

# ПОСТРОЕНИЕ МИНИМАЛЬНОГО ЭЛЛИПСОИДА\*

М. А. Кольцов  
kolmax94@gmail.com

14 мая 2015 г.

**1°.** **Постановка задачи.** В докладе [1] анализировалось решение *задачи Сильвестра* — задачи нахождения шара минимального объёма, который содержит заданное множество точек. Эту задачу можно обобщить: искать не шар, а *эллипсоид* минимального объёма. В отличие от задачи Сильвестра, которую можно решить точно с помощью квадратичного программирования, задачу нахождения минимального эллипсоида удаётся решить лишь приближённо. Данная статья посвящена одному алгоритму, строящему такое приближённое решение.

Теперь поставим задачу формально. Дано множество точек  $c_j \in \mathbb{R}^N$ ,  $j \in 1 : m$ . Требуется построить эллипсоид  $E \subset \mathbb{R}^N$  минимального объёма, который содержит все точки  $c_j$ . Эллипсоид  $E$  будем задавать таким способом:

$$E = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle M(x - c), x - c \rangle \leq 1\},$$

где  $c \in \mathbb{R}^N$  — центр эллипсоида, а  $M$  — симметричная положительно-определённая матрица порядка  $n$ .

Известно, что объём эллипсоида вычисляется по формуле

$$V = w_n (\det M)^{-1/2},$$

где  $w_n$  — объём единичного  $n$ -мерного шара. Таким образом, задачу нахождения минимального эллипсоида можно сформулировать как экстремальную задачу

$$\begin{aligned} V &:= w_n (\det M)^{-1/2} \rightarrow \min \\ \langle M(c_j - c), c_j - c \rangle &\leq 1, \quad j \in 1 : m \\ M &\text{ положительно определена} \end{aligned}$$

Отбросим множитель  $w_n$ , возведём целевую функцию в степень  $-2$  и перейдём к задаче максимизации определителя матрицы  $M$ . В итоге получается экстремальная задача

$$\begin{aligned} f &:= \det M \rightarrow \max \\ \langle M(c_j - c), c_j - c \rangle &\leq 1, \quad j \in 1 : m \\ M &\text{ положительно определена} \end{aligned} \tag{1}$$

Если среди  $c_j$  найдутся  $n + 1$  аффинно независимых точек, то решение задачи (1) существует и единственно (см статью [2]). Нас же пока интересует только алгоритм построения.

---

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

**2°. Оператор сжатия пространства.** Алгоритм построения минимального эллипсоида использует оператор сжатия пространства, поэтому рассмотрим сначала его свойства.

**ОПРЕДЕЛЕНИЕ.** Пусть  $\xi \in \mathbb{R}^n$ ,  $\|\xi\| = 1$  и  $\gamma \in (0, 1)$ . Тогда оператор сжатия  $R_\gamma$  определяется формулой

$$R_\gamma = E - (1 - \gamma)\xi\xi^T$$

Здесь  $\xi\xi^T$  — это матрица проектирования на прямую  $x = \lambda\xi$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Вычисление значения  $R_\gamma$  на конкретном векторе  $y \in \mathbb{R}^n$  позволяет понять, как действует этот оператор:

$$R_\gamma y = (E - (1 - \gamma)\xi\xi^T)y = y - (1 - \gamma)\xi\xi^T y = y - (1 - \gamma) \cdot \langle \xi, y \rangle \cdot \xi$$

Из этого равенства и определения  $R_\gamma$  очевидны следующие свойства:

- 1)  $R_\gamma$  — симметричная матрица
- 2)  $R_\gamma \xi = \gamma \xi$
- 3)  $R_\gamma p = p$ , если  $\langle \xi, p \rangle = 0$

Значит,  $R_\gamma$  имеет собственное число  $\lambda_0 = \gamma$  кратности 1 с собственным вектором  $\xi$  и собственное число  $\lambda_1 = 1$  кратности  $n - 1$  с собственным подпространством, ортогональным  $\xi$ . Если  $y = \alpha\xi + p$ , где  $\langle \xi, p \rangle = 0$ , то  $R_\gamma y = \gamma\alpha\xi + p$ .

