

MDM-алгоритм и задача Сильвестра

Малозёмов Василий Николаевич¹

v.malozemov@spbu.ru

Соловьёва Наталья Анатольевна²

4vinyo@gmail.com

Тамасян Григорий Шаликович^{3,4}★

grigoriytamasjan@mail.ru

¹Санкт-Петербургский государственный университет

²Санкт-Петербургский государственный экономический университет

³Военно-космическая академия им. А. Ф. Можайского

⁴Институт проблем машиноведения РАН

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

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

Множество ее планов обозначим через U . Очевидно, что у задачи (2) существует оптимальный план. Отметим, что целевая функция $Q(u)$ задачи (2) на множестве планов U допускает представление

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

Теорема 1. *Если u^* — оптимальный план задачи (2), то вектор $x^* = A u^*$ будет решением задачи (1). При этом $\max_{i \in 1:m} \left\{ \frac{1}{2} \|a_i - x^*\|^2 \right\} = -Q(u^*)$.*

Таким образом, задача Сильвестра (1) сводится к задаче квадратичного программирования (2). Для решения задачи (2) существуют известные конечные методы (например, метод Данцига). Они хорошо работают при небольших значениях m и n . Эффективность конечных (базисных) методов связана с использованием формул пересчета параметров при переходе к очередной итерации. Однако при больших m и n последовательный пересчет параметров приводит к критическому накоплению погрешности вычислений. 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-алгоритму [1], разработанному для нахождения точки из выпуклой оболочки конечного множества, ближайшей к началу координат.

Получим нестандартный вариант критерия оптимальности для задачи (2). Для этого введем *оценку плана* u — величину

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

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.

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

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

Теорема 3. *Пусть u — план задачи (2) и $x = Au$. Тогда $\|x - x^*\|^2 \leq \Delta(u)$.*

Оценке $\Delta(u)$ при $u \in U$ можно дать эквивалентное определение в терминах исходной задачи (1). А именно, $\Delta(u) = \frac{1}{2} (\max_{i \in 1:m} \|a_i - x\|^2 - \min_{i \in I^+(u)} \|a_i - x\|^2)$.

Теорема 4. *План u задачи (2) будет оптимальным тогда и только тогда, когда для вектора $x = Au$ при всех $s \in I^+(u)$ выполняются равенства*

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

Теорему 4 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.

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 $\Delta(u_k) = \langle a_{i''_k} - a_{i'_k}, x_k \rangle - (b[i''_k] - b[i'_k])$. 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 $\tilde{\delta}_k = \frac{\Delta(u_k)}{\|a_{i'_k} - a_{i''_k}\|^2}$ и положим

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

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

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

где e_i — i -й орт в пространстве \mathbb{R}^m , определяют очередное $(k+1)$ -е приближение. Описание алгоритма завершено.

Теорема 5. *Количество идущих подряд усеченных итераций конечно.*

MDM-алгоритм может содержать конечные блоки идущих подряд усеченных итераций. При этом существует бесконечная последовательность неусеченных итераций.

Из последовательности $\{u_k\}$ исключим все планы, порождающие усеченные итерации. Останется бесконечная подпоследовательность планов $\{u_{k_j}\}$, порождающих неусеченные итерации.

Теорема 6. *Для векторов $x_{k_j} = Au_{k_j}$ справедливо предельное соотношение $\lim_{j \rightarrow \infty} x_{k_j} = x^*$, где x^* — решение задачи (1).*

Теорема 7. *Справедливо предельное соотношение $\lim_{k \rightarrow \infty} Q(u_k) = Q(u^*)$, где u^* — некоторое решение задачи (2).*

Замечание 1. Эффективность MDM-алгоритма решения задачи Сильвестра зависит от величины $|I^+(u^*)|$. Наиболее благоприятный случай, когда $|I^+(u^*)| = n + 1$.

Замечание 2. Если план u_k порождает усеченную итерацию, то при переходе от u_k к u_{k+1} мощность $|I^+(u_k)|$ при $u_k[i'_k] > 0$ уменьшается на единицу и остается прежней при $u_k[i'_k] = 0$.

Численные эксперименты выполнялись в Институте проблем машиноведения РАН при финансовой поддержке Российского научного фонда (проект № 23-41-00060). В [2] представлено подробное изложение полученных результатов.

- [1] Митчелл Б. Ф., Демьянов В. Ф., Малоземов В. Н. Нахождение ближайшей к началу координат точки многогранника // Вестник ЛГУ. — 1971. — № 19. — С. 38–45.
- [2] Малозёмов В. Н., Соловьёва Н. А., Тамасян Г. Ш. MDM-алгоритм и задача Сильвестра. II // Семинар «O & ML». Избранные доклады. 28 сентября 2023 г. (<http://oml.cmlaboratory.com/rep23.shtml#0928>)