

MDM-АЛГОРИТМ И ЗАДАЧА СИЛЬВЕСТРА. I*

В. Н. Малоземов
v.malozemov@spbu.ru

Н. А. Соловьева
4vinyo@gmail.com

Г. Ш. Тамасян
grigoriytamasjan@mail.ru

14 сентября 2023 г.

1°. Постановка задачи. В пространстве \mathbb{R}^n с евклидовой нормой заданы m точек a_1, a_2, \dots, a_m . Задача Сильвестра ставится так:

найти шар наименьшего объема, содержащий все точки $a_i, i \in 1 : m$.

Запишем формализацию этой задачи

$$\max_{i \in 1:m} \left\{ \frac{1}{2} \|a_i - x\|^2 \right\} \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n}. \quad (1)$$

Здесь x — центр шара. Задача (1) имеет решение x^* и оно единственно.

Обозначим через A матрицу со столбцами a_1, a_2, \dots, a_m и через b — вектор из \mathbb{R}^m с компонентами $b[i] = \frac{1}{2} \|a_i\|^2$. Рассмотрим вспомогательную задачу квадратичного программирования

$$Q(u) := \frac{1}{2} \langle A^T A u, u \rangle - \langle b, u \rangle \rightarrow \min, \quad (2)$$
$$\sum_{i=1}^m u[i] = 1, \quad u[i] \geq 0 \text{ при всех } i \in 1 : m.$$

Множество ее планов обозначим через U . Очевидно, что у задачи (2) существует оптимальный план.

Справедливо следующее утверждение (см., например, [1, с. 117–119] и [2]).

ТЕОРЕМА 1. *Если u^* — оптимальный план задачи (2), то вектор $x^* = Au^*$ будет решением задачи (1). При этом*

$$\max_{i \in 1:m} \left\{ \frac{1}{2} \|a_i - x^*\|^2 \right\} = -Q(u^*).$$

*Семинар по оптимизации, машинному обучению и искусственному интеллекту «O&ML»
<http://oml.cmlaboratory.com/>

Таким образом, задача Сильвестра (1) сводится к задаче квадратичного программирования (2). Для решения задачи (2) существуют известные конечные методы (например, метод Данцига [3, с. 64–85]). Они хорошо работают при небольших m и n . Однако при больших m и n могут разваливаться вследствие накопления вычислительных погрешностей (например, при пересчете обратных базисных матриц). В связи с этим разрабатываются простые итеративные методы, бесконечные в общем случае, с гарантированной сходимостью. В данном докладе предлагается такой метод для решения задачи (2). Он аналогичен MDM-алгоритму¹, разработанному для нахождения точки из выпуклой оболочки конечного множества, ближайшей к началу координат [4, 5].

З а м е ч а н и е. Целевая функция $Q(u)$ задачи (2) на множестве планов U допускает представление

$$Q(u) = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^m u[i] \cdot \|a_i - x\|^2, \quad (3)$$

где

$$x = Au = \sum_{i=1}^m u[i] a_i.$$

Действительно, в силу определения $b[i]$ имеем

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^m u[i] \cdot \|a_i - x\|^2 &= 2\langle b, u \rangle - 2\langle Au, x \rangle + \|x\|^2 = \\ &= -2\left(\frac{1}{2} \|x\|^2 - \langle b, u \rangle\right) = -2Q(u), \end{aligned}$$

что равносильно (3). Из (3) следует, что $Q(u) \leq 0$ при всех $u \in U$ и что на ортах e_j пространства \mathbb{R}^m справедливы равенства

$$Q(e_j) = -\frac{1}{2} \|a_j - Ae_j\|^2 = 0, \quad j \in 1 : m.$$

2°. Критерий оптимальности. Получим нестандартный вариант критерия оптимальности для задачи (2).

ТЕОРЕМА 2. *План u задачи (2) будет оптимальным тогда и только тогда, когда для вектора $x = Au$ при некотором вещественном μ выполняются соотношения*

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] = \mu, \quad \text{если } u[i] > 0, \quad (4)$$

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] \geq \mu, \quad \text{если } u[i] = 0. \quad (5)$$

¹MDM — сокращение от Mitchell-Demyanov-Malozemov.

Доказательство. Напомним стандартный критерий оптимальности, использующий условия Куна–Таккера: для того, чтобы план u задачи (2) был оптимальным, необходимо и достаточно, чтобы нашлись вещественные числа μ, t_1, \dots, t_m , такие, что

$$A^T Au - b = \mu e + \sum_{i=1}^m \lambda_i e_i, \quad (6)$$

$$\lambda_i u[i] = 0 \quad \text{и} \quad \lambda_i \geq 0 \quad \text{при всех } i \in 1 : m. \quad (7)$$

Здесь e — вектор из \mathbb{R}^m , все компоненты которого равны единице и e_i — i -й орт в \mathbb{R}^m . Покажем, что условия (4), (5) и (6), (7) эквивалентны.

Предположим, что выполняются условия (6), (7). Обозначим $x = Au$ и распишем равенство (6) покомпонентно:

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] = \mu + \lambda_i, \quad i \in 1 : m. \quad (8)$$

Если $u[i] > 0$, то, согласно (7), $\lambda_i = 0$. В этом случае из (8) следует (4). При $u[i] = 0$ воспользуемся тем, что $\lambda_i \geq 0$. Тогда из (8) будет следовать (5).

Проверим обратное утверждение. Пусть выполнены условия (4), (5). Обозначим

$$\lambda_i = \langle a_i, x \rangle - b[i] - \mu, \quad i \in 1 : m. \quad (9)$$

Формула (9) равносильна формуле (8), которая в свою очередь представляет собой покомпонентную запись равенства (6). Далее, по определению, $\lambda_i = 0$ при $u[i] > 0$ и $\lambda_i \geq 0$ при $u[i] = 0$. Это гарантирует выполнение условий (7).

Теорема доказана. \square

З а м е ч а н и е. Для константы μ можно получить явное представление

$$\mu = \|x\|^2 - \langle b, u \rangle.$$

Покажем это. Согласно (4), (5) и определению $b[i]$ имеем

$$\begin{aligned} \|x\|^2 - \|a_i - x\|^2 &= 2(\langle a_i, x \rangle - b[i]) = 2\mu \quad \text{при } u[i] > 0, \\ \|x\|^2 - \|a_i - x\|^2 &\geq 2\mu \quad \text{при } u[i] = 0. \end{aligned}$$

Отсюда следует, что

$$\begin{aligned} \|a_i - x\|^2 &= \|x\|^2 - 2\mu \quad \text{при } u[i] > 0, \\ \|a_i - x\|^2 &\leq \|x\|^2 - 2\mu \quad \text{при } u[i] = 0. \end{aligned}$$

Значит,

$$R^2 := \max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|^2 = \|x\|^2 - 2\mu.$$

Вместе с тем, по теореме 1, $R^2 = -2Q(u)$, так что

$$\mu = \frac{1}{2} \|x\|^2 + Q(u) = \|x\|^2 - \langle b, u \rangle.$$

Критерий оптимальности (4), (5) можно еще упростить. Для этого введем *оценку плана u* — величину

$$\Delta(u) = \max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} - \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \}. \quad (10)$$

Здесь $x = Au$ и $I^+(u) = \{i \in 1 : m \mid u[i] > 0\}$ — носитель плана u . Величина $\Delta(u)$ при всех $u \in U$ неотрицательна. Действительно,

$$\Delta(u) \geq \max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} - \min_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} \geq 0. \quad (11)$$

ТЕОРЕМА 3. *План u задачи (2) будет оптимальным тогда и только тогда, когда $\Delta(u) = 0$.*

Доказательство. Равенство $\Delta(u) = 0$ непосредственно следует из условий (4), (5). Обратно, пусть $\Delta(u) = 0$. Согласно (11) имеем

$$\max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} = \min_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \}.$$

Значит,

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] =: \mu \quad \text{при } i \in I^+(u). \quad (12)$$

Еще раз воспользуемся условием $\Delta(u) = 0$. Получим

$$\mu = \max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} = \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \},$$

так что

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] \geq \mu \quad \text{при } i \in 1 : m. \quad (13)$$

Условия (12) и (13) гарантируют оптимальность плана u .

Теорема доказана. \square

С помощью $\Delta(u)$ можно оценить близость вектора $x = Au$ к решению x^* задачи (1).

ТЕОРЕМА 4. *Пусть u — план задачи (2) и $x = Au$. Тогда*

$$\|x - x^*\|^2 \leq \Delta(u). \quad (14)$$

Доказательство. По теореме 1 справедливо равенство $x^* = Au^*$, где u^* — оптимальный план задачи (2). Согласно теореме 3, $\Delta(u^*) = 0$.

