

Методы оптимизации

Лекция 12: Линейное программирование

Александр Катруца

Физтех-школа прикладной математики и информатики
Московский физико-технический институт



30 ноября 2020 г.

На прошлой лекции

- ▶ Метод проекции градиента

На прошлой лекции

- ▶ Метод проекции градиента
- ▶ Проксимальный метод

На прошлой лекции

- ▶ Метод проекции градиента
- ▶ Проксимальный метод
- ▶ Проксимальный градиентный метод

Постановка задачи: напоминание

- ▶ Дано: $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ и $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$
- ▶ Стандартная форма

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x}} \quad & \langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

- ