

ЗАДАЧА ПРОЕКЦИИ — ТЕОРИЯ, АЛГОРИТМЫ И ПРИЛОЖЕНИЯ

Е.А. Нурминский

Институт автоматки и процессов управления
Дальневосточного отделения РАН

Владивосток

Екатеринбург 2007 г.

Постановки

Основная задача:

$$\min_{x \in C} \|x\|^2,$$

$x \in E_n$, C — замкнуто, выпукло.

Приложения: обработка сигналов, электронная микроскопия, компьютерная томография, оптимизационные алгоритмы, поиск неподвижных точек, задачи равновесия, ...

Схемы декомпозиции:

$$C = \begin{cases} \text{co}\{C_i, i = 1, 2, \dots\}, \\ \bigcap_{i=1,2,\dots} C_i, \end{cases}$$

C_i — ”простые” множества.

Общие схемы

Итеративный подход:

$$x^{k+1} = A_k x^k, \quad A_k = \sum_{i \in N_n} \lambda_i^k \{(1 - \alpha_i^k)I + \alpha_i^k T_i^k\},$$

где I — тождественный оператор, T_i^k — оператор ”притяжения” (Flam, Zowe; ВIT, 1990).

Свойства отображений

— Крепко нерасширяющие (firmly nonexpansive):

$$T = \frac{1}{2}I + \frac{1}{2}Q, \text{ где } Q \text{ — нерасширяющее.}$$

— Притягивающее:

$$\|Tx - f\| < \|x - f\| \text{ для любых } x \notin F \text{ и } f \in F.$$

— α -притягивающее :

$$\alpha\|x - Tx\|^2 \leq \|x - f\|^2 - \|Tx - f\|^2 \text{ для любых } x \text{ и } f \in F.$$

Утверждение. Если T — крепко нерасширяющее и $\alpha \in (0, 2)$ то $T_\alpha = (1 - \alpha)I + \alpha T$ — $(2 - \alpha)/\alpha$ -притягивающее по отношению к множеству неподвижных точек T .

Композиции отображений

Утверждение. Пусть T_i — α_i -притягивающее,
 $i = 1, 2, \dots, N$. Тогда $T = \prod_{i=1}^N T_i$ — α -притягивающее, где
 $\alpha = (\min_{i=1,2,\dots,N} \alpha_i) / 2^{N-1}$.

Утверждение. Пусть T_i — α_i -притягивающее,
 $i = 1, 2, \dots, N$, $\lambda \in \Delta^0$. Тогда $T = \sum_{i=1}^N \lambda_i T_i$ — α -притягивающее,
где $\alpha = \min_{i=1,2,\dots,N} \alpha_i$.

Замечание. В обеих случаях речь идет о притяжении к
множеству неподвижных точек $\mathcal{F}(T)$ оператора T и в обеих
случаях $\mathcal{F}(T) = \bigcap_{i=1}^N \mathcal{F}(T_i)$.

Проекция на полиэдр во внутреннем представлении

Стандартный симплекс:

$$\Delta = \left\{ \lambda : \sum_{i=1}^N \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, N \right\}.$$

Полиэдр C во внутреннем представлении:

$$C = \text{co} \{c^i, i = 1, 2, \dots, N\} = \left\{ c = \sum_{i=1}^N \lambda_i c^i, \lambda \in \Delta \right\}.$$

Простейшие алгоритмы

Инициализация. $x_0 \in C$ — произвольно, $k = 0$.

Итерация алгоритма.

$$c^{i_k} x^k = \min_{i=1,2,\dots,N} c^i x^k, \quad x^{k+1} = \gamma_k c^{i_k} + (1 - \gamma_k) x^k,$$

где γ_k — решение задачи

$$\min_{\gamma \in [0,1]} \|\gamma c^{i_k} + (1 - \gamma) x^k\|$$

Увеличиваем счетчик итераций $k \rightarrow k + 1$ и т.д.

(Демьянов, Малоземов (1974), Р. Wolfe (1976) ...)

