

# ПРЕДСТАВЛЕНИЕ КУСОЧНО-АФФИННЫХ ФУНКЦИЙ В ВИДЕ РАЗНОСТИ ПОЛИЭДРАЛЬНЫХ\*

Т. А. Ангелов

angelov.t@gmail.com

28 мая 2015 г.

**Аннотация.** Рассматривается задача представления любой аналитически заданной кусочно-аффинной функции в виде суммы выпуклой и вогнутой полиэдральных функций, или, что эквивалентно, в виде разности выпуклых полиэдральных функций. Предложены два алгоритма, решающие поставленную задачу. Первый алгоритм однозначно восстанавливает любую кусочно-аффинную функцию из своего кодифференциального отображения и значения функции в точке. Второй алгоритм обеспечивает прямое преобразование кусочно-аффинной функции в сумму выпуклой и вогнутой полиэдральных функций.

1°. Класс разности выпуклых полиэдральных функций является достаточно хорошо изученным. Известны конструктивные необходимые и достаточные условия глобального минимума для этого класса [1]. На базе этих условий можно строить эффективные методы оптимизации.

Введём некоторые вспомогательные определения. Под  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  будем понимать скалярное произведение двух векторов. Пусть  $I, J$  — конечные индексные множества.

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 1** ([2]). Функция

$$f(x) = \max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}, \quad v_i, x \in \mathbb{R}^n, \quad a_i \in \mathbb{R}, \quad (1)$$

называется *выпуклой полиэдральной* функцией.

Аналогичным образом задаётся вогнутая полиэдральная функция.

---

\*Семинар по конструктивному негладкому анализу и недифференцируемой оптимизации  
«CNSA & NDO»: <http://www.apmath.spbu.ru/cnsa/>

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 2.** Функция

$$f(x) = \min_{j \in J} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\}, \quad w_j, x \in \mathbb{R}^n, \quad b_j \in \mathbb{R}, \quad (2)$$

называется *вогнутой полиэдральной функцией*.

По умолчанию под *полиэдральной функцией* понимается выпуклая полиэдральная функция.

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 3.** Пространством кусочно-аффинных функций (обозначим его  $\mathbf{F}$ ) называется линейное пространство, содержащее аффинные функции и замкнутое относительно операции взятия конечного максимума.

Таким образом, пространство  $\mathbf{F}$  содержит функции вида

$$f = \sum_{i \in I} \alpha_i \max_{j \in J_i} f_i^j,$$

где  $\alpha_i \in \mathbb{R}$  и все  $f_i^j$  принадлежат  $\mathbf{F}$ .

**ТЕОРЕМА 1** ([3, 4]). *Кусочно-аффинная функция  $f \in \mathbf{F}$  допускает представление*

$$f(x) = \max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j \in J} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\}, \quad (3)$$

или, что равносильно,

$$f(x) = \max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} - \max_{j \in J} \{-b_j + \langle -w_j, x \rangle\}.$$

В докладе описываются два алгоритма приведения кусочно-аффинных функций к стандартному виду (3).

**2°.** Напомним определения выпуклой оболочки и крайних точек выпуклого множества (см. [5]).

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 4.** *Выпуклой оболочкой* со  $M$  множества  $M$  называется наименьшее выпуклое множество, содержащее  $M$ .

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 5.** Точка  $p$  выпуклого множества  $S \subset \mathbb{R}^n$  называется *крайней*, если не существует пары точек  $a, b \in S$  таких, что  $p$  лежит в интервале  $(a, b)$ .

Множество  $E$  крайних точек  $S$  представляет собой наименьшее подмножество  $S$ , обладающее тем свойством, что  $\text{co } E = \text{co } S$ .

Зададим множество векторов

$$M = \bigcup_{i \in I} \begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix},$$

где  $a_i \in \mathbb{R}$ ,  $v_i \in \mathbb{R}^n$ . Пусть  $E$  является множеством крайних точек множества со  $M$ :

$$E = \bigcup_{i \in I_0} \begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix},$$

где  $I_0 \subset I$ . Справедливо следующее утверждение.

