

НАИЛУЧШЕЕ ЛИНЕЙНОЕ ОТДЕЛЕНИЕ ДВУХ МНОЖЕСТВ*

В. Н. Малозёмов
malv@math.spbu.ru

Е. К. Чернэуцану
katerinache@yandex.ru

6 октября 2012 г.

На линейном уровне исследуется задача наилучшего приближённого отделения двух конечных множеств. Эта задача сводится к задаче негладкой оптимизации, при анализе которой используется вся мощь теории линейного программирования.

В идейном плане мы следуем работе [1].

1°. Пусть в пространстве \mathbb{R}^n заданы два конечных множества

$$A = \{a_i\}_{i=1}^m \quad \text{и} \quad B = \{b_j\}_{j=1}^k.$$

Множества A и B называются *строго отделимыми*, если существуют ненулевой вектор $w \in \mathbb{R}^n$ и вещественное число γ , такие, что

$$\langle w, a_i \rangle < \gamma \quad \text{при всех } i \in 1 : m, \quad (1)$$

$$\langle w, b_j \rangle > \gamma \quad \text{при всех } j \in 1 : k. \quad (2)$$

При выполнении условий (1) и (2) говорят также, что гиперплоскость H , определяемая уравнением $\langle w, x \rangle = \gamma$, *строго отделяет* множество A от множества B .

2°. Введём функцию

$$f(g) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [\langle w, a_i \rangle - \gamma + c]_+ + \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k [-\langle w, b_j \rangle + \gamma + c]_+, \quad (3)$$

где $g = (w, \gamma)$, $c > 0$ — параметр и $[u]_+ = \max\{0, u\}$. Ясно, что $f(g) \geq 0$ при всех g .

*Семинар по дискретному гармоническому анализу и геометрическому моделированию «DHA & CAGD»: <http://www.dha.spb.ru/>

ТЕОРЕМА 1. Множества A и B строго отделимы тогда и только тогда, когда существует вектор g_* , на котором $f(g_*) = 0$.

Доказательство. Пусть $f(g_*) = 0$ на некотором векторе $g_* = (w_*, \gamma_*)$. Покажем прежде всего, что $w_* \neq \mathbb{O}$. В противном случае

$$f(g_*) = (-\gamma_* + c)_+ + (\gamma_* + c)_+ = \begin{cases} -\gamma_* + c & \text{при } \gamma_* \leq -c, \\ 2c & \text{при } \gamma_* \in [-c, c], \\ \gamma_* + c & \text{при } \gamma_* \geq c. \end{cases}$$

Отсюда следует, что $f(g_*) \geq 2c$. Это противоречит условию $f(g_*) = 0$.

Далее, условие $f(g_*) = 0$ гарантирует, что все слагаемые

$$[\langle w_*, a_i \rangle - \gamma_* + c]_+ \quad \text{и} \quad [-\langle w_*, b_j \rangle + \gamma_* + c]_+$$

равны нулю. Это возможно лишь тогда, когда

$$\langle w_*, a_i \rangle - \gamma_* + c \leq 0 \quad \text{при всех } i \in 1 : m, \quad (4)$$

$$-\langle w_*, b_j \rangle + \gamma_* + c \leq 0 \quad \text{при всех } j \in 1 : k. \quad (5)$$

Остаётся отметить, что неравенства (4) и (5) обеспечивают выполнение условий строгой отделимости (1) и (2) с $w = w_*$, $\gamma = \gamma_*$.

Докажем обратное утверждение. Пусть выполнены условия (1) и (2). Обозначим

$$d := \min_{j \in 1:k} \langle w, b_j \rangle - \max_{i \in 1:m} \langle w, a_i \rangle > 0, \quad (6)$$

$$w_* = \left(\frac{2c}{d}\right)w, \quad \gamma_* = \frac{1}{2} \left[\min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle + \max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle \right].$$

Согласно (6) и определению w_*

$$\min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle - \max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle = 2c.$$

Имеем

$$\max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle = 2\gamma_* - \min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle = 2\gamma_* - 2c - \max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle,$$

так что

$$\max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle = \gamma_* - c. \quad (7)$$

Аналогично

$$\min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle = 2\gamma_* - \max_{i \in 1:m} \langle w_*, a_i \rangle = 2\gamma_* + 2c - \min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle,$$

так что

$$\min_{j \in 1:k} \langle w_*, b_j \rangle = \gamma_* + c. \quad (8)$$

Положим $g_* = (w_*, \gamma_*)$. На основании (7) и (8) получим $f(g_*) = 0$.

