

*И.И. ЕРЕМИН*

## ФЕЙЕРОВСКИЕ МЕТОДЫ СИЛЬНОЙ ОТДЕЛИМОСТИ ВЫПУКЛЫХ ПОЛИЭДРАЛЬНЫХ МНОЖЕСТВ

### 1. Введение

В математике фундаментальную роль играют теоремы отделимости непересекающихся множеств, в частности, выпуклых (в разных пространствах). При этом важны как теоремы существования, так и алгоритмы, реализующие отделимость. Имеется много задач как теоретического характера, так и прикладного, когда необходимо конструктивно обеспечивать разделимость. Одна из областей, в которых алгоритмическая сторона дела играет важнейшую роль, — это распознавание образов, включающее задачи дискриминации, классификации и много других.

Приведем пример конструктивной отделимости множеств  $M \subset \mathbb{R}^n$  и  $N \subset \mathbb{R}^n$ , заданных системами линейных неравенств:

$$M := \{x \mid Ax \leq b\} \neq \emptyset, \quad N := \{x \mid Bx \leq d\} \neq \emptyset, \quad M \cap N = \emptyset. \quad (1.1)$$

Нужно построить строго их разделяющую гиперплоскость  $H := \{x \mid (c, x) - \alpha = 0\}$ , т. е. такую, что

$$(c, x) - \alpha < 0 \quad \forall x \in M, \quad (c, x) - \alpha > 0 \quad \forall x \in N.$$

Следующее утверждение было сформулировано автором в 1957 г., позднее оно было включено в [1].

**Утверждение 1.1.** *Система*

$$\begin{aligned} A^T u + B^T v &= 0, \quad [u, v] \geq 0, \\ (b, u) + (d, v) &\leq -1 \end{aligned} \quad (1.2)$$

*совместна тогда и только тогда, когда  $M \cap N = \emptyset$ .*

*Если  $[\bar{u}, \bar{v}]$  — некоторое решение системы (1.2), то гиперплоскость  $H$  при  $c = A^T \bar{u}$  и  $\alpha = 1/2$  (или при  $c = -B^T \bar{v}$  и  $\alpha = -1/2$ ) строго разделяет множества  $M$  и  $N$ .*

Заметим, что нахождение хотя бы одного решения системы (1.2) можно осуществить разными методами, например, методом Фурье ([2], § 11), симплекс-методом или фейеровскими методами ([2], гл. VI).

В данной работе рассматриваются задачи сильной отделимости множеств  $M$  и  $N$  для трех форм их задания:

1°  $M$  и  $N$  задаются согласно (1.1),

2°  $M$  и  $N$  задаются выпуклыми оболочками двух конечных совокупностей точек  $\{p_i\}_1^k$  и  $\{q_j\}_1^s$ , т. е.

$$M := \text{conv}\{p_i\}_1^k, \quad N := \text{conv}\{q_j\}_1^s,$$

---

Работа выполнена при государственной поддержке ведущих научных школ (проект НШ-5595.2006.1) и финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований (проект 04-01-00108).

3° смешанный случай:

$$M := \{x \mid Ax \leq b\}, \quad N := \text{conv}\{q_j\}_1^s. \quad (1.3)$$

В названии данной статьи употреблен термин *сильной отделимости*, это означает *отделимость слоем наибольшей толщины* ( $\pi$ -слоем). Сильная отделимость, по существу, эквивалентна задаче отыскания расстояния между  $M$  и  $N$  в смысле метрики

$$\rho(M, N) := \min\{\|x - y\| \mid x \in M, y \in N\}. \quad (1.4)$$

Если  $\bar{x} \in M$  и  $\bar{y} \in N$  являются arg-точками задачи (1.3), т. е.  $\text{opt}(1.4) = \|\bar{x} - \bar{y}\|$ , то слоем наибольшей толщины, разделяющим множества  $M$  и  $N$ , будет  $P := \{x \mid x \in P_1 \cap P_2\}$ , где  $P_1$  и  $P_2$  — полупространства, задаваемые линейными неравенствами  $(x - \bar{x}, \bar{x} - \bar{y}) \leq 0$  и  $(y - \bar{y}, \bar{x} - \bar{y}) \geq 0$ .

Гиперплоскость  $H_\pi$ , задаваемую уравнением  $(x - \frac{\bar{x} + \bar{y}}{2}, \bar{x} - \bar{y}) = 0$ , будем называть *сильно разделяющей* множества  $M$  и  $N$  гиперплоскостью.

Если множества  $M$  и  $N$  достаточно просты (в смысле простоты операции проектирования точек на них), то, применяя к  $M$  и  $N$  известный метод *последовательного проектирования*, получим две подпоследовательности, сходящиеся к точкам  $\bar{x} \in M$  и  $\bar{y} \in N$ , которые и будут arg-точками задачи (1.4). Но если  $M$  и  $N$  — произвольные многогранники, то поскольку сама операция проектирования на них далеко не элементарна, то метод последовательного проектирования не может быть признан эффективным.

Заметим, что достижимость в (1.4), вообще говоря, необязательна, но если хотя бы одно из множеств  $M$  и  $N$  ограничено, то достижимость имеет место, при этом  $\pi$ -слой не вырождается в гиперплоскость. В случае, когда  $M$  и  $N$  — многогранники, задаваемые системами линейных неравенств, факт достижимости верен.