**ЛЕММА 1** ([6]). *Для функций*

$$\varphi_M(x) = \max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}$$

и

$$\varphi_E(x) = \max_{i \in I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}$$

справедливо равенство

$$\varphi_M(x) = \varphi_E(x).$$

**Доказательство.** По теореме Крейна-Мильмана ([7], с. 32) любой вектор  $(a, v^T)^T$  из выпуклого множества со  $M$  представим в виде выпуклой комбинации крайних точек со  $M$ :

$$\begin{pmatrix} a \\ v \end{pmatrix} = \sum_{j \in I_0} \alpha_j \begin{pmatrix} a_j \\ v_j \end{pmatrix}, \quad \sum_{j \in I_0} \alpha_j = 1, \quad \alpha_j \geq 0, \quad j \in I_0.$$

При  $i \in I \setminus I_0$  получаем

$$a_i + \langle v_i, x \rangle = \sum_{j \in I_0} \alpha_j (a_j + \langle v_j, x \rangle) \leq \sum_{j \in I_0} \alpha_j \varphi_E(x) = \varphi_E(x),$$

откуда следует неравенство

$$\max_{i \in I \setminus I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} \leq \max_{i \in I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}. \quad (4)$$

На основании (4) заключаем, что

$$\begin{aligned} \varphi_M(x) &= \max \left\{ \max_{i \in I \setminus I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}, \max_{i \in I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} \right\} = \\ &= \max_{i \in I_0} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} = \varphi_E(x). \end{aligned}$$

Лемма доказана. □

**СЛЕДСТВИЕ 1.** *Справедливо равенство*

$$\max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} = \max_{(a, v^T)^T \in \text{co } M} \{a + \langle v, x \rangle\}. \quad (5)$$

Аналогичные утверждения справедливы и для дискретного минимума.

**3°.** Ниже представлен алгоритм перевода произвольной кусочно-аффинной функции к стандартному виду (3). Для этого сперва напомним определения кодифференциала (см. [8]).

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ 6.** Пусть  $X \subset \mathbb{R}^n$  — открытое множество и  $x \in X$ . Будем говорить, что функция  $f$ , заданная и конечная на  $X$ , *кодифференцируема* в точке  $x$ , если существуют такие выпуклые компакты  $\underline{df}(x) \subset \mathbb{R}^{n+1}$  и  $\overline{df}(x) \subset \mathbb{R}^{n+1}$ , что

$$f(x + \Delta) = f(x) + \Phi_x(\Delta) + o_x(\Delta), \quad (6)$$

где

$$\begin{aligned} \Phi_x(\Delta) &= \max_{(a,v)^T \in \underline{df}(x)} \{a + \langle v, \Delta \rangle\} + \min_{(b,w)^T \in \overline{df}(x)} \{b + \langle w, \Delta \rangle\}, \\ \frac{o_x(\alpha\Delta)}{\alpha} &\xrightarrow[\alpha \downarrow 0]{} 0 \quad \forall \Delta \in \mathbb{R}^n. \end{aligned} \quad (7)$$

Здесь  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $v, w \in \mathbb{R}^n$ . Если (7) имеет место равномерно по  $\Delta$  из  $S = \{\Delta \in \mathbb{R}^n \mid \|\Delta\| = 1\}$ , то будем говорить, что функция  $f$  кодифференцируема в точке  $x$  равномерно по направлениям. Пара  $Df(x) = [\underline{df}(x), \overline{df}(x)]$  называется кодифференциалом  $f$  в точке  $x$ ,  $\underline{df}(x)$  — гиподифференциалом, а  $\overline{df}(x)$  — гипердифференциалом.

Покажем, что функция вида (3) является кодифференцируемой и найдём её кодифференциал.

**ТЕОРЕМА 2.** Любая кусочно-аффинная функция  $f \in \mathbf{F}$  является кодифференцируемой. При этом, разложение функции  $f(x)$  имеет вид

$$f(x + \Delta) = f(x) + \max_{(a,v^T)^T \in \underline{df}(x)} \{a + \langle v, \Delta \rangle\} + \min_{(b,w^T)^T \in \overline{df}(x)} \{b + \langle w, \Delta \rangle\}.$$

**Доказательство.** Воспользуемся представлением (3) функции  $f \in \mathbf{F}$ :

$$f(x) = f_1(x) + f_2(x),$$

где

$$f_1(x) = \max_{i \in I} \varphi_i(x), \quad \varphi_i(x) = a_i + \langle v_i, x \rangle,$$

$$f_2(x) = \min_{j \in J} \psi_j(x), \quad \psi_j(x) = b_j + \langle w_j, x \rangle.$$

Имеем

$$\begin{aligned} f(x + \Delta) - f(x) &= \max_{i \in I} \{\varphi_i(x + \Delta) - f_1(x)\} + \min_{j \in J} \{\psi_j(x + \Delta) - f_2(x)\} = \\ &= \max_{i \in I} \{\varphi_i(x) - f_1(x) + \langle v_i, \Delta \rangle\} + \min_{j \in J} \{\psi_j(x) - f_2(x) + \langle w_j, \Delta \rangle\}. \end{aligned}$$