Имеем

$$\|x - x^*\|^2 = \langle x, x - x^* \rangle - \langle x^*, x - x^* \rangle.$$

Воспользуемся ограничениями на план задачи (2). Получим

$$\begin{aligned} \langle x, x - x^* \rangle &= \langle u, A^T(x - x^*) \rangle = \\ &= \sum_{i=1}^m u[i] \times \left((\langle a_i, x \rangle - b[i]) - (\langle a_i, x^* \rangle - b[i]) \right) \leq \\ &\leq \max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} - \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x^* \rangle - b[i] \}. \end{aligned} \quad (15)$$

Аналогично

$$\begin{aligned} \langle x^*, x - x^* \rangle &= \sum_{i=1}^m u^*[i] \times \left((\langle a_i, x \rangle - b[i]) - (\langle a_i, x^* \rangle - b[i]) \right) \geq \\ &\geq \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \} - \max_{i \in I^+(u^*)} \{ \langle a_i, x^* \rangle - b[i] \}. \end{aligned} \quad (16)$$

Вычтем неравенство (16) из неравенства (15). Так как $\Delta(u^*) = 0$, то придем к требуемому неравенству (14).

Теорема доказана. \square

Оценке $\Delta(u)$ при $u \in U$ можно дать эквивалентное определение в терминах исходной задачи (1). А именно,

$$\Delta(u) = \frac{1}{2} \left(\max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|^2 - \min_{i \in I^+(u)} \|a_i - x\|^2 \right), \quad (17)$$

где $x = Au$. Действительно, так как $b[i] = \frac{1}{2} \|a_i\|^2$, то

$$\langle a_i, x \rangle - b[i] = \frac{1}{2} (\|x\|^2 - \|a_i - x\|^2).$$

Согласно определению (10) имеем

$$\Delta(u) = \frac{1}{2} \left(\max_{i \in I^+(u)} \{ \|x\|^2 - \|a_i - x\|^2 \} - \min_{i \in 1:m} \{ \|x\|^2 - \|a_i - x\|^2 \} \right).$$

Воспользуемся следующими свойствами функций максимума и минимума:

$$\begin{aligned} \max_{i \in 1:m} \{ \alpha_i + c \} &= c + \max_{i \in 1:m} \{ \alpha_i \}, & \min_{i \in 1:m} \{ \alpha_i + c \} &= c + \min_{i \in 1:m} \{ \alpha_i \}, \\ \max_{i \in 1:m} \{ -\alpha_i \} &= - \min_{i \in 1:m} \{ \alpha_i \}, & \min_{i \in 1:m} \{ -\alpha_i \} &= - \max_{i \in 1:m} \{ \alpha_i \}. \end{aligned}$$

Получим

$$\begin{aligned}\Delta(u) &= \frac{1}{2} \left(\max_{i \in I^+(u)} \{-\|a_i - x\|^2\} - \min_{i \in 1:m} \{-\|a_i - x\|^2\} \right) = \\ &= \frac{1}{2} \left(\max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|^2 - \min_{i \in I^+(u)} \|a_i - x\|^2 \right),\end{aligned}$$

что соответствует формуле (17).

ТЕОРЕМА 5. *План u задачи (2) будет оптимальным тогда и только тогда, когда для вектора $x = Au$ при всех $s \in I^+(u)$ выполняются равенства*

$$\|a_s - x\| = \max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|. \quad (18)$$

Доказательство. Согласно (17) критерий оптимальности $\Delta(u) = 0$ равносильен соотношению

$$\max_{i \in 1:m} \|a_i - x\| = \min_{i \in I^+(u)} \|a_i - x\|. \quad (19)$$

Если u — оптимальный план, то согласно (19) при всех $s \in I^+(u)$ имеем

$$\|a_s - x\| \geq \min_{i \in I^+(u)} \|a_i - x\| = \max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|.$$

Обратное неравенство очевидно. Значит, справедливы равенства (18).

Наоборот, если выполнено условие (18), то справедливо соотношение (19). Оно эквивалентно равенству $\Delta(u) = 0$, гарантирующему оптимальность плана u .