В данной работе предлагается метод сведения (редукции) поставленных задач к некоторой конструктивно задаваемой системе линейных неравенств и одного выпуклого неравенства, а для ее решения подключается фейеровский процесс. В основе такой редукции лежит теория двойственности в математическом программировании.

## 2. Математический аппарат

### 2.1. Двойственность в выпуклом программировании (ВП).

Запишем задачу

$$P := \min\{f_0(x) \mid f_j(x) \leq 0, j = 1, \dots, m\}. \quad (2.1)$$

Поставим ей в соответствие называемую *двойственной* задачу

$$P^* := \max\{F(x, u) \mid \nabla_x F(x, u) = 0, u \geq 0\}, \quad (2.2)$$

где  $F(x, u) := f_0(x) + \sum_{j=1}^m u_j f_j(x)$  — функция Лагранжа, соответствующая задаче (2.1). Задачи  $P$  и  $P^*$  связаны следующим утверждением.

**Прямая теорема двойственности (для задачи ВП)** ([3], с. 164). *Пусть задача выпуклого программирования (2.1) разрешима в точке  $\tilde{x} \in \text{Arg}(2.1)$  и  $\exists p \in \mathbb{R}^n : [f_1(p), \dots, f_m(p)] < 0$  (условие Слейтера). Тогда существует вектор  $\tilde{u} \geq 0$  такой, что  $[\tilde{x}, \tilde{u}] \in \text{Arg } P^*$ , при этом  $\text{opt } P = \text{opt } P^*$ , т. е.  $f_0(\tilde{x}) = F(\tilde{x}, \tilde{u})$ .*

Легко доказывается свойство: если  $\bar{x}$  и  $[x', u']$  допустимы относительно задач  $P$  и  $P^*$ , то

$$f_0(\bar{x}) \geq F(x', u'). \quad (2.3)$$

**Следствие.** Если в (2.3) выполняется равенство

$$f_0(\bar{x}) = F(x', u'),$$

то  $\bar{x} \in \text{Arg } P$  и  $[x', u'] \in \text{Arg } P^*$  (равным образом  $x' \in \text{Arg } P$ ).

Сделаем замечание к вопросу о дифференцируемости функций, формирующих задачу (2.1). Этого условия во многих случаях можно избежать. Пусть, например, имеем задачу

$$\min_{i \in \overline{1, m} \setminus I} \{f_0(x) + r\bar{f}(x) \mid f_i(x) \leq 0, i \in I \subset \overline{1, m}\}, \quad (2.4)$$

где  $r > 0$ ,  $\bar{f}(x) := \max_{i \in \overline{1, m} \setminus I} f_j^+(x)$ . Такие задачи возникают, например, в методах точных штрафных функций. Функция  $\bar{f}(x)$  не является, вообще говоря, дифференцируемой.

Перепишем задачу (2.4) в эквивалентном виде

$$\min \{f_0(x) + rt \mid f_j(x) \leq t, j \in \overline{1, m} \setminus I, f_i(x) \leq 0, i \in I, t \geq 0\}.$$

Для этой задачи нужные условия дифференцируемости выполняются (естественно, в предположении дифференцируемости функций  $\{f_j(x)\}_{\overline{1, m}}$ ), поэтому к модифицированной ситуации применимо правило формирования двойственной задачи по правилу (2.2).

**2.2. Симметрическая задача и  $S$ -технологии.** Теорема двойственности в п. 2.1 и ее следствие подсказывают выделение в качестве самостоятельного объекта системы

$$S : f_j(x) \leq 0, j = 1, \dots, m, \nabla F_x(x, u) = 0, u \geq 0, f_0(x) \leq F(x, u). \quad (2.5)$$

Справедливо

**Утверждение 2.1.** Если  $\bar{x}$  и  $\bar{u} \geq 0$  удовлетворяют системе  $S$ , то  $\bar{x} \in \text{Arg } P$ ,  $[\bar{x}, \bar{u}] \in \text{Arg } P^*$ .

Следовательно, задача  $P$  сводится к системе неравенств. Решив ее, тем самым находим как решение  $\tilde{x}$  задачи  $P$ , так и решение  $[\tilde{x}, \tilde{u}]$  задачи  $P^*$ .

**Пример 2.1.** Если  $P$  — задача ЛП:  $\min\{(c, x) \mid Ax \leq b\}$ , то симметрической будет задача

$$S : Ax \leq b, A^T u = c, u \geq 0, (c, x) \leq (b, u).$$

Введем термин “ $S$ -технология”. Смысл  $S$ -технологии состоит в редукции задачи оптимизации к системе неравенств через формирование симметрической системы  $S$  и ее преобразование к виду, удобному для применения тех или иных процедур ее решения.

Изобразим схематически названную технологию

$$\begin{array}{ccc} P & & \\ \downarrow & \searrow & \\ S & \xrightarrow{\sim} & \tilde{S} \rightarrow \mathcal{F}_{\tilde{M}}. \\ & \nearrow & \\ P^* & & \end{array}$$

Прокомментируем эту схему:  $P$  — задача выпуклого программирования (2.1),  $P^*$  — двойственная задача (2.2),  $S$  — симметрическая задача (2.5),  $\tilde{S}$  — эквивалентно преобразованная задача с множеством решений  $\tilde{M} \neq \emptyset$ , для которого можно построить непрерывное  $M$ -фейеровское отображение (или замкнутое); если такое отображение построено, то итерационный процесс, им порождаемый, будет сходиться к решению системы  $S$ , следовательно, будет давать как решение задачи  $P$ , так и задачи  $P^*$ ;  $\mathcal{F}_{\tilde{M}}$  — класс  $\tilde{M}$ -фейеровских отображений.