В силу (5) получаем разложение в виде (6):

$$f(x + \Delta) = f(x) + \max_{(a, v^T)^T \in \underline{df}(x)} \{a + \langle v, \Delta \rangle\} + \min_{(b, w^T)^T \in \bar{df}(x)} \{b + \langle w, \Delta \rangle\},$$

где

$$\underline{df}(x) = \text{co} \left\{ \bigcup_{i \in I} \left( \begin{array}{c} \varphi_i(x) - f_1(x) \\ v_i \end{array} \right) \right\}, \quad \bar{df}(x) = \text{co} \left\{ \bigcup_{j \in J} \left( \begin{array}{c} \psi_j(x) - f_2(x) \\ w_j \end{array} \right) \right\}.$$

Теорема доказана.  $\square$

**СЛЕДСТВИЕ 2.** Любая кусочно-аффинная функция  $f \in \mathbf{F}$  однозначно восстанавливается в виде суммы выпуклой и вогнутой полиэдральных функций, если известны значение функции хотя бы в одной точке  $\hat{x} \in \mathbb{R}^n$  и соответствующий кодифференциал  $Df(\hat{x})$ .

**Доказательство.** Пусть задана функция  $f \in \mathbf{F}$  не обязательно вида (3). Не умаляя общности, выберем  $\hat{x} = 0_n$ . Для вычисления кодифференциала функции в точке можно воспользоваться работами [8–10]. Вычислим  $f(0_n)$  и  $Df(0_n) = [\underline{df}(0_n), \bar{df}(0_n)]$ , где

$$\underline{df}(0_n) = \text{co} \left\{ \bigcup_{i \in I} \left( \begin{array}{c} a_i \\ v_i \end{array} \right) \right\}, \quad \bar{df}(0_n) = \text{co} \left\{ \bigcup_{j \in J} \left( \begin{array}{c} b_j \\ w_j \end{array} \right) \right\},$$

$a_i, b_j \in \mathbb{R}$ ,  $v_i, w_j \in \mathbb{R}^n$ ,  $i \in I$ ,  $j \in J$ . В силу теоремы 2 справедливо представление

$$f(\Delta) = f(0_n) + \max_{(a, v^T)^T \in \underline{df}(x)} \{a + \langle v, \Delta \rangle\} + \min_{(b, w^T)^T \in \bar{df}(x)} \{b + \langle w, \Delta \rangle\}.$$

Теперь восстановим конечные наборы аффинных функций под максимумом и минимумом (см. (5)):

$$\begin{aligned} f(\Delta) &= f(0_n) + \max_{i \in I} \{a_i + \langle v_i, \Delta \rangle\} + \min_{j \in J} \{b_j + \langle w_j, \Delta \rangle\} = \\ &= \max_{i \in I} \{f(0_n) + a_i + \langle v_i, \Delta \rangle\} + \min_{j \in J} \{b_j + \langle w_j, \Delta \rangle\}. \end{aligned} \tag{8}$$

Следствие доказано.  $\square$

Опишем основные шаги алгоритма представления кусочно-аффинной функции в виде (8).

**Алгоритм 1.** Пусть задана кусочно-аффинная функция  $f \in \mathbf{F}$ .

- 1) Используя кодифференциальное исчисление (см. [8–10]) вычислим  $f(0_n)$  и  $Df(0_n) = [\underline{df}(0_n), \bar{df}(0_n)]$ , где

$$\underline{df}(0_n) = \text{co} \left\{ \bigcup_{i \in I} \begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix} \right\}, \quad \bar{df}(0_n) = \text{co} \left\{ \bigcup_{j \in J} \begin{pmatrix} b_j \\ w_j \end{pmatrix} \right\},$$

$a_i, b_j \in \mathbb{R}, v_i, w_j \in \mathbb{R}^n, i \in I, j \in J$ .

- 2) Запишем  $f(x)$  в виде (8)

$$f(x) = \max_{i \in I} \{f(0_n) + a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j \in J} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\}. \quad (9)$$

Приведём пример работы алгоритма.

**ПРИМЕР 1.** Рассмотрим функцию  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  вида (см. рис. 1)

$$f(x) = \max \{\min\{0, -x - 1\}, 1 + \min\{x, -x\}, x - 3\}. \quad (10)$$

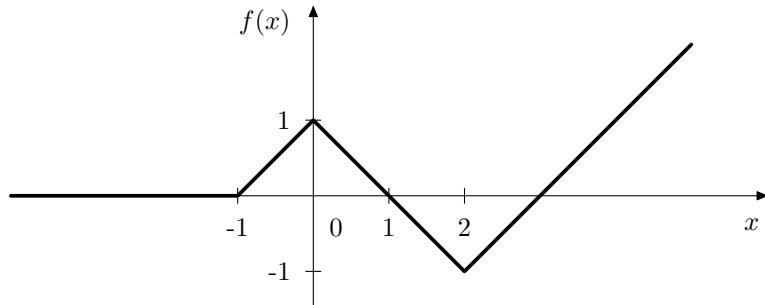


Рис. 1. График функции (10)

Имеем  $f(0) = 1$ . Вычислим кодифференциал  $Df(0) = [\underline{df}(0), \bar{df}(0)]$  функции  $f(x)$  в точке  $x = 0$ . Здесь

$$\begin{aligned} \underline{df}(0) &= \text{co} \left\{ \bigcup_{i=1:8} \begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix} \right\} = \\ &= \text{co} \left\{ \begin{pmatrix} -4 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -5 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -4 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -2 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}, \end{aligned} \quad (11)$$

$$\bar{df}(0) = \text{co} \left\{ \bigcup_{j=1:4} \begin{pmatrix} b_j \\ w_j \end{pmatrix} \right\} = \text{co} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}. \quad (12)$$

Запишем функцию (10) в виде (9):

$$f(x) = \max_{i=1:8} \{f(0_n) + a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j=1:4} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\}. \quad (13)$$

В силу (11)–(13) получим

$$f(x) = \max \{-3 + 3x, -4 + 2x, -3 + x, -4, 1 + x, 0, -1 + x, -1 - x\} + \\ + \min \{2x, -1 + x, 0, -1 - x\}.$$

**4°.** Рассмотрим еще один метод представления кусочно-аффинных функций в виде (3), который не использует вычисление кодифференциала.

Сперва рассмотрим схематично разложение функции (10) из примера 1 в виде дерева (см рис. 2).

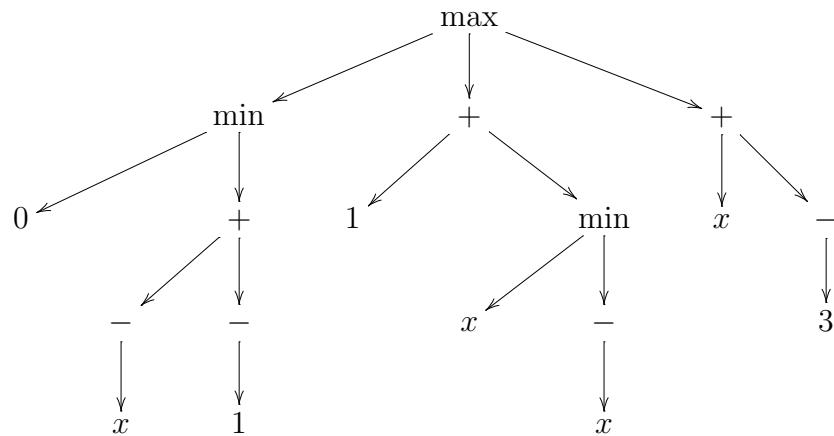


Рис. 2. Дерево функции (10)

Построить его можно, например, используя обратную польскую запись [11]. Полученное выражение может представлять собой всевозможные суперпозиции функций взятия поточечного максимума и минимума, аффинных функций от любого количества переменных, а также арифметических операций сложение, вычитание, умножение. Приведём три очевидных предложения, которые обеспечивают исчисление суперпозиций элементов дерева.

**ПРЕДЛОЖЕНИЕ 1.** Пусть

$$f_1(x) = \max_{i=1:r} \{a_{1,i} + \langle v_{1,i}, x \rangle\} + \min_{j=1:s} \{b_{1,j} + \langle w_{1,j}, x \rangle\}, \quad (14)$$

$$f_2(x) = \max_{i=1:t} \{a_{2,i} + \langle v_{2,i}, x \rangle\} + \min_{j=1:u} \{b_{2,j} + \langle w_{2,j}, x \rangle\}.$$

Тогда для функции

$$f(x) = f_1(x) + f_2(x)$$

справедливо представление

$$f(x) = \max_{i=1:\bar{r}} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j=1:\bar{s}} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\}, \quad (15)$$

где  $\bar{r} = rt$ ,  $\bar{s} = su$ ,

$$\begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{(k-1)t+\ell} \\ v_{(k-1)t+\ell} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1,k} + a_{2,\ell} \\ v_{1,k} + v_{2,\ell} \end{pmatrix}, \quad k = 1 : r, \ell = 1 : t, \quad (16)$$

$$\begin{pmatrix} b_j \\ w_j \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{(k-1)u+\ell} \\ w_{(k-1)u+\ell} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{1,k} + b_{2,\ell} \\ w_{1,k} + w_{2,\ell} \end{pmatrix}, \quad k = 1 : s, \ell = 1 : u. \quad (17)$$

**ПРЕДЛОЖЕНИЕ 2.** Для функции

$$f(x) = \lambda f_1(x),$$

где  $f_1(x)$  имеет вид (14), справедливо представление

$$f(x) = \max_{i=1:\bar{r}} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j=1:\bar{s}} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\},$$

где для  $\lambda \geq 0$   $\bar{r} = r$ ,  $\bar{s} = s$ ,

$$\begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda a_{1,i} \\ \lambda v_{1,i} \end{pmatrix}, \quad i = 1 : r, \quad \begin{pmatrix} b_j \\ w_j \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda b_{1,j} \\ \lambda w_{1,j} \end{pmatrix}, \quad j = 1 : s,$$

а для  $\lambda \leq 0$   $\bar{r} = s$ ,  $\bar{s} = r$ ,

$$\begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda b_{1,i} \\ \lambda w_{1,i} \end{pmatrix}, \quad i = 1 : s, \quad \begin{pmatrix} b_j \\ w_j \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda a_{1,j} \\ \lambda v_{1,j} \end{pmatrix}, \quad j = 1 : r.$$

**ПРЕДЛОЖЕНИЕ 3** ([8], с. 116). Пусть заданы функции

$f_1, \dots, f_k : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , причем  $f_i(x) = \chi_i(x) + \psi_i(x)$ ,  $i \in 1 : k$ . Тогда

$$\max_{i \in 1:k} f_i(x) = \max_{j \in 1:k} \left\{ \chi_j(x) - \sum_{i \in 1:k, i \neq j} \psi_i(x) \right\} + \sum_{i=1}^k \psi_i(x), \quad (18)$$

$$\min_{i \in 1:k} f_i(x) = \sum_{i=1}^k \chi_i(x) + \min_{j \in 1:k} \left\{ \psi_j(x) - \sum_{i \in 1:k, i \neq j} \chi_i(x) \right\}. \quad (19)$$

Доказательство предложения 3 в книге [8] является довольно громоздким. Более изящный вариант приведен в докладе [6].

Опишем основные шаги второго алгоритма представления кусочно-аффинной функции в виде (3).

**Алгоритм 2.** Пусть заданы функция  $f \in \mathbf{F}$  и вектор  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ .

- 1) Разложим функцию  $f(x)$  в виде дерева так, чтобы на вершинах дерева находились только переменные  $x_i$ ,  $i = 1 : n$ , и положительные скаляры.
- 2) Запишем элементы вектора  $x \in \mathbb{R}^n$  в виде (3):

$$x_i = \max\{0 + \langle e_i, x \rangle\} + \min\{0 + \langle 0_n, x \rangle\}, \quad (20)$$

где  $e_i = (0, 0, \dots, \underset{i}{0}, 1, \underset{i+1}{0}, \dots, 0)^T$ ,  $i = 1 : n$ . Аналогичным образом записываем скаляры  $c \in \mathbb{R}_+$ :

$$c = \max\{c + \langle 0_n, x \rangle\} + \min\{0 + \langle 0_n, x \rangle\}. \quad (21)$$

- 3) Произведём движение по дереву снизу вверх. Используя предложения 1-3, запишем каждую суперпозицию элементов дерева в виде суммы минимума и максимума от аффинных функций, т. е.

$$\max_{i=1:r}\{a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j=1:s}\{b_j + \langle w_j, x \rangle\}. \quad (22)$$

По достижении вершины дерева получим искомое представление функции  $f(x)$  в виде (3).

Приведем два примера, иллюстрирующих работу алгоритма 2.

