

О НЕКОТОРЫХ ПОДХОДАХ К ОЦЕНИВАНИЮ ФИНАНСОВОГО РИСКА

Ключевые слова: кредитный риск, управление рисками, оценка риска, стохастическое программирование, стохастическая оптимизация, функция риска.

Управление рисками — одна из основных задач в распределении активов, проводимых банками, страховыми и инвестиционными компаниями и другими финансовыми организациями, оценивающими риск.

Кредитный риск связан с деятельностью торгового партнера, не выполняющего обязательства по суммам и срокам. Существует много подходов к оцениванию такого риска. Наиболее известный и общепринятый подход основан на оценивании так называемого Value-at-Risk (VaR), который стал стандартом оценки и контроля риска. При этом важной является проблема построения портфеля с наперед заданными ограничениями на VaR или с минимально допустимыми VaR.

Как известно, VaR определяется как d -квантиль некоторой функции потерь инвестиционного портфеля. В работе [1] развивается новый подход к оценке риска, состоящий в оценке условных средних ожидаемых потерь (CVaR), превышающих α -VaR. Во многих случаях CVaR по своим свойствам предпочтительнее VaR. Хотя CVaR еще не стала стандартной мерой риска в финансовой индустрии, тем не менее она играет все большую роль в финансовой и страховой математике. Подробное обсуждение этих вопросов можно найти в [1].

Подход к решению задачи об определенности оптимального портфеля с помощью CVaR может использоваться при решении различных задач финансовой математики, в том числе и для нахождения больших портфелей инвестиционных компаний, брокерских фирм и других учреждений, где необходимо оптимальным образом установить риск от принятия тех или иных решений.

Подход, предлагаемый в [1], основан на алгоритме, который вычисляет VaR и минимизирует CVaR. При этом в зависимости от задания функции потерь может возникнуть задача негладкой оптимизации, для решения которой необходимо применять современные методы математического программирования.

Рассмотрим более подробно постановку задачи. Пусть $f: X \times R^n \rightarrow R$ — функция потерь, которая зависит от управляемого параметра $x \in X \subset R^n$ и случайного вектора $y \in R^m$. Предположим, что задана плотность распределения $P: R^n \times R^m \rightarrow R$, зависящая от параметра x .

Обозначим $\Psi(x, \alpha) = \int_{f(x, y) \leq \alpha} P(x, y) dy$. Функция $\Psi(x, \alpha)$ определяет вероятность того, что функция потерь $f(x, y)$ не превышает некоторое пороговое α .

Определим величины VaR и CVaR для данной модели следующим образом:

$$\alpha(x, \beta) = \text{VaR}(x, \beta) = \min \{ \alpha : \Psi(x, \alpha) \geq \beta \},$$

$$\text{CVaR}(x, \beta) = \frac{1}{1-\beta} \int_{f(x, y) > \text{VaR}(x, \beta)} f(x, y) P(y) dy.$$

В [1] доказано, что задача минимизации CVaR эквивалентна задаче нахождения безусловного минимума функции $F_\beta(x, \alpha) = \alpha + \frac{1}{1-\beta} \int [f(x, y) - \alpha]^+ p(y) dy$,

$$(x, \alpha) \in X \times R, \text{ где } [z]^+ = \begin{cases} 1, & z > 0, \\ 0, & z \leq 0. \end{cases}$$

Если обозначить $g(x, y, \alpha) = \alpha + \frac{1}{1-\beta} [f(x, y) - \alpha]^+$, то нетрудно видеть, что

$$F(x, \alpha) = Eg(x, y, \alpha),$$

и имеется типичная задача стохастического программирования: найти

$$\min_{x \in X \times R} F(x, \alpha) = \min_{x \in X \times R} Eg(x, y, \alpha). \quad (1)$$

Вообще говоря, в силу специфики функции $g(x, y, \alpha)$ это задача недифференцируемой стохастической оптимизации и в общем случае для произвольных функций g она достаточно сложная и не всегда разрешимая.

Остановимся на одном из возможных методов ее решения — методе эмпирических средних. Отметим, что в последние годы этот метод получил достаточно широкое распространение, появилось много публикаций на эту тему, см. [2–4].