Теорема доказана. \square

3°. При доказательстве теоремы 1 описано преобразование вектора $g = (w, \gamma)$, порождающего строго отделяющую гиперплоскость $H = \{x \mid \langle w, x \rangle = \gamma\}$, в вектор $g_* = (w_*, \gamma_*)$, на котором $f(g_*) = 0$. Дело в том, что на самом векторе g значение $f(g)$ может быть положительным (это зависит от параметра c).

ПРИМЕР 1. В качестве A и B возьмём одноточечные множества на плоскости \mathbb{R}^2 : $A = \{a\}$, $B = \{b\}$, где $a = (0, 0)$ и $b = (0, 2)$. Вектор $g = (w, \gamma)$ с компонентами $w = (0, 1)$, $\gamma \in (0, 2)$ порождает прямую $x_2 = \gamma$, строго отделяющую точку a от точки b (см. рис. 1).

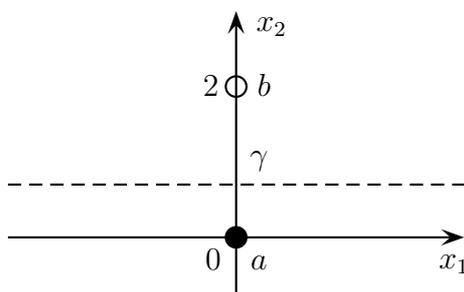


Рис. 1

Вместе с тем,

$$f(g) = [-\gamma + c]_+ + [-2 + \gamma + c]_+.$$

На рис. 2 представлен график $f(g)$ как функции от γ при $c \in (0, 1]$.

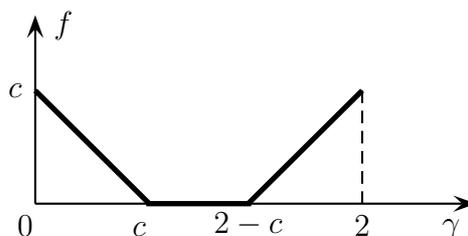


Рис. 2

Видим, что $f(g) = 0$ при $\gamma \in [c, 2 - c]$. При $\gamma \in (0, c) \cup (2 - c, 2)$ прямая $x_2 = \gamma$ по-прежнему строго отделяет точку a от точки b , но $f(g) > 0$.

4°. Рассмотрим экстремальную задачу

$$f(g) \rightarrow \min, \quad (9)$$

где $f(g)$ — функция вида (3). Эта задача эквивалентна задаче линейного программирования

$$\begin{aligned} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m y_i + \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k z_j &\rightarrow \min, \\ -\langle w, a_i \rangle + \gamma + y_i &\geq c, \quad i \in 1 : m; \\ \langle w, b_j \rangle - \gamma + z_j &\geq c, \quad j \in 1 : k; \\ y_i &\geq 0, \quad i \in 1 : m; \quad z_j \geq 0, \quad j \in 1 : k. \end{aligned} \quad (10)$$

Множество планов задачи (10) непусто (планом является вектор с компонентами $w = \mathbb{O}$, $\gamma = 0$, $y_i \equiv c$, $z_j \equiv c$) и целевая функция ограничена снизу нулём. Значит, задача (10) имеет решение. По эквивалентности существует решение и у задачи (9), причём минимальные значения целевых функций у этих задач равны между собой. Это общее значение обозначим через μ . Отметим также, что если $(w_*, \gamma_*, \{u_i^*\}, \{v_j^*\})$ — решение задачи (10), то $g_* = \{w_*, \gamma_*\}$ — решение задачи (9).

5°. При $\mu = 0$ получим $f(g_*) = 0$. По теореме 1 вектор $g_* = (w_*, \gamma_*)$ порождает гиперплоскость $H = \{x \mid \langle w_*, x \rangle = \gamma_*\}$, строго отделяющую множество A от множества B .