**ПРИМЕР 2.** Воспользуемся функцией  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  из примера 1:

$$f(x) = \max \{\min\{0, -x - 1\}, 1 + \min\{x, -x\}, x - 3\}. \quad (23)$$

Представим разложение функции (23) в виде дерева (см рис. 2). Рассмотрим элементы дерева снизу вверх. Каждую функцию, представляющую суперпозицию элементов, запишем в виде (22). Подробно распишем алгоритм для левой ветви дерева

$$\varphi(x) := \min\{0, -x - 1\}.$$

Для функции  $\varphi_1(x) := 0$  положим

$$\varphi_1(x) = \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{0 + 0 \cdot x\}.$$

Используя (20), функцию  $\varphi_2(x) := x$  представим в виде (22):

$$\varphi_2(x) = \max\{0 + 1 \cdot x\} + \min\{0 + 0 \cdot x\}.$$

Для функции  $\varphi_3(x) := -x$  воспользуемся предложением 2, где  $\lambda = -1$  и  $f_1(x) = \varphi_2(x)$ . Получим

$$\varphi_3(x) = \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{0 + (-1) \cdot x\}.$$

Используя (21), функцию  $\varphi_4(x) := 1$  представим в виде (22):

$$\varphi_4(x) = \max\{1 + 0 \cdot x\} + \min\{0 + 0 \cdot x\}.$$

Для функции  $\varphi_5(x) := -1$  воспользуемся предложением 2, где  $\lambda = -1$  и  $f_1(x) = \varphi_4(x)$ . Получим

$$\varphi_5(x) = \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{-1 + 0 \cdot x\}.$$

Далее для суммы  $\varphi_6(x) := \varphi_3(x) + \varphi_5(x)$  на основании предложения 1 получим

$$\varphi_6(x) = \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{-1 + (-1) \cdot x\}.$$

Чтобы закончить преобразование функции  $\varphi(x) = \min\{\varphi_1(x), \varphi_6(x)\}$ , обратимся к формуле (19) предложения 3. Положим  $f_1(x) := \varphi_1(x)$ ,  $f_2(x) := \varphi_6(x)$ , где  $\varphi_1(x) = \chi_1(x) + \psi_1(x)$  и  $\varphi_6(x) = \chi_2(x) + \psi_2(x)$ ,

$$\begin{aligned}\chi_1(x) &= \max\{0 + 0 \cdot x\}, & \psi_1(x) &= \min\{0 + 0 \cdot x\}, \\ \chi_2(x) &= \max\{0 + 0 \cdot x\}, & \psi_2(x) &= \min\{-1 + (-1) \cdot x\}.\end{aligned}$$

Тогда

$$\begin{aligned}\min\{0, -x - 1\} &\equiv \max\{0 + 0 \cdot x\} + \max\{0 + 0 \cdot x\} + \\ &+ \min\{\min\{0 + 0 \cdot x\} - \max\{0 + 0 \cdot x\}, \min\{-1 + (-1) \cdot x\} - \max\{0 + 0 \cdot x\}\} = \\ &= \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{\min\{0 + 0 \cdot x\}, \min\{-1 + (-1) \cdot x\}\} = \\ &= \max\{0 + 0 \cdot x\} + \min\{0 + 0 \cdot x, -1 + (-1) \cdot x\}.\end{aligned}$$

Подобным образом продолжим движение вверх по дереву до получения конечного результата:

$$\begin{aligned}f(x) &= \max\{\min\{0, -x - 1\}, 1 + \min\{x, -x\}, x - 3\} = \\ &= \max\{2 - 2x, 2, 3 - x, 4, -1 - x, -1 + x, 0, 2x\} + \\ &\quad + \min\{-2 + 2x, -2, -3 + x, -3 - x\}.\end{aligned}$$

**З а м е ч а н и е 1.** В предложении 1 векторы (см. (16), (17))

$$\left( \begin{array}{c} a_i \\ v_i \end{array} \right), \quad i = 1 : \bar{r}, \quad \left( \begin{array}{c} b_j \\ w_j \end{array} \right), \quad j = 1 : \bar{s},$$

формируются, используя сумму по Минковскому, т. е. каждый элемент одного множества складывается со всеми элементами другого множества. Получаются множества точек, которые являются избыточными для представления функции в виде (22), что отрицательно будет сказываться при дальнейших численных манипуляциях с преобразованной функцией (15). Опишем один метод удаления избыточных точек на примере дискретного максимума в функции (15). Пусть

$$M = \bigcup_{i=1:\bar{r}} \begin{pmatrix} a_i \\ v_i \end{pmatrix}.$$

Не умоляя общности, предположим, что крайние точки выпуклой оболочки со  $M$  имеют индексы  $i = 1 : \hat{r}$ ,  $\hat{r} \leq \bar{r}$ . Тогда из леммы 1 следует равенство

$$\max_{i=1:\bar{r}} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} = \max_{i=1:\hat{r}} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\}.$$

Таким образом векторы  $(a_i, v_i^T)^T$ ,  $i = \hat{r} + 1 : \bar{r}$ , являются избыточными.