Идея этого метода состоит в следующем. Пусть имеются независимые наблюдения случайной величины $y: y_1, \dots, y_n$. Составим эмпирическую функцию риска

$$F_n(x, \alpha) = \alpha + \frac{1}{1-\beta} \sum_{i=1}^n g(x, y_i, \alpha) = \alpha + \frac{1}{1-\beta} \sum_{i=1}^n [f(x, y_i) + \alpha]. \quad (2)$$

Будем решать задачу: найти

$$\min_{x \in X \times R} F_n(x, \alpha), \quad (x_n^*, \alpha_n^*) = \arg \min F_n(x, \alpha), \quad (3)$$

и пусть

$$(x^*, \alpha^*) = \arg \min_{x \in X \times R} F(x, \alpha). \quad (4)$$

Проблема состоит в том, чтобы установить, когда в том или ином вероятностном смысле имеет место сходимость $(x_n^*, \alpha_n^*) \rightarrow (x^*, \alpha^*)$ и $F_n(x_n^*, \alpha_n^*) \rightarrow F(x^*, \alpha^*)$.

При этом не накладывается условие на единственность точки (x_n^*, α_n^*) . Что же касается единственности точки (x^*, α^*) , то для простоты это условие будем считать выполняющимся, хотя, вообще говоря, можно рассматривать случай, когда существует множество решений задачи (3), (4).

Сначала сформулируем некоторое общее утверждение [5], из которого будет следовать решение данной задачи.

Теорема 1: 1) пусть заданы вероятностное пространство $(\Omega, \mathfrak{F}, P)$, поток σ -алгебр $\mathfrak{F}_n \subset \mathfrak{F}_{n+1} \subset \mathfrak{F}$, и пусть K — некоторое компактное множество из банахова пространства с нормой $\|\cdot\|$;

2) пусть $\{Q_n(s) = Q_n(s, \omega), (s, \omega) \in K \times \Omega, n \geq 1\}$ — последовательность действительных измеримых функций на $K \times \Omega$, которые полунепрерывны на K для любого $n \geq 1$;

3) пусть $\tilde{Q}_n(s) = Q_n(s) - Q_n(s^*)$, $s^* \in K$, удовлетворяет следующим условиям:

- $\lim_{n \rightarrow \infty} \tilde{Q}_n(s) > 0$, $s \neq s^*$, с вероятностью 1;
- для любого $\delta > 0$ и $s^* \in K$ выполнено

$$P \left\{ \lim_{\gamma \rightarrow 0} \lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{s: \|s-s^*\| < \gamma, \|s-s^*\| \geq \delta, \gamma < \delta} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| = 0 \right\} = 1.$$

Обозначим $s_n = \arg \min_{s \in K} Q_n(s)$. Тогда $P \{ \lim_{n \rightarrow \infty} |s_n - s^*| = 0 \} = 1$.

Замечание 1. Условие компактности множества K можно заменить на следующее: множество K — полукомпакт, и для любого $\varepsilon > 0$ существует компактное множество $\tilde{K} \subset K$ и число n_0 такое, что $P \{s_n \notin \tilde{K}\} < \varepsilon$.

Замечание 2. Если функция $Q_n(s)$ ограничена, $Q_n(s) \rightarrow \infty$ при $\|s\| \rightarrow \infty$ и множество K не компактно, то существуют значения n_0 и $a > 0$ такие, что для $n > n_0$ задачу минимизации можно свести к задаче минимизации на множестве $\{s: K \cap \{Q_n(s) \leq a\}\}$.

Теорема 2. Пусть $Q_n(s, \omega)$ — последовательность функций, которые удовлетворяют условия 1), 2) теоремы 1, и, кроме того:

1) существует элемент $s^* \in K$ такой, что для любой последовательности $s_n \in K$ выполнено $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|s_n - s^*\| = 0\} = 1$;

2) существует функция $Q(s)$, $s \in K$, непрерывная в точке s^* , и выполнено $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} Q_n(s^*) = Q(s^*)\} = 1$;

3) существует значение γ_0 такое, что для $0 < \gamma < \gamma_0$ выполнено

$$P\left\{\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \sup_{\|s - s^*\| < \gamma} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| < c(\gamma)\right\} = 1,$$

где $c(\gamma) > 0$ при $\gamma > 0$ и $c(\gamma) \rightarrow 0$ при $\gamma \rightarrow 0$.