Кроме этого, матрица  $R_\gamma$  положительно определена при всех  $\gamma \in (0, 1)$ .

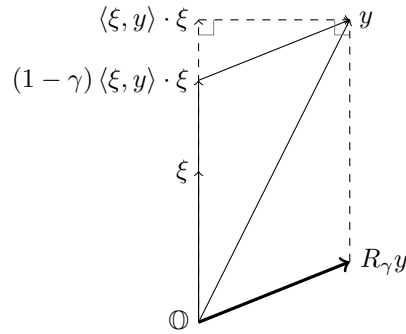


Рис. 1. Оператор сжатия с  $\gamma = 0.2$

**ЛЕММА 1.** Оператор  $R_\gamma$  обратим и обратный к нему оператор задаётся формулой

$$R_\gamma^{-1} = E + \frac{1 - \gamma}{\gamma} \xi\xi^T$$

**Доказательство.** Вычислим произведение  $R_\gamma \cdot R_\gamma^{-1}$ :

$$\begin{aligned} & (E - (1 - \gamma)\xi\xi^T) \left( E + \frac{1 - \gamma}{\gamma} \xi\xi^T \right) = \\ & = E + \frac{1 - \gamma}{\gamma} \xi\xi^T - (1 - \gamma)\xi\xi^T - \frac{(1 - \gamma)^2}{\gamma} \underbrace{\xi \xi^T \xi \xi^T}_{=1} = \\ & = E + \frac{1 - \gamma}{\gamma} (\xi\xi^T - \gamma\xi\xi^T - (1 - \gamma)\xi\xi^T) = E \end{aligned}$$

□

К обратному оператору применимы те же рассуждения о собственных числах и собственных векторах, в частности, вектор  $\xi$  собственный с собственным числом  $\frac{1}{\gamma}$ .

Теперь поймём, как оператор сжатия действует на шары и эллипсоиды в  $\mathbb{R}^n$ . Пусть, для начала, имеется шар с центром в точке  $c$  и радиусом  $r$ , который задан уравнением

$$\langle x - c, x - c \rangle \leq r^2$$

Подействуем на него оператором  $R_\gamma$ , получив новые точки  $y = R_\gamma x$  и новый центр  $a = R_\gamma c$ . Так как  $R_\gamma$  обратим, то  $x = R_\gamma^{-1}y$  и  $c = R_\gamma^{-1}a$ . Подставим эти выражения в уравнение шара

$$\begin{aligned} \langle x - c, x - c \rangle &\leq r^2 \\ \langle R_\gamma^{-1}(y - a), R_\gamma^{-1}(y - a) \rangle &\leq r^2 \\ \langle (R_\gamma^{-2})(y - a), y - a \rangle &\leq r^2 \\ \left\langle \frac{R_\gamma^{-2}}{r^2}(y - a), y - a \right\rangle &\leq 1 \end{aligned}$$

Получилось уравнение эллипсоида с центром в точке  $a = R_\gamma c$  и матрицей  $M := \frac{R_\gamma^{-2}}{r^2}$ . Как было установлено выше, матрица  $M$  имеет собственный вектор  $\xi$ , которому соответствует собственное число  $\frac{1}{r^2\gamma^2}$ , а остальные собственные векторы ортогональны  $\xi$  и имеют собственные числа  $\frac{1}{r^2}$ . Таким образом, оператор сжатия превращает шар радиуса  $r$  в эллипсоид, одной из полуосей которого является  $\xi$  с длиной  $r\gamma$ , а длины остальных полуосей равны  $r$  — шар «сплющивается» в направлении  $\xi$ .