Теорема доказана. \square

Теорему 5 можно переформулировать в геометрических терминах:

план u задачи (2) будет оптимальным тогда и только тогда, когда точки a_s при всех $s \in I^+(u)$ лежат на поверхности шара с центром в точке $x = Au$ и радиусом R , равным $\max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|$.

Такие точки a_s будем называть *опорными*.

3°. Вариация плана задачи (2). Зафиксируем план u задачи (2), отличный от оптимального. Согласно теореме 2, его оценка $\Delta(u)$ положительна. Рассмотрим вариацию \tilde{u} плана u следующего вида:

$$\tilde{u} = u + \delta(e_{i'} - e_{i''}). \quad (20)$$

Распишем равенство векторов (20) покомпонентно:

$$\tilde{u}[i] = \begin{cases} u[i'] + \delta & \text{при } i = i', \\ u[i''] - \delta & \text{при } i = i'', \\ u[i] & \text{при остальных } i \in 1 : m. \end{cases}$$

Будем считать, что выполнено условие

$$0 < \delta \leq u[i'']. \quad (21)$$

Представление (20) и условие (21) гарантируют принадлежность вектора \tilde{u} множеству планов U задачи (2). Выбор параметра δ и индексов i' , i'' из множества $1 : m$ должен обеспечить максимально возможное уменьшение значения $Q(\tilde{u})$ целевой функции по сравнению со значением $Q(u)$.

Вычислим $Q(\tilde{u})$. Обозначим $x = Au$. Отметим, что $Ae_i = a_i$. На основании (20) имеем

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \langle A^T A \tilde{u}, \tilde{u} \rangle &= \frac{1}{2} \|A \tilde{u}\|^2 = \frac{1}{2} \|x + \delta(a_{i'} - a_{i''})\|^2 = \\ &= \frac{1}{2} \|x\|^2 - \delta \langle a_{i''} - a_{i'}, x \rangle + \frac{1}{2} \delta^2 \|a_{i'} - a_{i''}\|^2, \\ \langle b, \tilde{u} \rangle &= \langle b, u \rangle - \delta(b[i''] - b[i']). \end{aligned}$$

Вычитая второе равенство из первого, получаем

$$Q(\tilde{u}) = Q(u) - \delta[(\langle a_{i''}, x \rangle - b[i'']) - (\langle a_{i'}, x \rangle - b[i'])] + \frac{1}{2} \delta^2 \|a_{i'} - a_{i''}\|^2. \quad (22)$$

Теперь выберем индексы i' и i'' из следующих соображений: $i' \in 1 : m$, $i'' \in I^+(u)$ и

$$\begin{aligned} \langle a_{i''}, x \rangle - b[i''] &= \max_{i \in I^+(u)} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \}, \\ \langle a_{i'}, x \rangle - b[i'] &= \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x \rangle - b[i] \}. \end{aligned} \quad (23)$$

Тогда выражение в квадратных скобках из правой части формулы (22) будет равно $\Delta(u)$ (см. определение (10)). Сама формула (22) примет вид

$$Q(\tilde{u}) = Q(u) - \delta \Delta(u) + \frac{1}{2} \delta^2 \|a_{i'} - a_{i''}\|^2. \quad (24)$$

Условие $i'' \in I^+(u)$ означает, что $u[i''] > 0$. Это важно для дальнейшего неравенства. Оно, в частности, согласуется с условием (21).

Выражение $Q(\tilde{u})$ как функция от δ является квадратным трехчленом. Его минимум достигается при $\delta = \tilde{\delta}$, где

$$\tilde{\delta} = \frac{\Delta(u)}{\|a_{i'} - a_{i''}\|^2}. \quad (25)$$

Чтобы удовлетворить условию (21), придется подкорректировать δ . Положим

$$\delta = \begin{cases} \tilde{\delta}, & \text{если } \tilde{\delta} \leq u[i''], \\ u[i''], & \text{если } \tilde{\delta} > u[i'']. \end{cases} \quad (26)$$

Ясно, что $0 < \delta \leq \tilde{\delta}$.

Все параметры в формуле (20) для \tilde{u} определены. Индексы i' и i'' находятся по формуле (23), а параметр δ — по формуле (26). При этом значение $Q(\tilde{u})$ вычисляется по формуле (24).