### 3. Фейеровские процессы ([2], гл. VI)

Базовым понятием, лежащим в основании фейеровских методов, является понятие *M-фейеровского отображения*  $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  такого, что образ  $T(x)$  элемента  $x \notin M$  ближе к любой точке  $y \in M$ , при этом  $T(y) = y \quad \forall y \in M$ . Здесь  $M$  — выпуклое замкнутое множество из  $\mathbb{R}^n$ . Простейшим примером *M-фейеровского отображения* является оператор метрического проектирования на  $M : \text{Pr}_M(x)$ . Поэтому на *M-фейеровское отображение* можно смотреть как на некоторое обобщение операции метрического проектирования. Обозначим класс *M-фейеровских отображений* через  $\mathcal{F}_M$ . В прикладных аспектах *M-фейеровские отображения* конструируются, как из элементарных кирпичиков, из простых проектирований на простые множества: гиперплоскость, полупространство, параллелепипед, неотрицательный ортант, линейное многообразие, задаваемое конечной системой линейных уравнений, и др.

Так, например, при

$$M := \{x \mid l_j(x) := (a_j, x) - b_j \leq 0, \quad j = 1, \dots, m\} \neq \emptyset$$

отображение  $T(x) := \sum_{j=1}^m \alpha_j \text{Pr}_{M_j}(x)$ , где  $\alpha_j > 0$ ,  $\sum_{j=1}^m \alpha_j = 1$ , синтезированное из элементарных проектирований, является непрерывным *M-фейеровским*, при этом  $\{x_{k+1} = T(x_k)\}_{k=0}^\infty \rightarrow x' \in M$ .

Методы фейеровского типа, соотнесенные к задачам решения систем линейных и выпуклых неравенств, а также к задачам линейного и выпуклого программирования, развиты достаточно хорошо. Ниже остановимся кратко на основных свойствах и теоремах, относящихся к теории фейеровских операторов и порождаемых ими процессах, сходящихся к решению той или иной поставленной задачи.

**3.1. Исходные определения, понятия и утверждения.** Пусть  $T$  — однозначное отображение из  $X$  в  $X$  и  $\text{Fix } T =: M \neq \emptyset$ . Здесь  $\text{Fix } T$  — множество неподвижных точек отображения  $T$ .

**Определение 3.1.** Отображение  $T \in \{X \rightarrow X\}$  называется *M-фейеровским*, если для него выполняются соотношения

$$T(y) = y, \quad \|T(x) - y\| < \|x - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall x \notin M.$$

**Определение 3.2.** Многозначное отображение  $T \in \{X \rightarrow 2^X\}$  называется *M-фейеровским*, если выполняются соотношения

$$T(y) = y, \quad \|z - y\| < \|x - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall z \in T(x), \quad \forall x \notin M.$$

**Пример 3.1.** Пусть  $M := \{x \mid f_j(x) \leq 0, \quad j = 1, \dots, m\} \neq \emptyset$ ,  $\{f_j(x)\}_1^m$  — выпуклые функции,  $d(x) = \max_{(j)} f_j(x)$ ,  $J(x) := \{j \mid d(x) = f_j(x)\}$ . Положим

$$T(x) := \left\{ x - \lambda \frac{d^+(x)}{\|h\|^2} h \mid h \in \sum_{j \in J(x)} \alpha_j \partial f_j(x), \quad \alpha_j \geq 0, \quad \sum_{j \in J(x)} \alpha_j = 1 \right\}, \quad (3.1)$$

$0 < \lambda < 2$ ,  $\partial f_j(x)$  — субдифференциал выпуклой функции  $f_j(x)$ . Это отображение удовлетворяет определению 3.2.

Обозначим через  $\mathcal{F}_M$  класс *M-фейеровских* (как однозначных, так и многозначных) отображений. В дальнейшем будем использовать понятие замкнутости отображения  $T \in \mathcal{F}_M$ , которое состоит в выполнимости импликации  $(\{x_k\} \rightarrow x', \{y_k\} \rightarrow y', y_k \in T(x_k)) \implies y' \in T(x')$ . Класс замкнутых *M-фейеровских* отображений будем обозначать  $\overline{\mathcal{F}}_M$ . Если отображение  $T \in \mathcal{F}_M$  однозначно и замкнуто, то оно непрерывно.

**Определение 3.3.** Последовательность  $\{x_k\} \subset \mathbb{R}^n$  называется *M-фейеровской*, если

$$\{x_k\} \cap M = \emptyset, \quad \|x_{k+1} - y\| < \|x_k - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall k = 0, 1, \dots$$

**Определение 3.4.** Последовательность  $\{x_k\} \subset \mathbb{R}^n$  назовем *почти M-фейеровской*, если

$$\{x_k\} \cap M = \emptyset, \quad \|x_{k+1} - y\| \leq \|x_k - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall k = 0, 1, \dots,$$

причем эта последовательность содержит *M-фейеровскую* подпоследовательность, т. е.  $\exists \{x_{j_k}\} \subset \{x_k\}$ :

$$\|x_{j_{k+1}} - y\| < \|x_{j_k} - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall k = 0, 1, \dots$$

Примечание к определению 3.4. Если из почти *M-фейеровской* последовательности убрать возможные повторения, то останется последовательность, именуемая *слабо M-фейеровской*, что соответствует следующему определению.

