

# МДМ-МЕТОД ДЛЯ РЕШЕНИЯ ОБЩЕЙ КВАДРАТИЧНОЙ ЗАДАЧИ МАТЕМАТИЧЕСКОЙ ДИАГНОСТИКИ\*

В. Н. Малоземов  
v.malozemov@spbu.ru

Н. А. Соловьева  
4vinyo@gmail.com

1 июня 2022 г.

МДМ-метод был разработан в 1971 г. для поиска направления наискорейшего спуска в минимаксных задачах [1]. В дальнейшем он нашел применение в машинном обучении [2, 3]. В основе МДМ-метода лежит алгоритм ортогонального проектирования произвольной точки на выпуклую оболочку конечного числа заданных точек. В данном докладе рассматривается обобщение МДМ-метода на случай отделения двух выпуклых оболочек. Обобщенный МДМ-метод ориентирован на решение общей квадратичной задачи математической диагностики [4].

1°. Напомним постановку общей квадратичной задачи математической диагностики [4]. В пространстве  $\mathbb{R}^n$  заданы два конечных множества

$$P_1 = \{p_j\}_{j=1}^s \quad \text{и} \quad P_2 = \{p_j\}_{j=s+1}^m,$$

где  $s \in 1 : m - 1$ . Обозначим через  $C_1$  и  $C_2$  выпуклые оболочки множеств  $P_1$  и  $P_2$  соответственно. Требуется решить экстремальную задачу

$$\frac{1}{2} \|w_1 - w_2\|^2 \rightarrow \min_{w_1 \in C_1, w_2 \in C_2}. \quad (1)$$

Очевидно, что задача (1) имеет решение  $(w_1^*, w_2^*)$ .

По определению выпуклой оболочки точки  $w_1 \in C_1$  и  $w_2 \in C_2$  допускают представления

$$w_1 = \sum_{j=1}^s u_j p_j, \quad w_2 = \sum_{j=s+1}^m u_j p_j,$$

---

\*Семинар по оптимизации, машинному обучению и искусственному интеллекту «O&ML»  
<http://www.apmath.spbu.ru/oml/>

где

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^s u_j = 1, \quad u_j \geq 0 \quad \text{при всех } j \in 1 : s, \\ \sum_{j=s+1}^m u_j = 1, \quad u_j \geq 0 \quad \text{при всех } j \in (s+1) : m. \end{aligned} \quad (2)$$

Введем вектор  $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_m)$  с компонентами  $\xi_j = 1$  при  $j \in 1 : s$  и  $\xi_j = -1$  при  $j \in (s+1) : m$ . Обозначим через  $A$  матрицу со столбцами  $\xi_1 p_1, \dots, \xi_m p_m$ . Тогда для любого плана  $(w_1, w_2)$  задачи (1) справедлива формула

$$w_1 - w_2 = \sum_{j=1}^m u_j \xi_j p_j = Au.$$

Здесь вектор  $u$  удовлетворяет условиям (2). Множество таких векторов обозначим через  $U$ . Задачу (1) можно переписать в следующем виде:

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \|w\|^2 \rightarrow \min, \\ w = Au, \quad u \in U. \end{aligned} \quad (3)$$

**2°.** Отметим одно свойство планов задачи (1).

**ЛЕММА 1.** Пусть  $w^* = w_1^* - w_2^*$  — решение задачи (1). Для любого плана  $w = w_1 - w_2$  этой задачи справедливо неравенство

$$\langle w, w^* \rangle \geq \langle w^*, w^* \rangle. \quad (4)$$

*Доказательство.* В силу выпуклости множества  $C_1$  точка  $w_1^* + t(w_1 - w_1^*)$  при всех  $t \in (0, 1)$  принадлежит  $C_1$ . Точка  $w_2^*$  принадлежит  $C_2$ . Значит, планом задачи (1) является точка

$$(w_1^* + t(w_1 - w_1^*)) - w_2^* = w^* + t(w_1 - w_1^*).$$

Воспользуемся оптимальностью  $w^*$ . Получим

$$\|w^*\|^2 \leq \|w^* + t(w_1 - w_1^*)\|^2 = \|w^*\|^2 + 2t\langle w^*, w_1 - w_1^* \rangle + t^2 \|w_1 - w_1^*\|^2.$$