Численные эксперименты

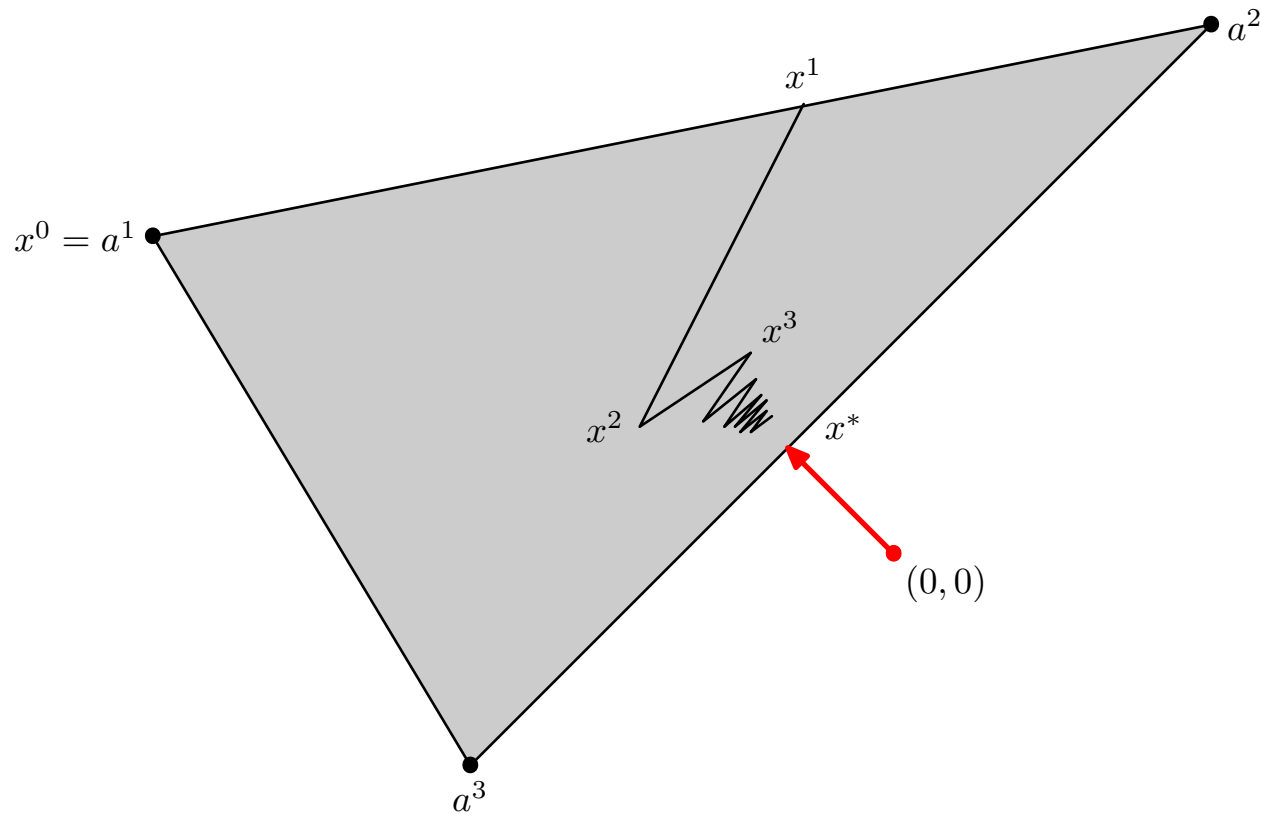


Рис. 1: Иллюстрация работы простейшего алгоритма.