**Определение 3.5.** Последовательность  $\{x_k\}$  называется *слабо M-фейеровской*, если

$$\{x_k\} \cap M = \emptyset, \quad \|x_{k+1} - y\| \leq \|x_k - y\| \quad \forall y \in M, \quad x_{k+1} \neq x_k \quad \forall k.$$

Заметим, что такие последовательности порождаются слабо *M-фейеровскими* отображениями  $T$ :

$$T(y) = y, \quad \|T(x) - y\| \leq \|x - y\| \quad \forall y \in M, \quad \forall x \notin M, \quad T(x) \neq x.$$

Легко проверить свойство: если  $T(x)$  слабо *M-фейеровское*, то  $T_\alpha(x) := \alpha T(x) + (1 - \alpha)x$  является *M-фейеровским* при  $\alpha \in (0, 1)$ .

Ниже будем полагать  $X = \mathbb{R}^n$ .

Перечислим некоторые свойства и факты, относящиеся к *M-фейеровским* отображениям и *M-фейеровским* последовательностям.

- 1<sup>0</sup>. Если  $\mathcal{F}_M \neq \emptyset$ , то множество  $M$  автоматически выпукло и замкнуто.
- 2<sup>0</sup>. Если  $M$  выпукло и телесно, то любая *M-фейеровская* последовательность  $\{x_k\}$  сходится к некоторому  $x' \in \mathbb{R}^n$ .
- 3<sup>0</sup>. Если  $T \in \mathcal{F}_M$  и последовательность  $\{x_k\}$  порождена процессом

$$\{x_{k+1} \in T(x_k)\}_{k=0}^{\infty}, \tag{3.2}$$

причем  $\{x_k\} \cap M = \emptyset$ , то  $\{x_k\}$  *M-фейеровская*.

- 4<sup>0</sup>. Если  $\{x_k\}$  — *M-фейеровская* последовательность и некоторая предельная ее точка  $x'$  принадлежит  $M$ , то  $\{x_k\} \rightarrow x'$ .

**Утверждение 3.1.** Если  $T \in \mathcal{F}_M$  и  $T(x)$  непрерывно, то

$$\{x_{k+1} = T(x_k)\}_{k=0}^{\infty} \rightarrow x' \in M.$$

**Утверждение 3.2.** Если  $T \in \overline{\mathcal{F}}_M$ , то

$$\{x_{k+1} \in T(x_k)\}_{k=0}^{\infty} \rightarrow x' \in M.$$

Поскольку отображение (3.1) является замкнутым *M-фейеровским*, то в силу утверждения 3.2 процесс типа (3.2) сходится к решению совместной системы выпуклых неравенств  $f_j(x) \leq 0, j = 1, \dots, m$ .

**3.2. Базовые конструкции фейеровских отображений.** Как уже отмечалось, оператор  $\text{Pr}_M(x)$  метрического проектирования на выпуклое замкнутое множество является непрерывным *M-фейеровским*. Если имеется некоторая совокупность простых выпуклых множеств  $M_j \subset \mathbb{R}^n, j = 1, \dots, m$ , и соответствующая совокупность операторов проектирования на них  $\text{Pr}_{M_j}(x), j = 1, \dots, m$  (они являются  $M_j$ -фейеровскими), то из этих элементарных проектирований можно конструировать (разными способами) более сложные фейеровские отображения относительно множества  $M := \bigcap_{j=1}^m M_j \neq \emptyset$ .

Приведем базовые конструкции такого рода, однако они будут даны ниже с более общих позиций.

Итак, пусть  $T_j \in \mathcal{F}_{M_j}$ ,  $j = 1, \dots, m$ , и  $M := \bigcap_{j=1}^m M_j \neq \emptyset$ .

**Утверждение 3.3.** Справедлива импликация

$$(T_j \in \mathcal{F}_{M_j}, \quad j = 1, \dots, m) \implies T^\alpha(x) := \sum_{j=1}^m \alpha_j T_j(x) \in \mathcal{F}_M,$$

где  $\alpha_j > 0$ ,  $\sum_{j=1}^m \alpha_j = 1$ .

**Утверждение 3.4.** Если  $\sigma := (j_1, \dots, j_m)$  — любое упорядочение индексов  $j = 1, \dots, m$ , то

$$T^{(\sigma)}(x) := T_{j_1} T_{j_2} \dots T_{j_m}(x) \in \mathcal{F}_M.$$

**Примечание 3.1.** Если в этих утверждениях  $\{T_j(x)\}_1^m$  непрерывны, то  $T^{(\alpha)}(x)$  и  $T^{(\sigma)}(x)$  непрерывны; если же они замкнуты, то  $T^\alpha(x)$  и  $T^{(\sigma)}(x)$  также замкнуты. Следовательно, к последним можно применить утверждения 3.1 и 3.2 о сходимости процессов, ими порождаемых.