Отсюда следует, что

$$\langle w^*, w_1 - w_1^* \rangle + \frac{1}{2} t \|w_1 - w_1^*\|^2 \geq 0.$$

В пределе при  $t \rightarrow +0$  придем к неравенству

$$\langle w^*, w_1 - w_1^* \rangle \geq 0. \quad (5)$$

Далее, в силу выпуклости множества  $C_2$  точка  $w_2^* + t(w_2 - w_2^*)$  при всех  $t \in (0, 1)$  принадлежит  $C_2$ . Точка  $w_1^*$  принадлежит  $C_1$ . Значит, планом задачи (1) является точка

$$w_1^* - (w_2^* + t(w_2 - w_2^*)) = w^* - t(w_2 - w_2^*).$$

Воспользуемся оптимальностью  $w^*$ . Получим

$$\|w^*\|^2 \leq \|w^* - t(w_2 - w_2^*)\|^2 = \|w^*\|^2 - 2t\langle w^*, w_2 - w_2^* \rangle + t^2 \|w_2 - w_2^*\|^2.$$

Отсюда следует, что

$$-\langle w^*, w_2 - w_2^* \rangle + \frac{1}{2} t \|w_2 - w_2^*\|^2 \geq 0.$$

В пределе при  $t \rightarrow +0$  придем к неравенству

$$-\langle w^*, w_2 - w_2^* \rangle \geq 0. \quad (6)$$

Требуемое неравенство (4) есть сумма неравенств (5) и (6).

Лемма доказана.  $\square$

Отметим, что неравенство (4) равносильно следующему неравенству:

$$\|w - w^*\|^2 \leq \|w\|^2 - \|w^*\|^2. \quad (7)$$

**3°.** Наша цель — распространить МДМ-метод на решение задачи (1), (3). Классический вариант МДМ-метода описан в работе [1]. Проведем предварительный анализ ситуации.

Пусть  $w = Au$ ,  $u \in U$ . Обозначим

$$M_1^+(u) = \{j \in 1 : s \mid u[j] > 0\}, \quad M_2^+(u) = \{j \in (s+1) : m \mid u[j] > 0\}.$$

Введем величины

$$\begin{aligned} \Delta_1(u) &= \max_{j \in M_1^+(u)} \langle p_j, w \rangle - \min_{j \in 1:s} \langle p_j, w \rangle, \\ \Delta_2(u) &= \max_{j \in M_2^+(u)} \langle p_j, -w \rangle - \min_{j \in (s+1):m} \langle p_j, -w \rangle. \end{aligned}$$

Положим

$$\Delta(u) = \max\{\Delta_1(u), \Delta_2(u)\}.$$

Очевидно, что

$$\Delta_1(u) \geq 0, \quad \Delta_2(u) \geq 0, \quad \Delta(u) \geq 0. \quad (8)$$

**ЛЕММА 2.** Возьмем произвольный план  $w = Au$  задачи (3) и её оптимальный план  $w^* = Au^*$ . Справедливо неравенство

$$\|w - w^*\|^2 \leq 2\Delta(u). \quad (9)$$

Доказательство. С учетом (4) запишем

$$\begin{aligned} \|w - w^*\|^2 &= \|w\|^2 - 2\langle w, w^* \rangle + \|w^*\|^2 \leq \|w\|^2 - \langle w, w^* \rangle = \\ &= \sum_{j=1}^m \xi_j u_j \langle p_j, w \rangle - \sum_{j=1}^m \xi_j u_j^* \langle p_j, w \rangle = \\ &= \sum_{j=1}^s u_j \langle p_j, w \rangle + \sum_{j=s+1}^m u_j \langle p_j, -w \rangle - \sum_{j=1}^s u_j^* \langle p_j, w \rangle - \sum_{j=s+1}^m u_j^* \langle p_j, -w \rangle. \end{aligned}$$