Численные эксперименты

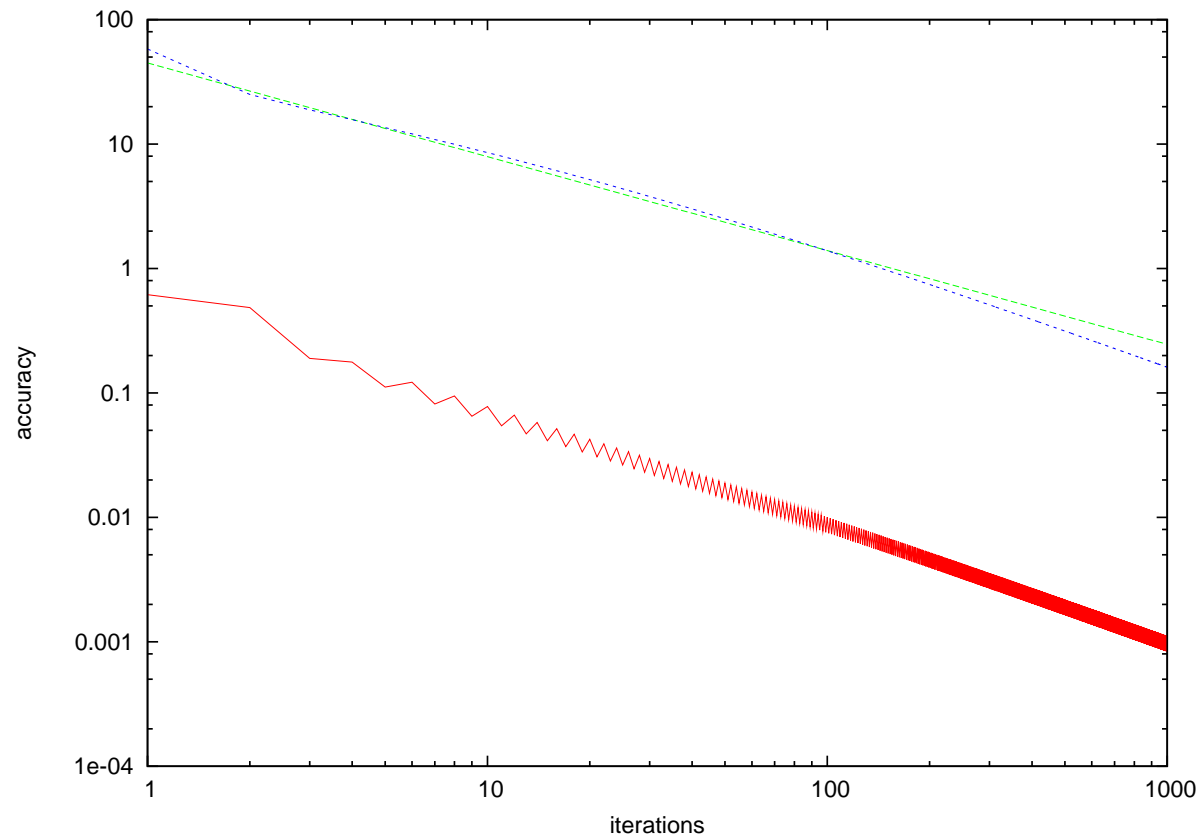


Рис. 2: Сходимость простейшего алгоритма.

$$\epsilon_k \approx k^b, \quad b = -0.754085.$$

Метод подходящих аффинных подпространств

Инициализация алгоритма. Выбирается H_k , $k = 0$

Основной цикл алгоритма.

1. Проекция на подпространство H_k . Решаем задачу

$$\min_{z \in H_k} \|z\|^2 = \|z^k\|^2. \quad (1)$$

2. Внутренний цикл построения нового базиса.

Выберем произвольный i_k такой, что

$$c^{i_k} x^k < \|x^k\|^2, \quad (2)$$

построим $H_{k+1} = \text{aff}(H_k, c^{i_k})$, подправим, если нужно.

3. $k \rightarrow k + 1$.

Подробности: ЖВМиМФ, 2005, т.45, вып. 11, с. 1996-2004.

Свойства метода

1. Конечная сходимость.
2. Глобально линейная скорость.

Тест:

$$C = \text{co} \{c^k, k = 1, 2, \dots, N\} + \delta e^n$$

где $c^k \in E^n$ — случайные вектора, строящиеся по правилу

$$c_i = \begin{cases} \sigma(\xi_i - 0.5), & \text{если } i = 1, 2, \dots, n - 1, \\ \sigma^{-1}\xi_n, & \text{если } i = n, \end{cases}$$

с независимыми $[0, 1]$ сл. вел. σ — параметр масштабирования, δ — параметр сдвига.

