и их сравнить с классическим подходом Марковица (*mean-variance, MV*) [5].

**Исходные данные и обозначения.** В качестве исходных данных использованы ежедневные цены закрытия (Close) акций 50 российских компаний, входящих в индекс ММВБ Московской биржи в период с 01.07.2014 по 01.07.2015. Будем использовать обозначения из статьи [6]: пусть вектора

$x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)^T$ ,  $q = (q_1, q_2, \dots, q_n)^T$  – доли активов и их цены соответственно в портфеле  $X$  в начальный момент времени  $t=0$ , тогда  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$  доли активов и их цены в конце периода инвестирования  $t=1$ . Тогда функцию убытков можно вычислить по формуле [6]:

$$f(x, y; x^0, q) = -y^T x + q^T x^0 \quad (1)$$

Функцию прибыли, представляющую собой ожидаемое значение доходности от портфеля в конце периода,  $t=1$ , можно найти по формуле:

$$R(x) = E[y^T x] = \sum_{i=1}^n E[y_i] x_i \quad (2)$$

Из формул (1) и (2) нетрудно заметить, что функция прибыли (2) связана с функцией убытков (1) соотношением  $R(x) = -E[f(x, y)] + q^T x^0$ . Для формулировки задачи оптимизации необходимо задать ограничения на риск и доли активов в портфеле. Верхняя граница  $CVaR$  должна быть равна максимальному значению  $VaR$ . В зависимости от этого, запишем ограничение на риск в виде [6]:

$$CVaR_\alpha(x) \leq wq^T x^0, \quad (3)$$

где  $w \in [0, 1]$  – доля портфеля под риском (уровень терпимости инвестора к риску). Так, например, если  $\alpha=0,95$  и  $w=0,1$ , это означает, что средние потери в 5% наихудших исходов не должны превышать 10% первоначальной стоимости портфеля. В статье [6] показано как через введение фиктивных переменных можно линеаризовать  $CVaR$ -ограничение (3). Отсюда следует, что высокий уровень терпимости к риску приводит к получению более высокой прибыли. Потребуем, чтобы доля  $i$ -го актива в портфеле составляла не более чем  $v_i$  от всего портфеля:

$$q_i x_i \leq v_i \sum_{k=1}^n q_k x_k \quad (4)$$

Заметим, что ограничение в виде (4) используют только при запрете коротких продаж. В итоге задача оптимизации сводится к нахождению минимума функционала [6]:  $\min_{x, \zeta} \sum_{i=1}^n -E[y_i] x_i$  при ограничениях (3)

и (4), где  $\zeta \in \mathbb{R}$  – пороговое значение. В результате решения задачи оптимизации получим вектор  $x^*$ , соответствующий риску значению  $VaR$ , который равен  $\zeta^*$  и имеющий максимальную доходность, которая равна  $E[y]x^* / (q^T x^0)$ . Напомним, что задача оптимизации портфеля Марковица может быть

записана в виде [5]:  $\min_x \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n \delta_{ik} x_i x_k$ , при ограничениях  $\sum_{i=1}^n E[r_i] x_i = r_p$  и  $\sum_{i=1}^n x_i = 1$ , где  $x_i$  – доля  $i$ -го

актива в портфеле,  $r_p$  – ожидаемое значение доходности портфеля, а  $\delta_{ik}$  – ковариация между случайными величинами доходностей  $i$ -го и  $j$ -го активов.

**Иллюстративный пример.** Эффективная граница может быть найдена путем задания различных уровней терпимости к риску,  $w \in [0, 1]$ . На рис. 1 изображены эффективные границы для  $CVaR$ - и  $MV$ -подхода при  $\alpha=0,01$  и  $0,05$ . Можно заметить, что для одного и того же уровня доходности портфель, построенный по модели Марковица, имеет более высокий  $CVaR$ . При детальном анализе полученных результатов нетрудно заметить, что с увеличением уровня терпимости к риску доходность портфеля для одного и того же уровня  $CVaR$  значительно возрастает.