Объединив первую и третью, вторую и четвертую суммы, придем к неравенству

$$\begin{aligned} \|w - w^*\|^2 &\leq \max_{j \in M_1^+(u)} \langle p_j, w \rangle - \min_{j \in 1:s} \langle p_j, w \rangle + \\ &+ \max_{j \in M_2^+(u)} \langle p_j, -w \rangle - \min_{j \in (s+1):m} \langle p_j, -w \rangle = \Delta_1(u) + \Delta_2(u) \leq 2\Delta(u). \end{aligned}$$

Лемма доказана.  $\square$

**ТЕОРЕМА 1.** Равенство  $\Delta(u) = 0$  выполняется тогда и только тогда, когда вектор  $w = Au$  является решением задачи (1), (3).

Доказательство. Неравенство (9) гарантирует оптимальность вектора  $w$  при  $\Delta(u) = 0$ . Проверим справедливость обратного утверждения. Возьмём решение  $w^* = Au^*$  задачи (3) и покажем, что  $\Delta(u^*) = 0$ . Напомним, что  $w^* = w_1^* - w_2^*$ , где  $w_1^* \in C_1$ ,  $w_2^* \in C_2$ .

Вначале рассмотрим случай, когда  $\Delta(u^*) = \Delta_1(u^*)$ . Пусть

$$\Delta_1(u^*) = \langle p_{j'} - p_{j''}, w^* \rangle. \quad (10)$$

Индексы  $j'$  и  $j''$  принадлежат множествам  $M_1^+(u^*)$  и  $1 : s$  соответственно. Введем вектор

$$\tilde{w}_1^* = w_1^* - u_{j'}^* (p_{j'} - p_{j''})$$

(коэффициент при  $p_{j'}$  передали вектору  $p_{j''}$ ). Очевидно, что  $\tilde{w}_1^* \in C_1$ . Обозначим

$$\tilde{w}^* = \tilde{w}_1^* - w_2^* = w^* - u_{j'}^* (p_{j'} - p_{j''}).$$

Умножим  $\tilde{w}^*$  скалярно на  $w^*$ . С учетом (10) получим

$$\langle \tilde{w}^*, w^* \rangle = \langle w^*, w^* \rangle - u_{j'}^* \Delta_1(u^*).$$

Согласно лемме 1 справедливо неравенство  $\langle \tilde{w}^*, w^* \rangle \geq \langle w^*, w^* \rangle$ , поэтому  $-u_{j'}^* \Delta_1(u^*) \geq 0$ . Условие  $j' \in M_1^+(u^*)$  гарантирует, что  $u_{j'}^* > 0$ . Приходим к неравенству  $\Delta_1(u^*) \leq 0$ , которое вместе с обратным неравенством  $\Delta_1(u^*) \geq 0$  (см. (8)) обеспечивает равенство  $\Delta_1(u^*) = 0$ .

Рассмотрим второй случай, когда  $\Delta(u^*) = \Delta_2(u^*)$ . Пусть

$$\Delta_2(u^*) = \langle p_{l'} - p_{l''}, -w^* \rangle. \quad (11)$$

Здесь индексы  $l'$  и  $l''$  принадлежат множествам  $M_2^+(u^*)$  и  $(s+1) : m$  соответственно. Введем вектор

$$\tilde{w}_2^* = w_2^* - u_{l'}^* (p_{l'} - p_{l''}).$$

Очевидно, что  $\tilde{w}_2^* \in C_2$ . Обозначим

$$\tilde{w}^* = w_1^* - \tilde{w}_2^* = w^* + u_{l'}^* (p_{l'} - p_{l''}).$$

Умножим  $\tilde{w}^*$  скалярно на  $w^*$ . С учетом (11) получим

$$\langle \tilde{w}^*, w^* \rangle = \langle w^*, w^* \rangle - u_{l'}^* \langle p_{l'} - p_{l''}, -w^* \rangle = \langle w^*, w^* \rangle - u_{l'}^* \Delta_2(u^*).$$