Рассмотрим еще одну конструкцию отображения  $T \in \mathcal{F}_M$ , получаемого из  $\{T_j\}_1^m$ . Пусть для множеств  $M_j$  заданы функции  $d_j(x)$ , обладающие свойством  $d_j(y) = 0$  для  $y \in M_j$  и  $d_j(x) > 0$  для  $x \notin M_j$ . Будем считать эти функции выпуклыми. Введем  $d(x) := \max_{(j)} d_j(x)$  и  $J(x) := \{j \mid d(x) = d_j(x)\}$  (это копирует уже рассмотренные ситуации).

Введем отображение

$$T(x) := \text{conv}\{T_{j_x}(x) \mid j_x \in J(x)\}; \quad (3.3)$$

здесь  $\text{conv}$  — символ выпуклой оболочки множеств, стоящих в скобках  $\{ \}$ .

**Утверждение 3.5.** Отображение (3.3) является  $M$ -фейеровским, при этом если  $\{T_j(x)\}_1^m$  замкнуты, то отображение  $T(x)$  замкнуто.

**Примечание 3.2.** В утверждениях 3.3–3.5 все множества  $M_j$ ,  $j = 1, \dots, m$ , могут совпадать, при этом содержательность этих утверждений не утрачивается. Более того, эти частные утверждения подчеркивают в явном виде тот важный факт, что из всякой конечной совокупности  $M$ -фейеровских отображений можно строить новые отображения из  $\mathcal{F}_M$  способами, зафиксированными в утверждениях 3.3–3.5. Из этих утверждений следует, что класс отображений  $\mathcal{F}_M$  замкнут относительно выпуклой суммы любой конечной совокупности отображений из  $\mathcal{F}_M$  и относительно любой их суперпозиции, т. е.  $\mathcal{F}_M$  является своего рода выпуклой алгеброй.

#### 4. Примеры применения $S$ -технологии

**Пример 4.1.** Задачу проектирования элемента  $p$  на многогранник  $M := \{x \mid Ax \leq b\}$  можно записать в форме оптимизационной задачи

$$\min \left\{ \frac{1}{2} \|x - p\|^2 \mid Ax \leq b \right\}.$$

Положим  $L(x, u) := \frac{1}{2} \|x - p\|^2 + (u, Ax - b)$  ( $= \frac{1}{2} \|x - p\|^2 + (A^T u, x) - (b, u)$ ). Имеем

$$\nabla_x L(x, u) = (x - p) + A^T u.$$

Выпишем симметрическую задачу

$$\begin{aligned} Ax &\leq b; \\ x - p + A^T u &= 0, \quad u \geq 0; \\ \underbrace{\frac{1}{2} \|x - p\|^2}_{f_0(x)} &\leq \underbrace{\frac{1}{2} \|x - p\|^2 + (Ax - b, u)}_{F(x, u)}. \end{aligned} \quad (4.1)$$

После элементарных преобразований и исключения переменной  $x$ , получим эквивалент системы (4.1)

$$\begin{aligned} u^T(AA^T)u - (Ap - b, u) &\leq 0, \quad u \geq 0; \\ -(AA^T)u &\leq b - Ap. \end{aligned} \tag{4.2}$$

Система (4.2) состоит из системы линейных относительно  $u$  неравенств (вторая строка) и одного квадратичного выпуклого неравенства (первая строка). Найдя решение  $\bar{u}$  системы (4.2) тем или иным методом, например, фейеровским, по формуле  $x = p - A^T\bar{u}$  находим  $\bar{x}$ , при этом вектор  $\bar{x}$  будет проекцией точки  $p$  на многогранник  $M = \{x \mid Ax \leq b\}$ .

**Пример 4.2.** Рассмотрим задачу квадратичного программирования

$$P : \min \left\{ \frac{1}{2}(x - p)^T Q(x - p) + (c, x) \mid Ax \leq b, \quad Bx = d \right\} \tag{4.3}$$

в предположении, что  $Q$  — положительно-определенная матрица. В рамках схемы получения симметрической задачи, соответствующей задаче (2.1), приходим к следующему ее виду:

$$A(p - Q^{-1}(A^T u + B^T v + c)) \leq b, \tag{4.4}$$

$$B(p - Q^{-1}(A^T u + B^T v + c)) = d, \tag{4.5}$$

$$(A^T u + B^T v)^T Q^{-1}(A^T u + B^T v) + (b^T + (Q^{-1}c - p)^T A^T)u + (d^T + (Q^{-1}c - p)^T B^T)v \leq 0, \quad u \geq 0. \tag{4.6}$$

В этой системе подсистемы (4.4) и (4.5) являются линейными относительно  $[u, v]$ , а неравенство (4.6) выпуклое относительно  $[u, v]$ , так что к этой системе может быть применен тот или иной вариант фейеровского метода. Если  $[\bar{u}, \bar{v}]$  — некоторое решение системы (4.4)–(4.6), то решение задачи (4.3) отыскивается по формуле  $\bar{x} = p - Q^{-1}(A^T\bar{u} + B^T\bar{v} + c)$ .

## 5. Задача поиска расстояния между двумя многогранниками

Пусть  $M := \{x \mid Ax \leq b\}$ ,  $N := \{y \mid By \leq d\}$ . Сформулируем задачу

$$\min \left\{ \frac{1}{2}\|x - y\|^2 \mid Ax \leq b, \quad By \leq d \right\}. \tag{5.1}$$

Цель: свести ее к решению некоторой системы выпуклых неравенств (точнее, к системе линейных неравенств и одному выпукло-квадратичному неравенству).