Разобравшись с шаром, подействуем теперь оператором  $R_\gamma$  на эллипсоид, заданный уравнением

$$\langle M(x - c), x - c \rangle \leq 1$$

Положим аналогично  $x = R_\gamma^{-1}y$ ,  $c = R_\gamma^{-1}a$  и получим новое уравнение эллипсоида в виде

$$\langle R_\gamma^{-1}MR_\gamma^{-1}(y - a), y - a \rangle \leq 1$$

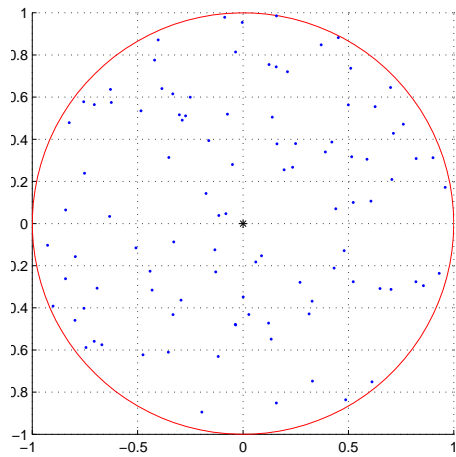
Наглядное представление о работе оператора сжатия даёт рис. 2.

**3°. Итеративный алгоритм построения минимального эллипсоида.** Для задачи о минимальном эллипсоиде известен итеративный алгоритм, строящий последовательные приближения к ответу. Этот алгоритм, описанный Н.З. Шором в статье [3], основан на достаточно простых идеях.

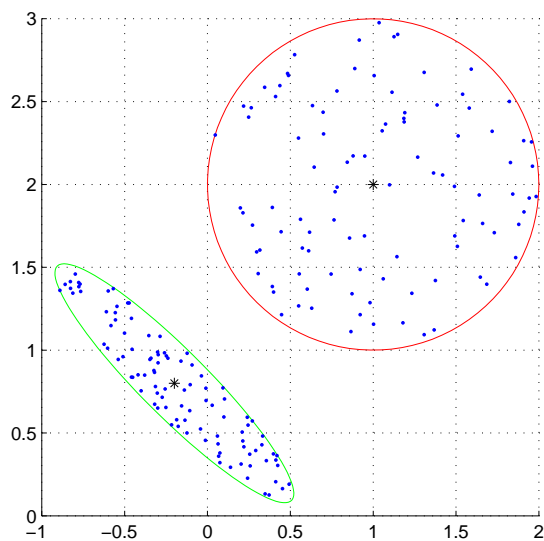
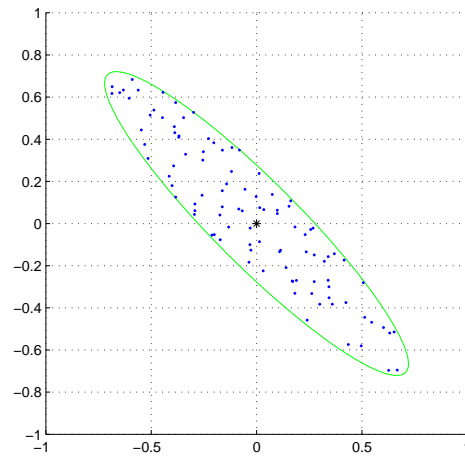
Введём вспомогательную задачу: вложим множество точек  $c_j$  в гиперплоскость  $x_{n+1} = 1$  пространства  $\mathbb{R}^{n+1}$ . Обозначим  $\tilde{c}_j = \begin{pmatrix} c_j \\ 1 \end{pmatrix}$ . В новом пространстве будем искать минимальный эллипсоид с фиксированным центром в нуле. В статье [3] утверждается, что сечение такого эллипсоида плоскостью  $x_{n+1} = 1$  и будет решением исходной задачи (см рис. 3).

Поставим формально вспомогательную задачу в терминах матрицы  $\tilde{B}$  порядка  $n + 1$ :

$$\begin{aligned} f &:= \det \tilde{B} \rightarrow \max \\ \langle \tilde{B}\tilde{c}_j, \tilde{c}_j \rangle &\leq 1, \quad j \in 1 : m \\ \tilde{B} &\text{ положительно определена} \end{aligned} \tag{2}$$



(a) Простейший случай — сжатие единичного круга в направлении  $(1, 1)$  с  $\gamma = 0.2$