Тогда $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} Q_n(s_n) = Q(s^*)\} = 1$.

Доказательство. Поскольку $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} Q_n(s^*) = Q(s^*)\} = 1$, то достаточно доказать, что $P\left\{\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| > \varepsilon\right\} = 0$ для любого $\varepsilon > 0$.

Для любого $\delta > 0$ имеем

$$\begin{aligned} & P\left\{\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| > \varepsilon\right\} = \\ & = P\left\{\omega: \|s_n - s^*\| < \delta, n \geq N(\delta); \lim_{n \rightarrow \infty} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| > \varepsilon, \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \sup_{\|s - s^*\| < \delta} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| < c(\gamma)\right\} = \\ & = P\left\{\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| < c(\delta); \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} |Q_n(s) - Q_n(s^*)| > \varepsilon\right\}. \end{aligned} \quad (5)$$

Возьмем $\delta > 0$ такое, что $c(\delta) < \varepsilon$, тогда получим, что правая часть (5) равна нулю. Теорема доказана.

Замечание 3. В работе [5] представлена несколько другая формулировка теоремы 2.

Из теорем 1 и 2 можем получить следующие утверждения, предложенные в [2–4] и доказанные в несколько иных формулировках в [6–9].

Теорема 3. Пусть $\{\xi_i, i \geq 1\}$ — независимые одинаково распределенные случайные величины, которые определены на вероятностном пространстве $(\Omega, \mathfrak{F}, P)$, $\xi_i \in R^m$, $m \geq 1$, функция $\{f(x, y): J \times R^m \rightarrow R, J \subset R^p, p \geq 1\}$ — действительная измеримая функция и выполнены следующие условия:

1) множество J замкнуто в R^p ;

2) для любого $c > 0$ имеем $E\left\{\max_{x \in J, \|x\|_p \leq c} |f(x, \xi_0)|\right\} < \infty$;

3) существует единственная точка x^* такая, что $F(x^*) = Ef(x^*, \xi_0) < Ef(x, \xi_0)$, $x \neq x^*$, $x \in J$;

4) для любого $c > 0$ функция $f(x, y)$ непрерывна по первому аргументу на множестве $\{x: \|x - x^*\|_p > \delta, x \in J\}$;

5) если J неограничена для любой последовательности $\{x_j, j \geq 1\} \subset J$ такой, что $\|x_j\|_p \rightarrow \infty$ при $j \rightarrow \infty$, функции $f(x_j, y) \rightarrow \infty$ при $j \rightarrow \infty$.

Пусть $F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(x, \xi_i)$ и $x_n^* = \arg \min_{x \in J} F_n(x)$. Тогда $x_n^* = x_n^*(\omega)$ можно вы-

брать \mathfrak{F}_n -измеримыми, $\mathfrak{F}_n = \sigma\{\xi_i, 1 \leq i \leq n\}$ и справедливо $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n^* - x^*\|_p = 0\} = 1$ и $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} F(x_n) = F(x^*)\} = 1$.

Теорема 4. Пусть $\{\xi_i, i \geq 1\}$ — независимые одинаково распределенные случайные величины, которые определены на вероятностном пространстве $(\Omega, \mathfrak{F}, P)$, $\xi_i \in R^m$, $m \geq 1$, функция $\{f(x, y): J \times R^m \rightarrow R, J \subset R^p, p \geq 1\}$ — действительная измеримая функция, и пусть выполнены следующие условия:

- 1) множество J выпуклое и локально компактное на R^p ;
- 2) функция $f(x, y)$ выпуклая по первому параметру и
 - $P\{|f(x^*, \xi_0)| < \infty\} = 1$;
 - существует точка $x^* \in J$ такая, что $Ef(x^*, \xi_0) < Ef(x, \xi_0), x \neq x^*$;
 - $E\{\inf[f(x, \xi_0) - f(x^*, \xi_0)]^-\} < \infty$, где $g^- = |g| \chi_{g < 0}$.

Тогда $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x^*\|_p = 0\} = 1$ и $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} F(x_n) = F(x^*)\} = 1$, где величины $x_n, F_n(x)$ и $F(x)$ такие же, как в теореме 3.