Сформулированная задача является важной в связи с актуальностью вопросов сильной разделимости гиперплоскостью непересекающихся выпуклых множеств (пусть многогранников) в дискриминантном анализе. Вопросы разделимости многогранников хорошо разработаны. Более сложным является вопрос о разделимости слоем наибольшей толщины, что эквивалентно, в конструктивном плане, задаче отыскания точек  $\bar{x} \in M$  и  $\bar{y} \in N$ , реализующих  $\min_{\substack{x \in M \\ y \in N}} \|x - y\|$ .

Итак, для задачи (5.1) запишем функцию Лагранжа

$$F(x, y; u, v) := \frac{1}{2}\|x - y\|^2 + (Ax - b, u) + (By - d, v), \quad [u, v] \geq 0.$$

Подсчитаем

$$\nabla_{x,y} F(x, y; u, v) = 0 : (x - y) + A^T u = 0, \quad y - x + B^T v = 0. \tag{5.2}$$

Для постановки симметрической задачи нужно сформировать неравенство

$$\frac{1}{2}\|x - y\|^2 \leq F(x, y; u, v) = \frac{1}{2}\|x - y\|^2 + (A^T u, x) - (b, u) + (B^T v, y) - (d, v),$$

что дает

$$0 \leq (A^T u, x) + (B^T v, y) - (b, u) - (d, v). \tag{5.3}$$

Подставляя в (5.3)  $A^T u$  и  $B^T v$  из (5.2), получаем  $\|x - y\|^2 + (b, u) + (d, v) \leq 0$ , а в итоге — систему

$$Ax \leq b, \quad By \leq d; \quad (5.4)_1$$

$$x - y = -A^T u; \quad (5.4)_2$$

$$x - y = B^T v; \quad (5.4)_3$$

$$\|x - y\|^2 + (b, u) + (d, v) \leq 0; \quad (5.4)_4$$

$$[u, v] \geq 0. \quad (5.4)_5$$

Подставляя (5.4)<sub>2</sub> в (5.4)<sub>1</sub>, (5.4)<sub>3</sub> и (5.4)<sub>4</sub>, получим итоговую систему

$$\begin{aligned} A(y - A^T u) &\leq b, \quad By \leq d, \\ A^T u + B^T v &= 0, \\ u^T (AA^T) u + (b, u) + (d, v) &\leq 0, \\ [u, v] &\geq 0. \end{aligned} \quad (5.5)$$

Система (5.5) содержит подсистему линейных относительно  $[y, u, v]$  неравенств и одно выпуклое квадратичное неравенство. Найдя ее решение  $[\bar{y}, \bar{u}, \bar{v}]$ , по формуле  $x = \bar{y} - A^T \bar{u}$  находим вектор  $\bar{x}$ , который в паре с  $\bar{y}$  дает точки из  $M$  и  $N$ , реализующие расстояние между множествами. По  $\bar{x}$  и  $\bar{y}$  строится сильно разделяющая  $M$  и  $N$  гиперплоскость  $H_\pi := \{x \mid (x - \frac{\bar{x} + \bar{y}}{2}, \bar{x} - \bar{y})\} = 0$ .

## 6. Сильная отделимость многогранников, заданных выпуклыми оболочками двух совокупностей конечного числа точек

Пусть заданы множества  $M := \text{conv}\{p_i\}_{i=1}^k$  и  $N := \text{conv}\{q_j\}_{j=1}^s$ , т. е.

$$\begin{aligned} M &= \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid x = \sum_{i=1}^k \alpha_i p_i, \alpha_i \geq 0, \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1 \right\}, \\ N &= \left\{ y \in \mathbb{R}^n \mid y = \sum_{j=1}^s \beta_j q_j, \beta_j \geq 0, \sum_{j=1}^s \beta_j = 1 \right\}. \end{aligned}$$

Точки  $p_i$  и  $q_j$  будем считать векторами-столбцами, равным образом векторы  $\alpha := [\alpha_1, \dots, \alpha_k]^T$  и  $\beta := [\beta_1, \dots, \beta_s]^T$ . Образуем матрицы  $A := [p_1, \dots, p_k]$  и  $B := [q_1, \dots, q_s]$ . Положим  $e_1 = \underbrace{[1, \dots, 1]^T}_k$ ,  $e_2 = \underbrace{[1, \dots, 1]^T}_s$ . Сформулируем задачу

$$\min \left\{ \frac{1}{2} \|x - y\|^2 \mid x \in M, y \in N \right\}.$$

В аналитической записи эта задача будет иметь вид

$$\min \left\{ \frac{1}{2} \|x - y\|^2 \mid x = A\alpha, y = B\beta, e_1^T \alpha = 1, e_2^T \beta = 1, \alpha \geq 0, \beta \geq 0 \right\}. \quad (6.1)$$

Решение сформулированной задачи будет осуществляться по  $S$ -технологии. Ограничениям задачи (6.1) поставим в соответствие двойственные переменные

$$\begin{aligned} A\alpha - x &= 0 \rightarrow u_\alpha, \quad B\beta - y = 0 \rightarrow u_\beta; \\ -\alpha \leq 0 &\rightarrow v_1, \quad -\beta \leq 0 \rightarrow v_2; \quad e_1^T \alpha - 1 \rightarrow t_1, \quad e_2^T \beta - 1 \rightarrow t_2. \end{aligned}$$