Отсюда, как и в предыдущем случае, следует неравенство  $\Delta_2(u^*) \leq 0$ , которое вместе с обратным неравенством  $\Delta_2(u^*) \geq 0$  (см. (8)) обеспечивает равенство  $\Delta_2(u^*) = 0$ .

Теорема доказана.  $\square$

4°. Обратимся к описанию обобщенного МДМ-метода.

Возьмем начальное приближение  $w_0 = Au_0$ . Если  $\Delta(u_0) = 0$ , то по теореме 1 вектор  $w_0$  является решением задачи (1). В противном случае переходим к следующей итерации.

Пусть уже имеется  $k$ -е приближение  $w_k = Au_k$ . Опишем переход к  $w_{k+1}$ . Найдем индексы  $j'_k \in M_1^+(u_k)$ ,  $j''_k \in 1 : s$  и  $l'_k \in M_2^+(u_k)$ ,  $l''_k \in (s+1) : m$ , такие, что

$$\begin{aligned} \max_{i \in M_1^+(u)} \langle p_i, w_k \rangle &= \langle p_{j'_k}, w_k \rangle, & \min_{i \in 1:s} \langle p_i, w_k \rangle &= \langle p_{j''_k}, w_k \rangle, \\ \max_{i \in M_2^+(u)} \langle p_i, -w_k \rangle &= \langle p_{l'_k}, -w_k \rangle, & \min_{i \in (s+1):m} \langle p_i, -w_k \rangle &= \langle p_{l''_k}, -w_k \rangle. \end{aligned}$$

Вычислим

$$\begin{aligned} \Delta_1(u_k) &= \langle p_{j'_k} - p_{j''_k}, w_k \rangle, & \Delta_2(u_k) &= \langle p_{l'_k} - p_{l''_k}, -w_k \rangle \\ \Delta(u_k) &= \max\{\Delta_1(u_k), \Delta_2(u_k)\}. \end{aligned}$$

Вначале рассмотрим случай, когда  $\Delta(u_k) = \Delta_1(u_k)$ . Для простоты будем использовать обозначения

$$p'_k := p_{j'_k}, \quad p''_k := p_{j''_k},$$

так что

$$\Delta(u_k) = \langle p'_k - p''_k, w_k \rangle. \quad (12)$$

Если  $\Delta(u_k) = 0$ , то  $w_k$  — решение задачи (1). Процесс закончен.

Пусть  $\Delta(u_k) > 0$ . Запишем  $w_k = x_k - y_k$ , где  $x_k \in C_1$ ,  $y_k \in C_2$ . Введем вектор

$$\widehat{x}_k = x_k - u'_k(p'_k - p''_k),$$

где  $u'_k = u_k[j'_k]$  (коэффициент при  $p'_k$  передали вектору  $p''_k$ ). Очевидно, что  $\widehat{x}_k \in C_1$ . Рассмотрим отрезок

$$x_k(t) = x_k + t(\widehat{x}_k - x_k) = x_k - tu'_k(p'_k - p''_k), \quad t \in [0, 1].$$

В силу выпуклости множества  $C_1$  все точки  $x_k(t)$  при  $t \in [0, 1]$  принадлежат  $C_1$ . Обозначим

$$w_k(t) = x_k(t) - y_k = w_k - tu'_k(p'_k - p''_k). \quad (13)$$

При всех  $t \in [0, 1]$  вектор  $w_k(t)$  является планом задачи (1). Выберем  $t_k \in [0, 1]$  из условия

$$\|w_k(t_k)\|^2 = \min_{t \in [0, 1]} \|w_k(t)\|^2.$$

Положим  $w_{k+1} = w_k(t_k)$ .