Вектор g_* можно улучшить, пользуясь неединственностью решения задачи (9). Положим

$$\begin{aligned} w_0 &= w_* / \|w_*\|, \\ \gamma_0 &= \frac{1}{2} \left[\min_{j \in 1:k} \langle w_0, b_j \rangle + \max_{i \in 1:m} \langle w_0, a_i \rangle \right], \\ c_0 &= \frac{1}{2} \left[\min_{j \in 1:k} \langle w_0, b_j \rangle - \max_{i \in 1:m} \langle w_0, a_i \rangle \right], \\ g_0 &= (w_0, \gamma_0). \end{aligned}$$

Тогда при всех $i \in 1 : m$

$$\langle w_0, a_i \rangle - \gamma_0 + c_0 = \langle w_0, a_i \rangle - \max_{i \in 1:m} \langle w_0, a_i \rangle \leq 0,$$

и при всех $j \in 1 : k$

$$-\langle w_0, b_j \rangle + \gamma_0 + c_0 = -\langle w_0, b_j \rangle + \min_{j \in 1:k} \langle w_0, b_j \rangle \leq 0.$$

Значит, $f(g_0) = 0$ при $c = c_0$. Гиперплоскость $H_0 = \{x \mid \langle w_0, x \rangle = \gamma_0\}$ строго отделяет множество A от множества B , причём ширина отделяющей полосы равна $2c_0$.

6°. Как отмечалось в п. 4°, задача (9) всегда имеет решение. При $\mu > 0$ по теореме 1 множества A и B не допускают строгого линейного отделения. В этом случае будем говорить, что гиперплоскость $H_* = \{x \mid \langle w_*, x \rangle = \gamma_*\}$, порождаемая решением $g_* = (w_*, \gamma_*)$ задачи (9), является *наилучшей гиперплоскостью, приближённо отделяющей множество A от множества B* (при данном значении параметра c).

Здесь, однако, имеется тонкость: нет гарантии, что компонента w_* вектора g_* отлична от нулевой. Разберёмся в этой ситуации.

ТЕОРЕМА 2. *Для того чтобы задача (9) имела решение $g_* = (w_*, \gamma_*)$ с $w_* = \mathbb{O}$, необходимо и достаточно, чтобы выполнялось условие*

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m a_i = \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k b_j. \quad (11)$$

Доказательство. Необходимость. При $w_* = \mathbb{O}$ легко вычисляется экстремальное значение целевой функции у задачи линейного программирования (10). Действительно,

$$\mu = f(g_*) = \min_{\gamma} \{[-\gamma + c]_+ + [\gamma + c]_+\} = 2c.$$

Такое же экстремальное значение имеет задача линейного программирования, двойственная к задаче (10). В силу разрешимости двойственной задачи совместна система

$$c \left(\sum_{i=1}^m u_i + \sum_{j=1}^k v_j \right) = 2c, \quad (12)$$

$$-\sum_{i=1}^m u_i a_i + \sum_{j=1}^k v_j b_j = \mathbb{O}, \quad (13)$$

$$\sum_{i=1}^m u_i - \sum_{j=1}^k v_j = 0, \quad (14)$$

$$0 \leq u_i \leq \frac{1}{m}, \quad i \in 1 : m; \quad 0 \leq v_j \leq \frac{1}{k}, \quad j \in 1 : k. \quad (15)$$

Из (12) и (14) следует, что

$$\sum_{i=1}^m u_i = 1, \quad \sum_{j=1}^k v_j = 1.$$

Принимая во внимание (15), заключаем, что все u_i равны $\frac{1}{m}$ и все v_j равны $\frac{1}{k}$. Теперь формула (13) становится эквивалентной равенству (11).

Достаточность. Запишем задачу, двойственную к (10):

$$c \left(\sum_{i=1}^m u_i + \sum_{j=1}^k v_j \right) \rightarrow \max$$

при ограничениях (13)–(15). В силу (11) набор $u_i \equiv \frac{1}{m}$, $v_j \equiv \frac{1}{k}$ является планом этой задачи. Значение целевой функции на нём равно $2c$.

Вместе с тем, на плане

$$w = \mathbb{O}, \quad \gamma = 0, \quad y_i \equiv c, \quad z_j \equiv c \quad (16)$$

задачи (10) значение целевой функции также равно $2c$. Отсюда следует, что план (16) задачи (10) с $w = \mathbb{O}$ является оптимальным.

Теорема доказана. \square

ПРИМЕР 2. Рассмотрим на плоскости \mathbb{R}^2 два двухточечных множества

$$A = \{(0, 0), (1, 1)\}, \quad B = \{(1, 0), (0, 1)\}$$

(см. рис. 3). В данном случае выполняется условие (11). По теореме 2 задача (9) имеет решение $g_* = (w_*, \gamma_*)$ с $w_* = \mathbb{O}$. При этом $\mu = 2c$.

Покажем, что у задачи (9) существует другое решение $g_0 = (w_0, \gamma_0)$ с $w_0 \neq \mathbb{O}$.

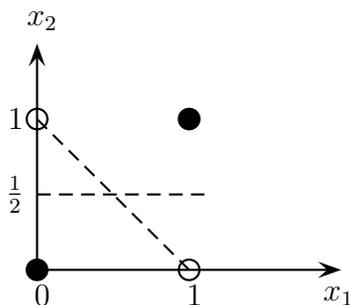


Рис. 3

Согласно (3)

$$f(g) = \frac{1}{2} \{ [-\gamma + c]_+ + [w^1 + w^2 - \gamma + c]_+ \} + \frac{1}{2} \{ [-w^1 + \gamma + c]_+ + [-w^2 + \gamma + c]_+ \}.$$

Здесь $w = (w^1, w^2)$. Положим

$$w_0 = (c, c), \quad \gamma_0 = c, \quad g_0 = (w_0, \gamma_0).$$

Тогда $f(g_0) = 2c$. Значит, на векторе g_0 достигается минимум функции $f(g)$. Гиперплоскость $H_0 = \{x \mid x_1 + x_2 = 1\}$ является наилучшей гиперплоскостью, приближённо отделяющей множество A от множества B .

Таким же свойством обладают вектор $g_1 = (w_1, \gamma_1)$ с $w_1 = (0, c)$, $\gamma_1 = \frac{c}{2}$ и гиперплоскость $H_1 = \{x \mid x_2 = \frac{1}{2}\}$ (см. рис. 3).

7°. Особенность, отмеченная в примере 2, имеет общий характер.

ТЕОРЕМА 3. При $\mu > 0$ у задачи (9) существует решение $g_0 = (w_0, \gamma_0)$ с $w_0 \neq \mathbb{O}$.

Доказательство. Допустим, что у решения $g_* = (w_*, \gamma_*)$ задачи (9) компонента w_* оказалась нулевой. Построим другое решение $g_0 = (w_0, \gamma_0)$ с $w_0 \neq \mathbb{O}$.

По теореме 2 выполняется соотношение (11) и $\mu = 2c$. Возьмём произвольный ненулевой вектор $h \in \mathbb{R}^n$ и рассмотрим задачу линейного программирования

$$\begin{aligned} \langle h, w \rangle &\rightarrow \min, & (17) \\ -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m y_i - \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k z_j &= -2c; \\ -\langle w, a_i \rangle + \gamma + y_i &\geq c, \quad i \in 1 : m; \\ \langle w, b_j \rangle - \gamma + z_j &\geq c, \quad j \in 1 : k; \\ y_i &\geq 0, \quad i \in 1 : m; \quad z_j \geq 0, \quad j \in 1 : k. \end{aligned}$$

Вектор (16) удовлетворяет ограничениям задачи (17), то есть является её планом. Покажем, что этот план не может быть оптимальным.

В случае оптимальности плана (16) у задачи, двойственной к (17), должен существовать план с таким же (нулевым) значением целевой функции. Таким образом, должна быть совместной система

$$c \left(\sum_{i=1}^m u_i + \sum_{j=1}^k v_j - 2\zeta \right) = 0, \quad (18)$$

$$-\sum_{i=1}^m u_i a_i + \sum_{j=1}^k v_j b_j = h, \quad (19)$$

$$\sum_{i=1}^m u_i - \sum_{j=1}^k v_j = 0, \quad (20)$$

$$0 \leq u_i \leq \frac{1}{m}\zeta, \quad i \in 1 : m; \quad 0 \leq v_j \leq \frac{1}{k}\zeta, \quad j \in 1 : k. \quad (21)$$

Покажем, однако, что эта система несовместна.

Из (18) и (20) следует, что

$$\sum_{i=1}^m u_i = \zeta, \quad \sum_{j=1}^k v_j = \zeta.$$

В силу (21) получаем $u_i \equiv \frac{1}{m}\zeta$, $v_j \equiv \frac{1}{k}\zeta$. Равенство (19) принимает вид

$$\zeta \left(-\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m a_i + \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k b_j \right) = h.$$

Но это противоречит условию (11) (напомним, что $h \neq \mathbb{O}$).