В символах  $u_\alpha$  и  $u_\beta$  буквы  $\alpha$  и  $\beta$  — просто метки. Функция Лагранжа, соотнесенная задаче (6.1), запишется в виде

$$\begin{aligned} F(x, y, \alpha, \beta; u_\alpha, u_\beta; v_1, v_2; t_1, t_2) &:= \frac{1}{2}\|x - y\|^2 + u_\alpha^T(A\alpha - x) + \\ &\quad + u_\beta^T(B\beta - y) - v_1^T\alpha - v_2^T\beta + t_1(e_1^T\alpha - 1) + t_2(e_2^T\beta - 1) \equiv \\ &\equiv \frac{1}{2}\|x - y\|^2 + (A^T u_\alpha - v_1 + t_1 e_1^T)^T \alpha + (B^T u_\beta - v_2 + t_2 e_2^T)^T \beta - u_\alpha^T x - u_\beta^T y - t_1 - t_2. \end{aligned}$$

Выпишем градиенты функции  $F(\cdot)$  по переменным  $x, y, \alpha$  и  $\beta$  с приравниванием их нулю:

$$\nabla_x F(\cdot) = x - y - u_\alpha = 0, \quad (6.2)_1$$

$$\nabla_y F(\cdot) = y - x - u_\beta = 0, \quad (6.2)_2$$

$$\nabla_\alpha F(\cdot) = A^T u_\alpha - v_1 + t_1 e_1^T = 0, \quad (6.2)_3$$

$$\nabla_\beta F(\cdot) = B^T u_\beta - v_2 + t_2 e_2^T = 0, \quad (6.2)_4$$

$$v_1 \geq 0, \quad v_2 \geq 0.$$

Симметрическая система  $S$  имеет структуру

$$\text{ограничения прямой задачи (6.1);} \quad (6.3)_1$$

$$\text{ограничения двойственной задачи, т. е. соотношения (6.2);} \quad (6.3)_2$$

$$\text{неравенство } \frac{1}{2}\|x - y\|^2 \leq F(\cdot), \text{ что с учетом}$$

$$\text{соотношений (6.2)<sub>3</sub>, (6.2)<sub>4</sub> дает } u_\alpha^T x + u_\beta^T y + t_1 + t_2 \leq 0. \quad (6.3)_3$$

Умножив скалярно (6.2)<sub>1</sub> на  $x$ , (6.2)<sub>2</sub> — на  $y$  и сложив, получим  $\|x - y\|^2 - u_\alpha^T x - u_\beta^T y = 0$ , что позволяет последнее из неравенств (6.3)<sub>3</sub> записать в виде  $\|x - y\|^2 + t_1 + t_2 \leq 0$ .

Запишем все ограничения, формирующие систему  $S$ :

$$A\alpha = x, \quad B\beta = y,$$

$$\sum_i \alpha_i = 1, \quad \sum_j \beta_j = 1, \quad \alpha_i \geq 0, \quad \beta_j \geq 0; \quad (6.4)_1$$

$$x - y = u_\alpha, \quad y - x = u_\beta,$$

$$A^T u_\alpha = v_1 \geq 0, \quad B^T u_\beta = v_2 \geq 0; \quad (6.4)_2$$

$$\|x - y\|^2 + t_1 + t_2 \leq 0. \quad (6.4)_3$$

Из (6.4)<sub>1</sub> и (6.4)<sub>2</sub> следует  $A\alpha - B\beta = u_\alpha$ ,  $B\beta - A\alpha = u_\beta$ . Далее, подставив  $u_\alpha$  и  $u_\beta$  в (6.4)<sub>3</sub>, в итоге получим систему

$$\begin{aligned} A^T(A\alpha - B\beta) + t_1 e_1 &\geq 0, \\ B^T(B\beta - A\alpha) + t_2 e_2 &\geq 0, \\ \|A\alpha - B\beta\|^2 + t_1 + t_2 &\leq 0, \end{aligned} \quad (6.5)$$

$$\begin{aligned} \sum_i \alpha_i &= 1, \quad \sum_j \beta_j = 1, \\ \alpha &\geq 0, \quad \beta \geq 0. \end{aligned}$$

Если  $[\bar{\alpha}, \bar{\beta}, \bar{t}_1, \bar{t}_2]$  — некоторое решение системы (6.5), то значения переменных  $x$  и  $y$  находятся согласно соотношениям  $\bar{x} = A\bar{\alpha}$ ,  $\bar{y} = B\bar{\beta}$ , а двойственные оценки  $u_\alpha$ ,  $u_\beta$ ,  $v_1$  и  $v_2$  — по формулам

$$\bar{u}_\alpha = A\bar{\alpha} - B\bar{\beta}, \quad \bar{u}_\beta = -\bar{u}_\alpha; \quad \bar{v}_1 = A^T \bar{u}_\alpha + \bar{t}_1 e_1, \quad \bar{v}_2 = B^T \bar{u}_\beta + \bar{t}_2 e_2.$$

## 7. Сильная отделимость двух многогранников, заданных прямо-двойственным способом

Пусть  $M := \{x \mid Ax \leq b\}$ ,  $N := \text{conv}\{b_j\}_1^k \subset \mathbb{R}^n$ . Положим  $\beta^T := [\beta_1, \dots, \beta_k]$ ,  $e^T = [\underbrace{1, \dots, 1}_k]$ .