Нетрудно понять, учитывая (13), что при  $j \in 1 : s$  справедливо представление

$$u_{k+1}[j] = \begin{cases} u_k[j], & \text{если } j \neq j'_k \text{ и } j \neq j''_k, \\ (1 - t_k)u_k[j'_k], & \text{если } j = j'_k, \\ u_k[j''_k] + t_k u_k[j'_k], & \text{если } j = j''_k. \end{cases}$$

При этом  $u_{k+1}[j] = u_k[j]$ , если  $j \in (s + 1) : m$ .

Для  $t_k$  можно указать явную формулу. В силу (13) и (12) имеем

$$\begin{aligned} \|w_k(t)\|^2 &= \|w_k\|^2 - 2tu'_k \langle p'_k - p''_k, w_k \rangle + t^2 (u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2 = \\ &= \|w_k\|^2 - 2tu'_k \Delta(u_k) + t^2 (u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2. \end{aligned}$$

Абсолютный минимум  $\|w_k(t)\|^2$  на  $\mathbb{R}$  достигается в точке

$$\widehat{t}_k = \frac{\Delta(u_k)}{u'_k \|p'_k - p''_k\|^2}.$$

Ясно, что  $\widehat{t}_k > 0$ , поэтому для точки минимума на  $[0, 1]$  справедлива формула

$$t_k = \min\{1, \widehat{t}_k\}.$$

Теперь рассмотрим случай, когда

$$\Delta(u_k) = \Delta_2(u_k) = \langle p'_{l'_k} - p''_{l''_k}, -w_k \rangle.$$

Здесь  $l'_k \in M_2^+(u_k)$ ,  $l''_k \in (s+1) : m$ . Для простоты будем использовать обозначения

$$p'_k := p'_{l'_k}, \quad p''_k := p''_{l''_k},$$

так что

$$\Delta(u_k) = \langle p'_k - p''_k, -w_k \rangle. \quad (14)$$

Если  $\Delta(u_k) = 0$ , то  $w_k$  — решение задачи (1). Процесс закончен.

Пусть  $\Delta(u_k) > 0$ . Запишем  $w_k = x_k - y_k$ , где  $x_k \in C_1$ ,  $y_k \in C_2$ . Введем вектор

$$\widehat{y}_k = y_k - u'_k(p'_k - p''_k),$$

где  $u'_k = u_k[l'_k]$  (коэффициент от  $p'_k$  передали  $p''_k$ ). Очевидно, что  $\widehat{y}_k \in C_2$ . Рассмотрим отрезок

$$y_k(t) = y_k + t(\widehat{y}_k - y_k) = y_k - tu'_k(p'_k - p''_k), \quad t \in [0, 1].$$

В силу выпуклости  $C_2$  все точки  $y_k(t)$  при  $t \in [0, 1]$  принадлежат этому множеству. Обозначим

$$w_k(t) = x_k - y_k(t) = w_k + tu'_k(p'_k - p''_k). \quad (15)$$

При всех  $t \in [0, 1]$  вектор  $w_k(t)$  является планом задачи (1). Выберем  $t_k \in [0, 1]$  из условия

$$\|w_k(t_k)\|^2 = \min_{t \in [0, 1]} \|w_k(t)\|^2.$$

Положим  $w_{k+1} = w_k(t_k)$ .

Нетрудно понять, опираясь на (15), что при  $l \in (s+1) : m$  справедливо представление

$$u_{k+1}[l] = \begin{cases} u_k[l], & \text{если } l \neq l'_k \text{ и } l \neq l''_k, \\ (1 - t_k)u_k[l'_k], & \text{если } l = l'_k, \\ u_k[l''_k] + t_k u_k[l'_k], & \text{если } l = l''_k. \end{cases}$$

При этом  $u_{k+1}[l] = u_k[l]$ , если  $l \in 1 : s$ .