Численные эксперименты

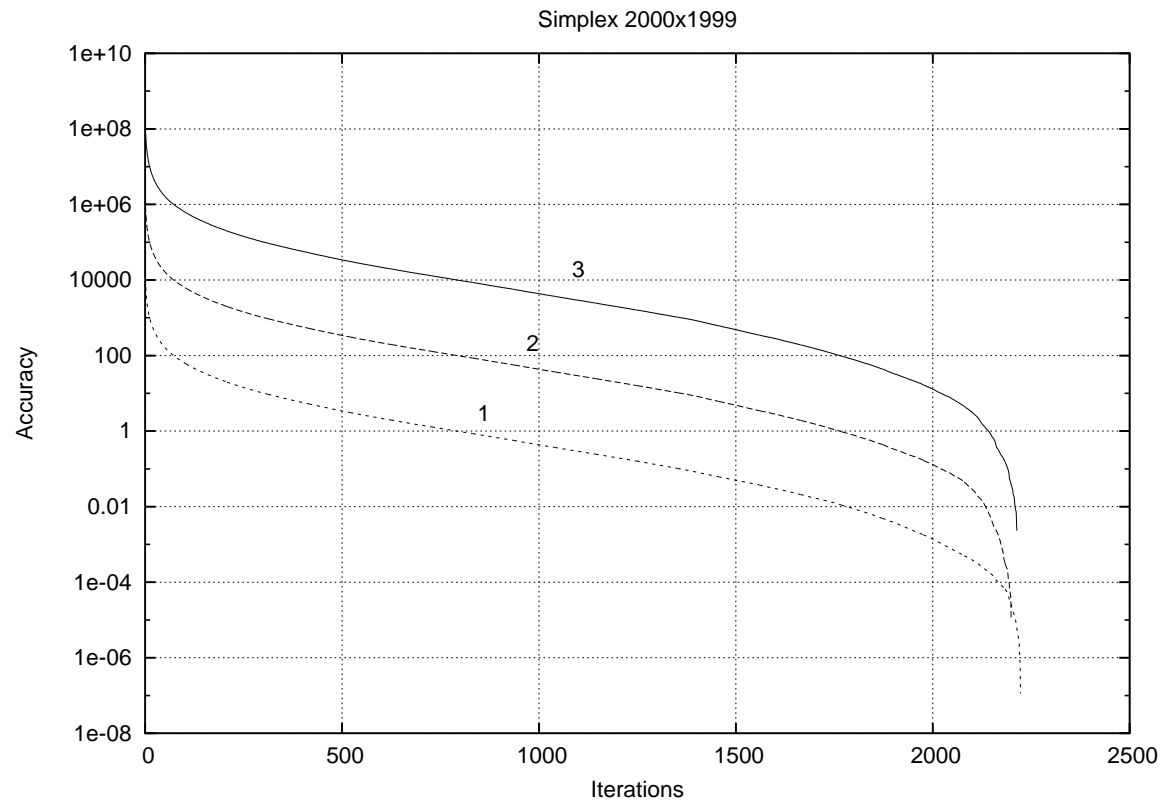


Рис. 3: 2000-мерный симплекс с 1999 вершинами. Сходимость по норме. Кривые 1 — $\sigma^2 = 10$, 2 — $\sigma^2 = 1000$, 3 — $\sigma^2 = 10000$, параметр сдвига $\delta = 0.001$.