(b) Сжатие круга в направлении  $(1, 1)$   
с  $\gamma = 0.2$

(c) Сжатие эллипса в направлении  $(0, 1)$   
с  $\gamma = 0.4$

Рис. 2. Действие оператора сжатия на множество, выделенное красной линией. Результат выделен зелёным цветом

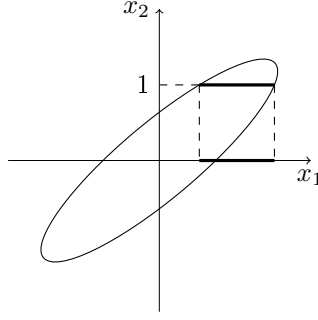


Рис. 3. Сечение эллипса с центром в нуле прямой  $x_2 = 1$

Рассмотрим вопрос построения сечения подробнее. Итак, пусть

$$\tilde{E} = \left\{ \tilde{x} \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \langle \tilde{B}\tilde{x}, \tilde{x} \rangle \leq 1 \right\}$$

— минимальный эллипсоид, содержащий точки  $\tilde{c}_j$ ,  $j \in 1 : m$ . Возьмём две различные точки  $\tilde{c}_{j_0}$  и  $\tilde{c}_{j_1}$ . Отметим, что

$$\langle \tilde{B}(\tilde{c}_{j_0} + \tilde{c}_{j_1}), \tilde{c}_{j_0} + \tilde{c}_{j_1} \rangle + \langle \tilde{B}(\tilde{c}_{j_0} - \tilde{c}_{j_1}), \tilde{c}_{j_0} - \tilde{c}_{j_1} \rangle = 2 \langle \tilde{B}\tilde{c}_{j_0}, \tilde{c}_{j_0} \rangle + 2 \langle \tilde{B}\tilde{c}_{j_1}, \tilde{c}_{j_1} \rangle \quad (3)$$

Обозначим

$$\tilde{x}_0 = \frac{1}{2}(\tilde{c}_{j_0} + \tilde{c}_{j_1}) = \begin{pmatrix} x_0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \tilde{x}_1 = \frac{1}{2}(\tilde{c}_{j_0} - \tilde{c}_{j_1}) = \begin{pmatrix} x_1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Поделив равенство (3) на 4, получим

$$\langle \tilde{B}\tilde{x}_0, \tilde{x}_0 \rangle = \frac{1}{2} \langle \tilde{B}\tilde{c}_{j_0}, \tilde{c}_{j_0} \rangle + \frac{1}{2} \langle \tilde{B}\tilde{c}_{j_1}, \tilde{c}_{j_1} \rangle - \langle \tilde{B}\tilde{x}_1, \tilde{B}\tilde{x}_1 \rangle$$

По определению точки  $\tilde{c}_{j_0}$  и  $\tilde{c}_{j_1}$  принадлежат  $\tilde{E}$  и  $\tilde{x}_1 \neq \mathbb{O}$ , поэтому

$$\langle \tilde{B}\tilde{x}_0, \tilde{x}_0 \rangle < 1 \quad (4)$$

Представим матрицу  $\tilde{B}$  в виде

$$\tilde{B} = \begin{pmatrix} B & b \\ b^T & \hat{b} \end{pmatrix},$$

где  $B$  — главный минор порядка  $n$ . Очевидно, что  $B$  симметрична и положительно определена (по критерию Сильвестра). Аккуратно раскроем скобки в (4):

$$\begin{aligned} \langle \tilde{B}\tilde{x}_0, \tilde{x}_0 \rangle &= \left\langle \begin{pmatrix} Bx_0 + b \\ \langle b, x_0 \rangle + \hat{b} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle = \langle Bx_0 + b, x_0 \rangle + \langle b, x_0 \rangle + \hat{b} = \\ &= \langle B(x_0 + B^{-1}b), x_0 + B^{-1}b \rangle - \langle B(x_0 + B^{-1}b), B^{-1}b \rangle + \langle b, x_0 \rangle + \hat{b} = \\ &= \langle B(x_0 + B^{-1}b), x_0 + B^{-1}b \rangle - \langle B^{-1}b, b \rangle + \hat{b} < 1 \end{aligned} \quad (5)$$