Для  $t_k$  можно указать явную формулу. В силу (15) и (14) имеем

$$\begin{aligned}\|w_k(t)\|^2 &= \|w_k\|^2 - 2tu'_k \langle p'_k - p''_k, -w_k \rangle + t^2(u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2 = \\ &= \|w_k\|^2 - 2tu'_k \Delta(u_k) + t^2(u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2.\end{aligned}$$

Абсолютный минимум  $\|w_k(t)\|^2$  на  $\mathbb{R}$  достигается в точке

$$\widehat{t}_k = \frac{\Delta(u_k)}{u'_k \|p'_k - p''_k\|^2}.$$

Ясно, что  $\widehat{t}_k > 0$ , поэтому для точки минимума на  $[0, 1]$  справедлива формула

$$t_k = \min\{1, \widehat{t}_k\}.$$

Описание обобщенного МДМ-метода завершено.

*З а м е ч а н и е.* Обозначим  $\Delta_k = \Delta(u_k)$ . В обоих рассмотренных случаях справедливо равенство

$$\|w_k(t)\|^2 = \|w_k\|^2 - 2tu'_k \Delta_k + t^2(u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2. \quad (16)$$

Одинаковы формулы и для  $\widehat{t}_k$ , и для  $t_k$ :

$$\widehat{t}_k = \frac{\Delta_k}{u'_k \|p'_k - p''_k\|^2}, \quad t_k = \min\{1, \widehat{t}_k\}. \quad (17)$$

Если  $t_k = 1$ , то итерацию с номером  $k$  будем называть *усеченной*, если  $t_k = \widehat{t}_k < 1$ , то *неусеченной*.

**5°.** Рассмотрим неусеченную итерацию. Обозначим через  $D_1$  диаметр множества  $P_1$ , через  $D_2$  — диаметр множества  $P_2$ , и пусть  $D = \max\{D_1, D_2\}$ .

**ЛЕММА 3.** *На неусеченной  $k$ -й итерации выполняется неравенство*

$$\|w_k\|^2 - \|w_{k+1}\|^2 \geq \frac{\Delta_k^2}{D^2}. \quad (18)$$

Действительно, согласно (16) и (17) имеем

$$\begin{aligned}\|w_{k+1}\|^2 &= \|w_k\|^2 - 2\widehat{t}_k u'_k \Delta_k + \widehat{t}_k^2 (u'_k)^2 \|p'_k - p''_k\|^2 = \\ &= \|w_k\|^2 - 2\widehat{t}_k u'_k \Delta_k + \widehat{t}_k u'_k \Delta_k = \|w_k\|^2 - \frac{\Delta_k^2}{\|p'_k - p''_k\|^2}.\end{aligned}$$

Отсюда очевидным образом следует (18).



6°. Переходим к доказательству сходимости обобщенного МДМ-метода [5]. По описанным выше правилам строится последовательность планов  $w_0, w_1, \dots$  задачи (1), (3). Эта последовательность конечна, если при некотором  $k_0$  выполнится равенство  $\Delta(u_{k_0}) = 0$ . По теореме 1 план  $w_{k_0}$  будет оптимальным.

Предположим, что

$$\Delta(u_k) > 0 \quad \text{при всех } k = 0, 1, \dots \quad (19)$$

Условие (19) и формула (16) гарантируют, что бесконечная последовательность  $\{\|w_k\|^2\}$  является строго убывающей.

**ЛЕММА 4.** Пусть выполняется условие (19). Тогда существует такое натуральное  $N$ , что количество подряд идущих усеченных итераций не превосходит  $N$ .