Отметим, что при $\delta = \tilde{\delta}$ равенство (24) упрощается:

$$Q(\tilde{u}) = Q(u) - \frac{1}{2}\tilde{\delta}\Delta(u).$$

Отсюда в силу неравенства $\delta \leq \tilde{\delta}$ следует, что в общем случае

$$Q(\tilde{u}) \leq Q(u) - \frac{1}{2}\delta\Delta(u). \quad (27)$$

4°. MDM-алгоритм. Опишем, как применяется MDM-алгоритм к решению задачи Сильвестра.

В качестве начального приближения возьмем произвольный план u_0 задачи (2). Ему соответствует вектор $x_0 = Au_0$.

Пусть уже имеется k -е приближение $u_k \in U$. Ему соответствует вектор $x_k = Au_k$. Проверим план u_k на оптимальность. Для этого выберем индексы $i'_k \in 1 : m$ и $i''_k \in I^+(u_k)$ из условий

$$\begin{aligned} \langle a_{i'_k}, x_k \rangle - b[i'_k] &= \min_{i \in 1:m} \{ \langle a_i, x_k \rangle - b[i] \}, \\ \langle a_{i''_k}, x_k \rangle - b[i''_k] &= \max_{i \in I^+(u_k)} \{ \langle a_i, x_k \rangle - b[i] \}. \end{aligned}$$

Вычислим оценку $\Delta(u_k)$ плана u_k :

$$\Delta(u_k) = \langle a_{i''_k} - a_{i'_k}, x_k \rangle - (b[i''_k] - b[i'_k]).$$

Если $\Delta(u_k) = 0$, то u_k — решение задачи (2), а x_k — решение задачи (1). Процесс закончен.

Пусть $\Delta(u_k) > 0$. В этом случае будем говорить, что план u_k порождает k -ю итерацию. Вычислим

$$\tilde{\delta}_k = \frac{\Delta(u_k)}{\|a_{i'_k} - a_{i''_k}\|^2} \quad (28)$$

и положим

$$\delta_k = \begin{cases} \tilde{\delta}_k, & \text{если } \tilde{\delta}_k \leq u_k[i''_k], \\ u_k[i''_k], & \text{если } \tilde{\delta}_k > u_k[i''_k]. \end{cases} \quad (29)$$

Очевидно, что $0 < \delta_k \leq \tilde{\delta}_k$. Если $\delta_k = \tilde{\delta}_k$, то k -ю итерацию будем называть *неусеченной*. При $\delta_k < \tilde{\delta}_k$ получаем *усеченную итерацию*. Формулы

$$\begin{aligned} u_{k+1} &= u_k + \delta_k (e_{i'_k} - e_{i''_k}), \\ x_{k+1} &= x_k + \delta_k (a_{i'_k} - a_{i''_k}) \end{aligned} \quad (30)$$

определяют очередное $(k+1)$ -е приближение. Описание алгоритма завершено.

С помощью предложенного алгоритма строятся две последовательности

$$\begin{aligned} u_0, u_1, \dots, u_k, \dots, \\ x_0, x_1, \dots, x_k, \dots \end{aligned} \quad (31)$$

Они конечны, если при некотором k выполнится равенство $\Delta(u_k) = 0$. Они бесконечны, когда $\Delta(u_k) > 0$ при всех $k = 0, 1, \dots$. Нам предстоит изучить вопрос о сходимости этих последовательностей.

ЛИТЕРАТУРА

1. Гавурин М. К., Малоземов В. Н. *Экстремальные задачи с линейными ограничениями*. Л.: Изд-во ЛГУ, 1984. 176 с.
2. Малоземов В. Н., Плоткин А. В. *Двойственность в квадратичном программировании. Задача Сильвестра* // Семинар «CNSA & NDO». Избранные доклады. 8 декабря 2021 г.
(<http://cnsa.cmlaboratory.com/rep21.shtml#1208>)
3. Даугавет В. А. *Численные методы квадратичного программирования*. СПб.: Изд-во СПбГУ, 2004. 128 с.
4. Митчелл Б. Ф., Демьянов В. Ф., Малоземов В. Н. *Нахождение ближайшей к началу координат точки многогранника* // Вестник ЛГУ. 1971. № 19. С. 38–45.
5. Малоземов В. Н. *MDM-методу — 50 лет* // Семинар «CNSA & NDO». Избранные доклады. 10 ноября 2021 г.
(<http://cnsa.cmlaboratory.com/rep21.shtml#1110>)