**ЛЕММА 2.** *Справедливы неравенства*

$$0 < -\langle B^{-1}b, b \rangle + \hat{b} < 1$$

Доказательство. Пусть, во-первых,  $\tilde{x} = \begin{pmatrix} -B^{-1}b \\ 1 \end{pmatrix} \neq \mathbb{O}$ . Матрица  $\tilde{B}$  положительно определена, так что  $\langle \tilde{B}\tilde{x}, \tilde{x} \rangle > 0$ . Рассуждения, аналогичные (5), приводят к равенству  $\langle \tilde{B}\tilde{x}, \tilde{x} \rangle = -\langle B^{-1}b, b \rangle + \hat{b}$ , что доказывает левое неравенство.

Для доказательства правого неравенства заметим, что в неравенстве (5) слагаемое  $\langle B(x + B^{-1}b), x + B^{-1}b \rangle$  неотрицательно в силу положительной определённости  $B$ . Тогда имеем

$$1 > \langle B(x + B^{-1}b), x + B^{-1}b \rangle - \langle B^{-1}b, b \rangle + \hat{b} \geq -\langle B^{-1}b, b \rangle + \hat{b}$$

Неравенство доказано.  $\square$

Теперь последнее неравенство из (5) поделим на положительное число  $1 + \langle B^{-1}b, b \rangle - \hat{b}$ , введём обозначения

$$c := -B^{-1}b, \quad M := B/(1 + \langle B^{-1}b, b \rangle - \hat{b}) \quad (6)$$

и окончательно получим

$$\langle M(x - c), x - c \rangle \leq 1 - \text{уравнение минимального эллипсоида в } \mathbb{R}^n$$

Алгоритм решения задачи (2) устроен следующим образом. Текущее множество точек  $\tilde{c}_j^{(k)}$  хранится в виде столбцов матрицы  $X_k$ , текущая матрица последовательности операторов сжатия обозначается  $A_k$ . Изначально  $X_0$  состоит из исходных точек  $\tilde{c}_j \in \mathbb{R}^{n+1}$ , а  $A_0 = E_{n+1}$ . Один шаг работы алгоритма состоит из нескольких простых действий:

- Найти среди векторов  $\tilde{c}_j^{(k)}$  вектор  $\tilde{c}_{j_k}^{(k)}$  с максимальной нормой  $\tau_{k+1} = \|\tilde{c}_{j_k}^{(k)}\|$
- Вычислить единичный вектор направления сжатия  $\xi_{k+1} = \frac{\tilde{c}_{j_0}^{(k)}}{\tau_{k+1}}$
- Построить оператор сжатия  $R_{k+1}$  вдоль вектора  $\xi_{k+1}$  с коэффициентом  $\alpha_{k+1}$
- Вычислить новые точки  $\tilde{c}_j^{(k+1)}$ , умножив матрицу  $R_{k+1}$  на матрицу  $X_k$ , и сохранить результат в  $X_{k+1}$
- Добавить матрицу  $R_{k+1}$  к последовательности операторов сжатия, умножив её на матрицу  $A_k$ , и сохранить результат в  $A_{k+1}$

Коэффициенты  $\alpha_k$  в соответствии со статьёй [3] выбираются из условий

$$\alpha_k = 1 - \beta_k, \quad \beta_k > 0, \quad \beta_k \xrightarrow[k \rightarrow \infty]{} 0, \quad \sum_{k=1}^{\infty} \beta_k = \infty$$

Пусть вычисления остановлены после шага  $m$ . Тогда из описания алгоритма следует, что

$$X_m = R_m \cdot R_{m-1} \cdots R_1 \cdot X_0 = A_m \cdot X_0$$

Также известно, что точки  $\tilde{c}_j^{(m)}$  лежат внутри сферы с радиусом  $\tau_m$  и центром в начале координат. С учётом этих двух фактов можно получить матрицу искомого эллипсоида:

$$\begin{aligned} \langle \tilde{c}_j^{(m)}, \tilde{c}_j^{(m)} \rangle &\leq \tau_m^2 \\ \langle A_m \tilde{c}_j, A_m \tilde{c}_j \rangle &\leq \tau_m^2 \\ \langle A_m^T A_m \tilde{c}_j, \tilde{c}_j \rangle &\leq \tau_m^2 \\ \left\langle \frac{A_m^T A_m}{\tau_m^2} \tilde{c}_j, \tilde{c}_j \right\rangle &\leq 1 \end{aligned}$$

Матрица  $\tilde{B} := A_m^T A_m / \tau_m^2$  симметрична, положительно определена и является (приближённым) решением вспомогательной задачи о минимальном эллипсоиде. Окончательное решение основной задачи получается по формулам (6).