Множество  $N$  представим в виде  $N = \{y \mid y = B\beta, e^T\beta = 1, \beta \geq 0\}$ , где  $B = [b_1, \dots, b_k]$ .

Запишем задачу

$$\min \left\{ \frac{1}{2} \|x - y\|^2 \mid Ax \leq b, y = B\beta, e^T\beta = 1, \beta \geq 0 \right\}. \quad (7.1)$$

Выпишем для ограничений задачи (7.1) двойственные переменные

$$\begin{aligned} Ax \leq b &\rightarrow u \geq 0, \quad B\beta - y = 0 \rightarrow u_\beta, \\ e^T\beta = 1 &\rightarrow t, \quad -v \leq 0 \rightarrow v \geq 0 \end{aligned}$$

и функцию Лагранжа

$$\begin{aligned} F(x, y, \beta; u, u_\beta, t, v) &:= \frac{1}{2} \|x - y\|^2 + (Ax - b, u) + (B\beta - y, u_\beta) + t[e^T\beta - 1] - v^T\beta \equiv \\ &\equiv \frac{1}{2} \|x - y\|^2 + \underbrace{(A^T u, x) - (y, u_\beta) + (B^T u_\beta + te - v)^T - (b, u)}_{F_0(\cdot)} - t. \end{aligned}$$

Составим аналог системы (2.5)

$$Ax \leq b, \quad B\beta - y = 0, \quad e^T\beta = 1, \quad \beta \geq 0 \quad (\text{это ограничения задачи (7.1)}); \quad (7.2)_1$$

$$\nabla_x F(\cdot) = x - y + A^T u = 0, \quad u \geq 0,$$

$$\nabla_y F(\cdot) = y - x - u_\beta = 0, \quad \nabla_\beta F(\cdot) = B^T u_\beta + te - v = 0, \quad v \geq 0 \quad (\sim B^T u_\beta + te = v \geq 0); \quad (7.2)_2$$

$$\frac{1}{2} \|x - y\|^2 \leq \frac{1}{2} \|x - y\|^2 + F_0(\cdot). \quad (7.2)_3$$

Неравенство (7.2)<sub>3</sub> с учетом 1-го и 2-го соотношений из (7.2)<sub>2</sub> преобразуется в неравенство

$$u^T(AA^T)u + (b, u) + t \leq 0, \quad (7.2)'_3$$

в этом преобразовании учитываются равенства

$$(Ax, u) = (A^T u, x) = (y - x, x) \quad \text{и} \quad (y, u_\beta) = (y, y - x).$$

Таким образом, система  $S$  (аналог системы (2.5) применительно к задаче (7.1)) есть объединение систем (7.2)<sub>1</sub>, (7.2)<sub>2</sub> и выпуклого неравенства (7.2)'<sub>3</sub>.

Выпишем ее отдельно

$$Ax \leq b, \quad B\beta - y = 0, \quad e^T\beta = 1, \quad \beta \geq 0; \quad (7.3)_1$$

$$x - y + A^T u = 0, \quad u \geq 0; \quad (7.3)_2$$

$$y - x = u_\beta; \quad (7.3)_3$$

$$B^T u_\beta + te \geq 0; \quad (7.3)_4$$

$$u^T(AA^T)u + b^T u + t \leq 0. \quad (7.3)_5$$

Переменными в системе (7.3) являются  $x, y, \beta$ , а также  $u, u_\beta$  и  $t$  (двойственные переменные). Часть переменных из этой совокупности можно исключить (по методу Гаусса). Именно, взяв  $x$  из

$(7.3)_2$ ,  $u_\beta$  — из  $(7.3)_3$  и подставив в остальные соотношения, получим систему  $S$  в окончательном виде

$$\begin{aligned} A(y - A^T u) &\leq b, \quad u \geq 0, \quad B\beta - y = 0, \quad e^T \beta = 1, \quad \beta \geq 0, \\ B^T(A^T u) + te &\geq 0, \quad u^T(AA^T)u + b^T u + t \leq 0. \end{aligned} \tag{7.4}$$

Система (7.4) содержит линейные неравенства и уравнения, а также одно выпуклое неравенство. К такой системе приложимы те или иные варианты фейеровских методов. Если найдено (точно или приближенно) некоторое решение  $[\bar{y}, \bar{\beta}, \bar{\beta}, \bar{t}]$  системы (7.4), то значения остальных переменных находятся (точно или приближенно) согласно соотношениям  $\bar{x} = \bar{y} - A^T \bar{u}$ ,  $\bar{u}_\beta = \bar{y} - \bar{x}$ ,  $\bar{v} = B^T \bar{u}_\beta + \bar{t}e$  (все эти соотношения вытекают из системы (7.2)).

Заметим, что все соотношения в системе (7.4) записаны в матричном виде. Это позволяет строить методы ее решения в матричных процедурах, что приложимо и к фейеровским методам.

### Литература

1. Черников С.Н. *Линейные неравенства*. – М.: Наука, 1968. – 488 с.
2. Еремин И.И. *Теория линейной оптимизации*. – Екатеринбург: Изд-во “Екатеринбург”, 1999. – 312 с.
3. Введение в нелинейное программирование / Под ред. К.-Х. Эльстера. – М.: Наука, 1985. – 264 с.

*Институт математики и механики  
Уральского отделения  
Российской академии наук*

*Поступила  
17.02.2006*