Численные эксперименты

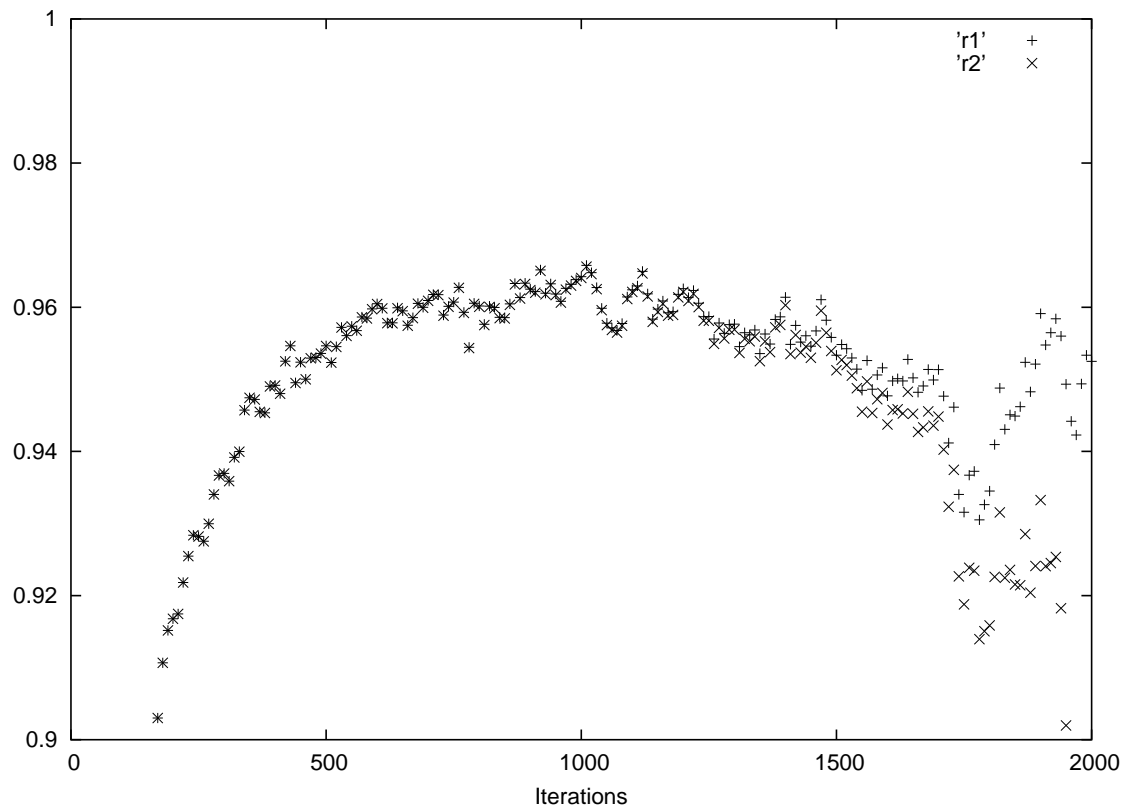


Рис. 4: 2000-мерный симплекс с 1999 вершинами. Сходимость по норме. Параметр линейной скорости сходимости.

Проекция на внешне заданные полиэдры

Полиэдр C во внешнем представлении

$$C = \{x : Ax \leq b\} \quad (3)$$

A — $m \times n$ матрица, b — m -вектор.

Задача проекции:

$$\min_{x \in C} \|x\|^2 = \|x^*\|^2 \quad (4)$$

Минитеория

Лемма 1 Существует $\Gamma > 0$ такое, что при всех $\gamma \geq \Gamma$ задачи (4) и

$$\min\left\{\frac{1}{2}\|x\|^2 + \gamma|Ax - b|_{\infty}^+\right\} \quad (5)$$

где $|Ax - b|_{\infty}^+ = \max\{0, \max_{i=1,2,\dots,n} (Ax - b)_i\}$. а $(Ax - b)_i$ — i -ая координата вектора $Ax - b$ эквивалентны.

Пусть $\bar{x} = (x, -1)$ и матрицу $\bar{A} = \|A|b\|$. Тогда (3) эквивалентно $\bar{x} \in \bar{X} = \{\bar{A}\bar{x} \leq 0\}$ и $|Ax - b|_{\infty}^+ = \max_{\lambda \in \Delta_m^0} \lambda \bar{A}\bar{x}$

Минитеория

Задача (5) превращается в

$$\begin{aligned} \min_{\bar{x}_{n+1}+1=0} \left\{ \frac{1}{2} (\|\bar{x}\|^2 - 1) + \gamma \max_{\lambda \in \Delta_{n+1}^0} \lambda \bar{A} \bar{x} \right\} = \\ \min_{\bar{x}_{n+1}+1=0} \left\{ \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2 + (D)_{\bar{x}} \right\} - \frac{1}{2}, \end{aligned} \quad (6)$$

где

$$D = \text{co} \{0, \gamma \bar{A}_i, i = 1, 2, \dots, m\}.$$

а $(D)_{\bar{x}} = \sup_{d \in D} d\bar{x}$ — опорная функция множества D .

Минитеория

После лагранжевой релаксации ограничения $x_{n+1} + 1 = 0$ получаем

$$\begin{aligned} \min_x \max_u \{ \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2 + (D)_{\bar{x}} \} + u(\bar{x}e^{n+1} + 1) \} = \\ \max_u \{ u + \min_{\bar{x}} \{ \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2 + (D + ue^{n+1})_{\bar{x}} \} \}, \end{aligned} \quad (7)$$

где $e^{n+1} = (0, 0, \dots, 0, 1)$, а суммирование $D + ue^{n+1}$ означает множество $\{d + ue^{n+1}, d \in D\}$.

Обозначим

$$\phi(u) = \min_{\bar{x}} \{ \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2 + (D(u))_{\bar{x}} \}$$

Минитеория

Из малоизвестного выпуклого анализа:

$$- \min_{\bar{x}} \left\{ \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2 + (C)_{\bar{x}} \right\} = \min_{\bar{x} \in C} \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2$$

Отсюда

$$\phi(u) = \min_{\bar{x} \in D(u)} \frac{1}{2} \|\bar{x}\|^2$$

и, следовательно, достаточно хорошо вычислима.

Более того, $\phi(u)$ — кусочно-квадратичная гладкая и

$$\phi'(u) = \bar{x}_n + 1,$$

где \bar{x} — проекция нуля на $D(u)$.

Вычислительные эксперименты

Страница в стадии разработки ...

Проблемы:

1. Вычислительная неустойчивость при больших Γ
2. Вычислительные ошибки при малых расстояниях от множества.
3. ...