Для иллюстрации описанного в замечании 1 эффекта рассмотрим выпуклую полиэдральную функцию

$$\chi(x) = \max\{2 - 2x, \underline{2}, \underline{3 - x}, 4, -1 - x, -1 + x, \underline{0}, 2x\}. \quad (24)$$

Функция (24) эквивалентна функции взятия поточечного максимума от меньшего количества элементов

$$\chi(x) \equiv \max\{2 - 2x, 4, -1 - x, -1 + x, 2x\}.$$

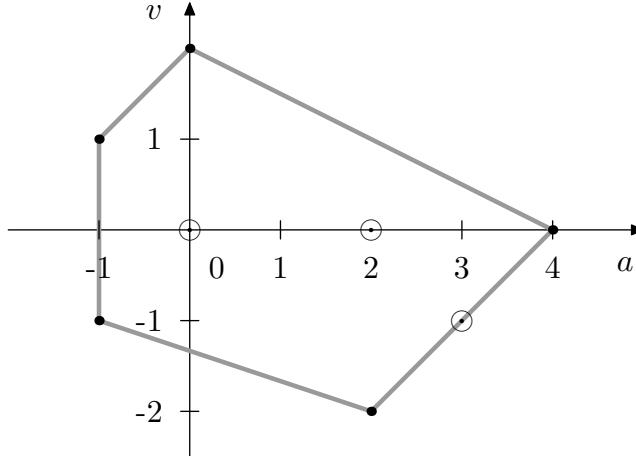


Рис. 3. Выпуклая оболочка коэффициентов (24)

Заметим, что векторы коэффициентов подчеркнутых функций из (24), которые на рис. 3 обведены кружками, являются неинформативными при построении выпуклой оболочки.

**З а м е ч а н и е 2.** В алгоритме 2 выражение (22) задается не единственным образом. По ходу исполнения алгоритма 2 будем стараться второе слагаемое в (22) записывать равным тождественному нулю.

Чтобы осуществить оптимизацию записи (22), воспользуемся следующим предложением.

**ПРЕДЛОЖЕНИЕ 4.** Если в выражении (22)  $s = 1$ , то

$$\begin{aligned} \max_{i=1:r} \{a_i + \langle v_i, x \rangle\} + \min_{j=1:1} \{b_j + \langle w_j, x \rangle\} &= \\ &= \max_{i=1:r} \{a_i + b_1 + \langle v_i + w_1, x \rangle\} + \min \{0 + \langle 0_n, x \rangle\}. \end{aligned} \quad (25)$$

**ПРИМЕР 3.** Рассмотрим функцию  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$\begin{aligned} f(x) &= \max \left\{ \max \{x_1 - x_2, -x_1 + x_2\}, \right. \\ &\quad \left. \min \left\{ \max \{-x_1 - x_2 + 3, x_1 + x_2 - 3\}, \max \{-x_1 - x_2 + 7, x_1 + x_2 - 6\} \right\} \right\}. \end{aligned} \quad (26)$$

Подробно распишем шаги алгоритма 2 для функции (см. рис. 4)

$$\varphi(x) := \max \{x_1 - x_2, -x_1 + x_2\}. \quad (27)$$

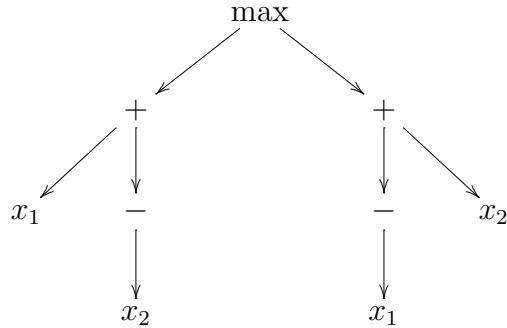


Рис. 4. Дерево функции (27)

Используя (20), функции  $\varphi_1(x) := x_1$  и  $\varphi_2(x) := x_2$  представим в виде (22):

$$\begin{aligned} \varphi_1(x) &= \max \{0 + \langle (1, 0)^T, x \rangle\} + \min \{0 + \langle (0, 0)^T, x \rangle\}, \\ \varphi_2(x) &= \max \{0 + \langle (0, 1)^T, x \rangle\} + \min \{0 + \langle (0, 0)^T, x \rangle\}. \end{aligned}$$

Для функции  $\varphi_3(x) := -x_2$  воспользуемся предложением 2, где  $\lambda = -1$  и  $f_1(x) = \varphi_2(x)$ . Получим

$$\varphi_3(x) = \max\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, -1)^T, x\rangle\}.$$