Рассмотрим задачу минимизации (1) и проанализируем два типа условий, при которых решение задачи (3), (4) сходится п.н. к решению начальной задачи (1).

Теорема 5. Пусть условия 1, 2, 4, 5 теоремы 4 выполнены и существует единственная точка $(x^*, \alpha^*) \in J \times R$ такая, что $F(x^*, \alpha^*) < F(x, \alpha)$ для любой точки $(x, \alpha) \neq (x^*, \alpha^*), (x, \alpha) \in J \times R$.

Тогда $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|(x^*, \alpha^*) - (x_n^*, \alpha_n^*)\| = 0\} = 1$.

Если функция $F(x, \alpha)$ непрерывна в точке (x^*, α^*) , то

$$P\{\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x_n^*, \alpha_n^*) = F(x^*, \alpha^*)\} = 1.$$

Теорема 6. Пусть имеют место следующие условия:

- 1) функция $f(x)$ выпуклая;
- 2) множество J выпуклое и локально компактное на R^p ;
- 3) для точки минимума (x^*, α^*) функции $F(x, \alpha)$ для любого $\varepsilon > 0$ выполнено

$$F(x^*, \alpha^*) < F(x, \alpha), \text{ если } \|(x^*, \alpha^*) - (x, \alpha)\|_{p+1} \leq \varepsilon, (x, \alpha) \neq (x^*, \alpha^*).$$

Тогда $P\left\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|(x^*, \alpha^*) - (x_n^*, \alpha_n^*)\|_{p+1} = 0\right\} = 1$.

Если функция $F(x, \alpha)$ непрерывна в точке (x^*, α^*) , то

$$P\{\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x_n^*, \alpha_n^*) = F(x^*, \alpha^*)\} = 1.$$

Доказательство теорем 5 и 6 проводится путем проверки условий теорем 3 и 4.

Далее рассмотрим подробнее некоторые регрессионные модели, широко используемые в моделях финансовой и страховой математики. Некоторые из них предложены в [1, 10]. Эти модели вписываются в общую схему оценивания с произвольной функцией критерия и в большинстве случаев с зависимыми наблюдениями. Можно выбирать точки как случайных наблюдений, так и не случайных.

Пусть $\{\xi_i, i \geq 1\}$ — случайный процесс с дискретным временем, определенный на вероятностном пространстве $(\Omega, \mathfrak{F}, P)$, $\xi_i \in R^m, m \geq 1, J$ — замкнутое подмножество в $R^p, p \geq 1, x_i$ — неслучайная последовательность точек из R^l , и функция $f(x, y, z): R^l \times J \times R^m \rightarrow R^+, R^+ = [0, \infty)$ полунепрерывна снизу по второму параметру и измерима по первому и третьему. Определим $F_n(y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(x_i, y, \xi_i)$,

$y \in J$. Задача состоит в минимизации функции $F_n(y)$.

Теорема 7 [3, 4]. Пусть выполнены следующие условия:

- 1) для любого $y \in J$ существует точка $y^* \in J$ такая, что

$$\tilde{F}(y) = \lim_{n \rightarrow \infty} E[F_n(y) - F_n(y^*)] > 0;$$

- 2) если J неограничено, то $f(x, y, z) \rightarrow \infty$ при $\|y\|_p \rightarrow \infty$ при фиксированных x и z ;

3) последовательность $\{\xi_i, i \geq 1\}$ удовлетворяет условию сильного перемешивания [11]

$$\sup_{i \geq 0} \sup_{A \in \sigma_{-\infty}^i, B \in \sigma_{i+j}^\infty} |P(AB) - P(A)P(B)| \leq \frac{c}{j^{1+\varepsilon}}, j \geq 0, \varepsilon > 0, \sigma_l^m = \sigma\{\xi_i, l \leq i \leq m\};$$

- 4) $E f^{2+\delta}(x_i, y, \xi_i) < \infty$ для любого $y \in J$ и $\varepsilon \delta > 2$;
- 5) $\lim_{\gamma \rightarrow 0} \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E \sup_{\|y-y'\|_p < \gamma, \|y-y^*\|_p \geq \delta} |f(x_i, y, \xi_i) - f(x_i, y', \xi_i)| = 0, \gamma > 0.$

Обозначим $y_n = \arg \min_{y \in J} F_n(y)$. Тогда $P\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|y_n - y^*\|_p = 0\} = 1.$

Рассмотрим теперь применение теоремы 7 к модели нелинейной регрессии с аддитивным шумом.