Установлено, что план (16) задачи (17) с нулевым значением целевой функции не является оптимальным. Значит, существует план

$$(w_0, \gamma_0, \{u_i^0\}, \{v_j^0\}) \quad (22)$$

с отрицательным значением целевой функции. У такого плана должно быть $w_0 \neq \mathbb{O}$.

Теперь отметим, что план (22) задачи (17) удовлетворяет ограничениям задачи (10) и на нём целевая функция задачи (10) принимает наименьшее возможное значение, равное $2c$ (напомним, что $\mu = 2c$). В силу эквивалентности задач (9) и (10) вектор $g_0 = (w_0, \gamma_0)$ с $w_0 \neq \mathbb{O}$ будет решением задачи (9).

Теорема доказана. \square

З а м е ч а н и е. В качестве ненулевого вектора h можно взять, например, любую ненулевую разность $b_{j_0} - a_{i_0}$. В этом случае множество планов задачи, двойственной к (17), которое определяется условиями (19)–(21), будет непустым. Вместе с непустотой множества планов самой задачи (17) это гарантирует наличие у задачи (17) оптимального плана.

8°. При $\mu > 0$ решение $g_0 = (w_0, \gamma_0)$ задачи (9) с $w_0 \neq \mathbb{O}$ можно привести к каноническому виду. Как и в п. 5° положим

$$\begin{aligned} w_1 &= w_0 / \|w_0\|, \\ \gamma_1 &= \frac{1}{2} \left[\min_{j \in 1:k} \langle w_1, b_j \rangle + \max_{i \in 1:m} \langle w_1, a_i \rangle \right], \\ c_1 &= \frac{1}{2} \left[\min_{j \in 1:k} \langle w_1, b_j \rangle - \max_{i \in 1:m} \langle w_1, a_i \rangle \right], \\ g_1 &= (w_1, \gamma_1). \end{aligned}$$

В данном случае $c_1 \leq 0$. При $c_1 = 0$ гиперплоскость $H_1 = \{x \mid \langle w_1, x \rangle = \gamma_1\}$ нестрого отделяет множество A от множества B . При $c_1 < 0$ та же гиперплоскость H_1 является наилучшей, приближённо отделяющей множество A от множества B .

Согласно определению w_1, γ_1, c_1 имеем

$$\begin{aligned} \langle w_1, a_i \rangle - \gamma_1 + c_1 &\leq 0, \quad i \in 1:m \\ -\langle w_1, b_j \rangle + \gamma_1 + c_1 &\leq 0, \quad j \in 1:k. \end{aligned}$$

При $c_1 < 0$ эти неравенства определяют “смешанную полосу”

$$c_1 \leq \langle w_1, x \rangle - \gamma_1 \leq -c_1,$$

которая содержит как точки множества A , так и точки множества B . Ширина смешанной полосы равна $2|c_1|$.

9°. На рис. 4 приведён пример наилучшего приближённого отделения двух множеств.

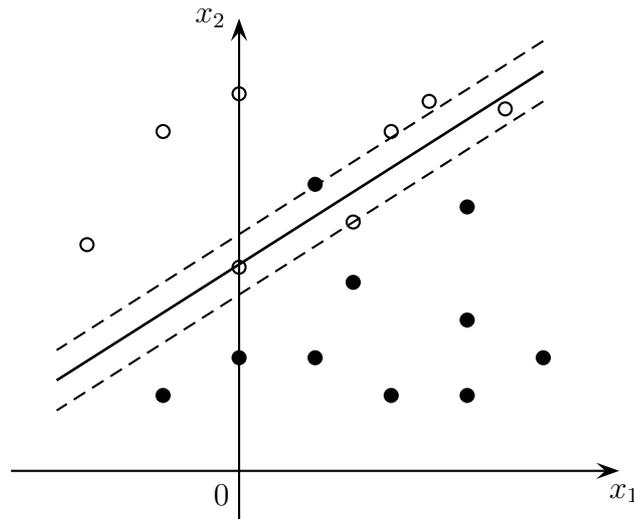


Рис. 4

ЛИТЕРАТУРА

1. Bennett K. P., Mangassarian O. L. *Robust linear programming discrimination of two linearly inseparable sets* // Optimization Methods and Software. 1992. Vol. 1. P. 23–34.