Далее для суммы  $\varphi_4(x) := \varphi_3(x) + \varphi_1(x)$  воспользуемся предложением 1. Имеем

$$\varphi_4(x) = \max\{0 + \langle(1, 0)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, -1)^T, x\rangle\}.$$

Записываем функцию  $\varphi_4(x)$  таким образом, чтобы под функцией взятия минимума остался тождественный ноль (см. (25)), т. е.

$$\varphi_4(x) = \max\{0 + \langle(1, -1)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}.$$

Аналогичным образом записываем функцию  $\varphi_5(x) := x_2 - x_1$ :

$$\varphi_5(x) = \max\{0 + \langle(-1, 1)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}.$$

Чтобы закончить преобразование функции  $\varphi(x) = \max\{\varphi_4(x), \varphi_5(x)\}$  обратимся к формуле (18) предложения 3. Положим  $f_1(x) = \varphi_4(x)$  и  $f_2(x) = \varphi_5(x)$ , где  $\varphi_4(x) = \chi_1(x) + \psi_1(x)$  и  $\varphi_5(x) = \chi_2(x) + \psi_2(x)$ ,

$$\begin{aligned}\chi_1(x) &= \max\{0 + \langle(1, -1)^T, x\rangle\}, & \psi_1(x) &= \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}, \\ \chi_2(x) &= \max\{0 + \langle(-1, 1)^T, x\rangle\}, & \psi_2(x) &= \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}.\end{aligned}$$

Тогда

$$\begin{aligned}&\max\{x_1 - x_2, -x_1 + x_2\} = \\ &= \max\{\max\{0 + \langle(1, -1)^T, x\rangle\} - \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}, \\ &\quad \max\{0 + \langle(-1, 1)^T, x\rangle\} - \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}\} + \\ &\quad + \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\} = \\ &= \max\{0 + \langle(1, -1)^T, x\rangle, 0 + \langle(-1, 1)^T, x\rangle\} + \min\{0 + \langle(0, 0)^T, x\rangle\}.\end{aligned}$$

Аналогично поступая для остальных частей функции  $f$ , получаем нужное нам представление

$$f(x) = \max_{(a_i, v_i^T)^T \in M_1} \{a_i + \langle v_i, x\rangle\} + \min_{(b_j, w_j^T)^T \in M_2} \{b_j + \langle w_j, x\rangle\},$$

где

$$M_1 = \left\{ \begin{pmatrix} -16 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -11 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -2 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -10 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -5 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -13 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix}, \right. \\ \left. \begin{pmatrix} -10 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -13 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix} \right\}, \quad M_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 10 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 13 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}.$$

Отметим, что все точки из  $M_1$  и  $M_2$  являются крайними для своих выпуклых оболочек.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Polyakova L. N. *On global unconstrained minimization of the difference of polyhedral functions* // Journal of Global Optimization, 2011. Vol. 50. pp. 179–195.
2. Rockafellar R. Convex analysis. Princeton University Press. Princeton, 1970.
3. Еремин И. И. *Некоторые вопросы кусочно-линейного программирования* // Изв. вузов. Матем., 1997, № 12, С. 49–61.
4. Gorokhovik V. V., Zorko I. O. *Piecewise affine functions and polyhedral sets* // Optimization. 1994. Vol. 31. pp. 209–221.
5. Препарата Ф., Шеймос М. Вычислительная геометрия: Введение. М.: Мир, 1989.
6. Малозёмов В. Н. *Некоторые свойства дискретного максимума* // Семинар «CNSA & NDO». Избранные доклады. 14 мая 2015 г.  
(<http://www.apmath.spbu.ru/cnsa/reps15.shtml#0514a>)
7. Лейхтвейс К. Выпуклые множества. М.: Наука, 1985.
8. Демьянов В. Ф., Рубинов А. М. Основы негладкого анализа и квазидифференциального исчисления. М.: Наука, 1990.
9. Андрамонов М. Ю., Тамасян Г. Ш. *Реализация аналитического кодифференцирования в пакете MATLAB* // Вычислительные методы и программирование. 2007. Т. 4. С. 1–5.
10. Ангелов Т. А. *О вычислении кодифференциалов* // Вычислительные методы и программирование. 2013, Т. 14. С. 113–122.
11. Pogorzelski H. A. *Reviewed work(s): Remarks on Nicod's Axiom and on "Generalizing Deduction" by Jan Lukasiewicz; Jerzy Slupecki; Państwowe Wydawnictwo Naukowe* // The Journal of Symbolic Logic. Sep. 1965. Vol. 30. No. 3. pp. 376–377.