Предположим, имеется последовательность случайных величин вида $\eta_i = g(x_i, y^*) + \xi_i, i = 1, 2, \dots$, где функция $g(x, y): R^l \times J \rightarrow R$ измерима по первому параметру, полунепрерывна снизу по второму и ограничена на $R^l \times J$. Точка y^* — неизвестный параметр, который нужно оценить, $\{\xi_i, i \geq 1\}$ — последовательность случайных величин, заданных на вероятностном пространстве $(\Omega, \mathfrak{F}, P)$.

Рассмотрим следующие критерии оценивания:

$$\begin{aligned} Q_n(y) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [\eta_i - g(x_i, y)]^2, \quad \tilde{Q}(y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |\eta_i - g(x_i, y)|, \\ \hat{Q}_n(y, \alpha) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [g(x_i, y) - \eta_i + \alpha_2]^+ - \alpha_2(1-\gamma) + \\ &+ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [\eta_i - g(x_i, y) - \alpha_1]^+ - \alpha_1(1-\gamma), \quad \alpha = (\alpha_1, \alpha_2). \end{aligned} \quad (6)$$

Нужно оценить параметр y в первом и втором критериях и параметр (y, α) в третьем критерии.

Теорема 8. Пусть имеют место следующие условия:

- 1) существует точка $y^* \in J$ такая, что $\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [g(x_i, y) - g(x_i, y^*)]^2 = F(y), y \neq y^*, y \in J$;
- 2) если J не компактно, то $g(x, y) \rightarrow \infty$ при $\|y\|_p \rightarrow \infty$;
- 3) $\lim_{\gamma \rightarrow 0} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{\|y-y'\|_p < \gamma, \|y-y^*\|_p > \lambda} [g(x_i, y) - g(x_i, y')]^2 = 0, \lambda > 0$;
- 4) $\sup_{i \geq 0} \sup_{A \in \sigma_{i+\infty}^1, B \in \sigma_{i+j}^\infty} |P(AB) - P(A)P(B)| \leq \frac{c}{j^{1+\varepsilon}}, j \geq 0, \varepsilon > 0, \sigma_l^m = \sigma\{\xi_i, l \leq i \leq m\}$;
- 5) $E|\xi_i|^{2+\delta} < \infty, \varepsilon \delta > 2.$

Обозначим $y_n = \arg \min_{y \in J} Q_n(y)$. Тогда $P\left\{\lim_{n \rightarrow \infty} \|y_n - y^*\|_p = 0\right\} = 1.$

Доказательство проводится путем проверки условий теоремы 7.

Теорема 9. Пусть выполнены следующие условия:

1) функция $g(x, y)$ удовлетворяет условию 2) теоремы 7, и существует точка $y^* \in J$ такая, что:

- $\inf_{i \geq 1} [g(x_i, y) - g(x_i, y^*)] = \lambda(y) > 0$, если $y \neq y^*$;
- $\underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[y_i - g(x_i, y)] = F(y) > 0, y \neq y^*$;
- $\lim_{\gamma \rightarrow 0} \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{\|y-y'\|_p < \gamma, \|y-y^*\|_p > \lambda} |g(x_i, y) - g(x_i, y')| = 0, \lambda > 0$;

2) случайная последовательность $\{\xi_i, i \geq 1\}$ удовлетворяет условиям 3) и 4) предыдущей теоремы и следующим:

- $P\{\xi_i < 0\} = \frac{1}{2}$;
- $P\{\xi_i \in A_\beta\}, A_\beta = \begin{cases} [0, \beta), & \beta > 0, \\ [-\beta, 0), & \beta < 0. \end{cases}$

Обозначим $\tilde{y}_n = \arg \min_{y \in J} \hat{Q}_n(y)$. Тогда $P \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \|\tilde{y}_n - y^*\|_p = 0 \right\} = 1$.

Доказательство проводится путем проверки условий теоремы 7.

Теперь рассмотрим критерий $\hat{Q}_n(y, \alpha)$, определенный в (6). Задачи минимизации с таким критерием возникают в некоторых финансовых математических моделях, где случайные величины в функции критерия могут иметь несимметрическое распределение.