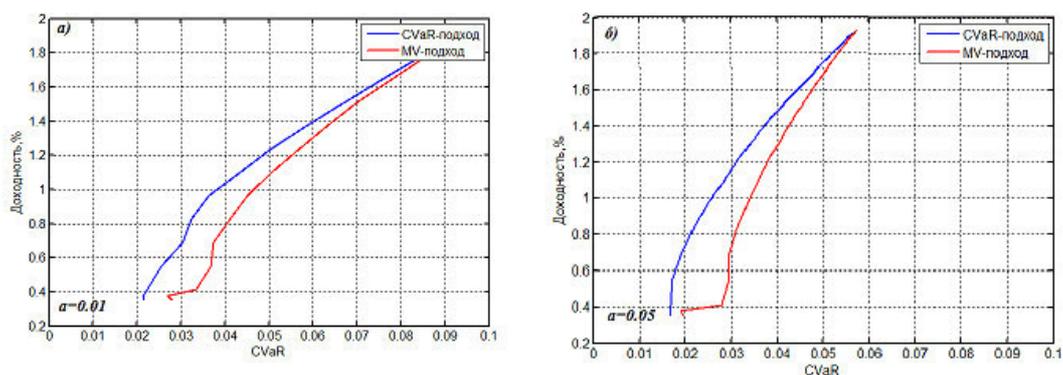


Рис. 1. Эффективные границы для CVaR- и MV-подхода при различном  $\alpha$ : а) 0,01, б) 0,05

На рис. 2 изображены эффективные границы для CVaR- и MV-подхода при  $\alpha=0,01$  и  $0,05$ . Под риском понимают среднеквадратическое отклонение цены актива от среднего значения, выраженное в %. Можно заметить, что бóльшему уровню риска соответствует более высокий доход, в тоже время для одного уровня риска MV-портфель Марковица приносит, незначительно, но бóльший доход, чем CVaR-портфель.

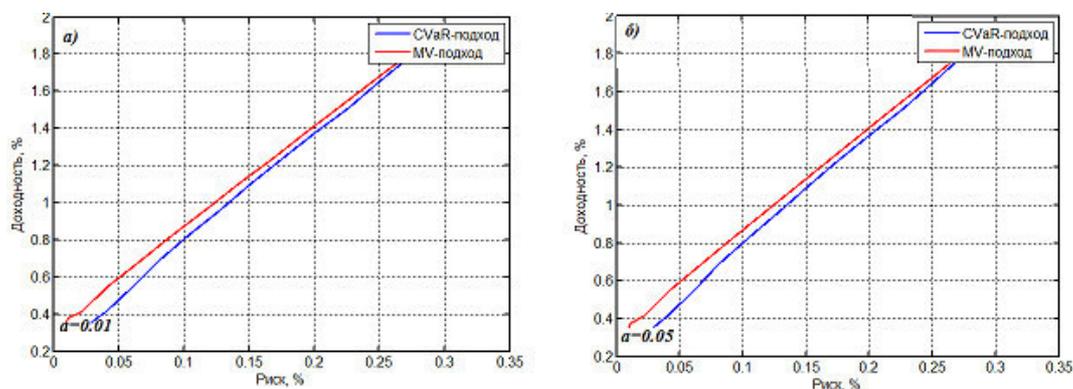


Рис. 2. Эффективные границы для CVaR- и MV-подхода при различном  $\alpha$ : а) 0,01, б) 0,05

**Заключение.** В статье рассмотрены CVaR- и MV-подход к формированию инвестиционных портфелей. Сформированы оптимальные портфели и построены CVaR- и MV эффективные границы для  $\alpha=0,01$  и  $0,05$ . Показано, что с увеличением уровня терпимости к риску, доходность портфеля существенно увеличивается, при этом портфель CVaR приносит больший доход относительно портфеля Марковица.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Artzner P., Delbaen F., Eber J.-M. (1999) Coherent measures of risk. *Mathematical Finance*. 9. 203–228.
2. Basel Committee on Banking Supervision. International convergence of capital measurement and capital standards, 2006. <http://www.bis.org/publ/bcbs128b.pdf>.
3. Pflug G. (2000) Some remarks on the value-at-risk and the conditional value-at-risk // *Probabilistic Constrained Optimization* / Ed. by S. Uryasev. Vol. 38. pp. 272–281.
4. Rockafellar R., Uryasev S. (2000) Optimization of conditional value-at-risk. *The Journal of Risk*, 2(3), 21–41.
5. Markowitz H.M. (1952) Portfolio Selection. *Journal of finance*, 7(1), 77–91.
6. Krokmal P., Palmquist J., Uryasev S. (2002) Portfolio Optimization with Conditional Value-at-Risk Objective and Constraints. *Journal of Risk*, 4(2), 43-68.