*Доказательство.* Усеченная  $k$ -я итерация характеризуется тем, что  $t_k = 1$ . Как следствие, на множестве  $1 : s$  или  $(s + 1) : t$  справедливо представление

$$u_{k+1}[i] = \begin{cases} u_k[i], & \text{если } i \neq i'_k \text{ и } i \neq i''_k, \\ 0, & \text{если } i = i'_k, \\ u_k[i''_k] + u_k[i'_k], & \text{если } i = i''_k. \end{cases} \quad (20)$$

Предположим, что, начиная с  $r$ -й итерации, подряд идут усеченные итерации. Компоненты вектора  $u_{k+1}$ , определяющего  $w_{k+1}$ , при  $k \geq r$  получаются путем перераспределения коэффициентов  $u_r[i]$ ,  $i \in 1 : t$ , по формуле (20). Поэтому в цепочке последовательных усеченных итераций может присутствовать лишь конечное число различных векторов  $u_k$ . В силу условия (19) последовательность  $\{\|w_k\|\}$  строго убывает. Значит, количество подряд идущих усеченных итераций ограничено сверху некоторым числом  $N$ , зависящим только от  $t$  и  $s$ .

Лемма доказана.  $\square$

**ТЕОРЕМА 2.** При выполнении условия (19) справедливо предельное соотношение

$$\lim_{k \rightarrow \infty} w_k = w^*.$$

*Доказательство.* Последовательность  $\{\|w_k\|^2\}$  строго убывает и ограничена снизу нулем. Значит, она сходится. Как следствие,

$$\|w_k\|^2 - \|w_{k+1}\|^2 \rightarrow 0 \quad \text{при } k \rightarrow \infty. \quad (21)$$

По лемме 4 существует бесконечная последовательность неусеченных итераций с номерами  $k_i$ . Согласно лемме 3 имеем

$$\|w_{k_i}\|^2 - \|w_{k_i+1}\|^2 \geq \frac{\Delta_{k_i}^2}{D^2}.$$

С учетом (21) заключаем, что  $\Delta_{k_i} \rightarrow 0$  при  $i \rightarrow \infty$ .

По лемме 2

$$\|w_{k_i} - w^*\|^2 \leq 2\Delta_{k_i},$$

так что  $w_{k_i} \rightarrow w^*$  при  $i \rightarrow \infty$ . В частности,  $\|w_{k_i}\| \rightarrow \|w^*\|$ . Так как вся последовательность  $\{\|w_k\|\}$  строго убывает, то  $\|w_k\| \rightarrow \|w^*\|$  при  $k \rightarrow \infty$ . Остается сослаться на неравенство (7).

Теорема доказана. □

## ЛИТЕРАТУРА

1. Малоземов В. Н. *МДМ-методы — 50 лет* // Семинар «CNSA & NDO». Избранные доклады. 10 ноября 2021 г. (<http://arpmath.spbu.ru/cnsa/rep21.shtml#1110>)
2. Barbero A., Lopez J., Dorronsoro J. R. *An Accelerated MDM Algorithm for SVM Training* // European Symposium on Artificial Neural Networks — Advances in Computational Intelligence and Learning. Bruges (Belgium). 23–25 April 2008. Proceedings, pp. 421–426.
3. Ming Zeng, Yu Yang, Junsheng Cheng. *A generalized Mitchell-Dem'yanov Malozemov algorithm for one-class support vector machine* // Knowledge-Based Systems. **109** (2016), pp. 17–24.
4. Малоземов В. Н., Соловьева Н. А. *Общая квадратичная задача математической диагностики* // Семинар «O & ML». Избранные доклады. 11 мая 2022 г. (<http://arpmath.spbu.ru/oml/rep22.shtml#0511>)
5. Lopez J., Dorronsoro J. R. *A Common Framework for the Convergence of the GSK, MDM and SMO Algorithms*. Lecturer Notes in Computer Science: Artificial Neural Networks, ICANN 2010. Vol. 6353. 2010. Pp. 82–87.