Преобразуем $\hat{Q}_n(y, \alpha)$, заданную в (6):

$$\begin{aligned} \hat{Q}_n(y, \alpha) &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[g(x_i, y) - \eta_i + \alpha_2]^+ - \alpha_2(1-\gamma) + \\ &\quad + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[\eta_i - g(x_i, y) - \alpha_1]^+ - \alpha_1(1-\gamma) = \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E \left\{ \frac{g(x_i, y) - g(x_i, y^*) - \xi_i + \alpha_2}{2} + \frac{|g(x_i, y) - g(x_i, y^*) - \xi_i + \alpha_2|}{2} + \right. \\ &\quad \left. + \frac{g(x_i, y^*) - g(x_i, y) + \xi_i - \alpha_1}{2} + \frac{|g(x_i, y^*) - g(x_i, y) + \xi_i - \alpha_1|}{2} \right\} + \\ &\quad + \alpha_1(1-\gamma) - \alpha_2(1-\gamma) = \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E \left\{ \frac{|g(x_i, y^*) - g(x_i, y) + \xi_i - \alpha_1| + |g(x_i, y) - g(x_i, y^*) - \xi_i + \alpha_2|}{2} \right\} + \\ &\quad + \left(\gamma - \frac{1}{2} \right) (\alpha_2 - \alpha_1). \end{aligned}$$

Очевидно, что если $\alpha_1 = \alpha_2 = 0$ и условия теоремы 9 выполнены, то имеем $y_n = \arg \min_{y \in J} \hat{Q}_n(y, \alpha)$ — строго состоятельную оценку параметра y^* .

Пусть $P \{ \xi_i < \lambda \} = \frac{1}{2}$, т.е. λ — медиана ξ_i . Тогда $E |\xi_i + a| > E |\xi_i - \lambda|$ для любого $a > 0$.

Если $(\hat{y}, \hat{\alpha})$ — единственная точка минимума для функции $\hat{Q}_n(y, \alpha)$ и все условия теоремы 9 выполнены, то последовательность $(y_n, \alpha_n) = \arg \min_{y \in J, \alpha \in R^2} \hat{Q}_n(y, \alpha)$ сходится к точке $(\hat{y}, \hat{\alpha})$ с вероятностью 1.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Rokafellar R. T., Uryasev S. P. Optimization of conditonal value-at-risk // J. of Risk. — 2000. — N 2. — P. 21–42.
2. Кнопов П. С., Kasitzkaya E. J. Properties of the empirical estimates in stochastic optimization and identification problems // Annals of Oper. Res. — 1995. — 56. — P. 225–239.
3. Кнопов П. С., Kasitzkaya E. J. Empirical estimates in stochastic optimization and identification. — N.Y.: Kluwer Academ. Publ., 2002. — 250 p.
4. Кнопов П. С. Асимптотические свойства некоторых классов M -оценок // Кибернетика и системный анализ. — 1997. — № 4. — С. 10–27.
5. Дороговцев А. Я. Теория оценивания параметров случайных процессов. — Киев: Вища шк., 1982. — 190 с.
6. Pfanzagl J. On the measurability and consistency of minimum constraint estimates // Metrica. — 1969. — 14. — P. 249–272.
7. Jeunrich R. J. Asymptotic properties of non-linear least squares estimates // Ann. Math. Statist. — 1969. — 40. — P. 633–643.
8. Huber P. J. The behavior of maximum likelihood estimates under non-standard conditions // Proc. 5-th Berkley symp. on Mathematic. Statist. and Probab. 1 (Un-t of California Press: Berkley), 1967. — P. 221–234.
9. Nemirovsky A. S., Polyak B. T., Tzybakov A. B. Signal treatment by non-parametric maximum likelihood method // Inform. Transact. Probl. — 1984. — 20, N 3. — P. 29–45.
10. Konno H. Convex structure of the constrained least square problem for estimating the forward rate sequence: Financial Engineering and the Japanese Markers. — 1997. — 4. — P. 179–185.
11. Ибрагимов И. А., Линник Ю. В. Независимые и стационарно связанные случайные величины. — М.: Наука, 1965. — 524 с.

Поступила 22.10.2009