**4°. Практическое испытание алгоритма.** Алгоритм был реализован в среде MATLAB и испытан на тестовых данных. Коэффициенты  $\beta_k$  были равны  $1/(k+1)$ . В качестве тестовых данных было сгенерировано множество случайных точек внутри эллипсоида с центром в точке  $(1, 2)$  с полуосями  $2, 1$ , который вытянут в направлении  $(-1, 1)$ .

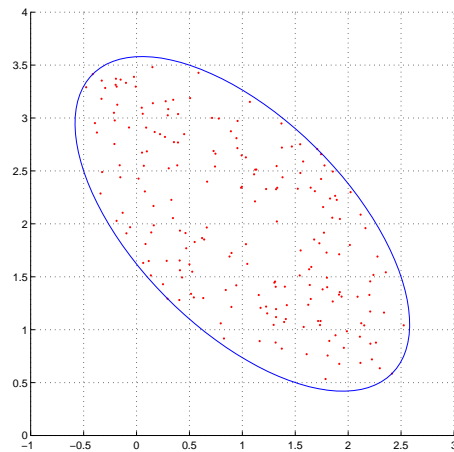


Рис. 4. Тестовое множество точек. Синим отмечена граница минимального эллипсоида

Алгоритм сходится к решению достаточно хорошо, уже после 50-ти шагов построенный эллипсоид близок к искомому.

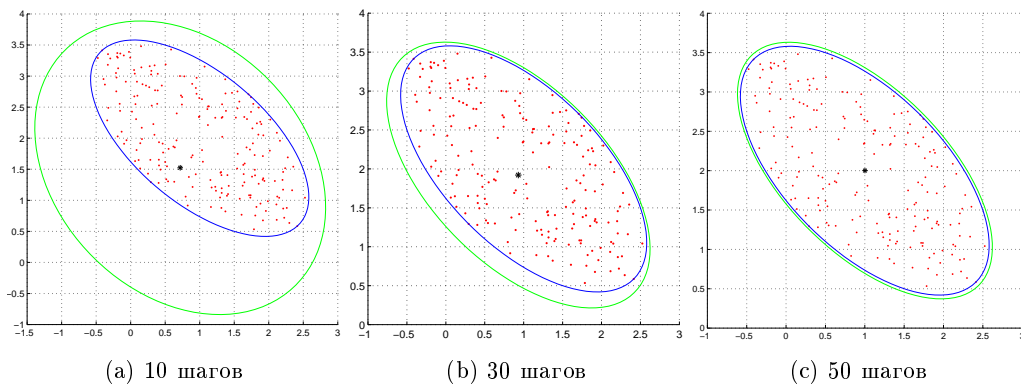


Рис. 5. Результат работы алгоритма. Зелёным обозначен построенный эллипсоид

**ЛИТЕРАТУРА**

1. Кольцов М.А. *Решение задачи Силвестра в MATLAB* // Семинар «CNSA & NDO». Избранные доклады. 26 февраля 2015г. (<http://www.apmath.spbu.ru/cnsa/rep15.shtml#0226>)
2. Danzer L., Laugwitz D., Hanfried L. *Über das Löwnersche Ellipsoid und sein Analogon unter den einem Eikörper einbeschriebenen Ellipsoiden* // Arch. Math, 1957. Vol. 8, No 3.
3. Шор Н.З., Стеценко С.И. *Алгоритм последовательного сжатия пространства для построения описанного эллипсоида минимального объёма* // Исследование методов решения экстремальных задач, 1990.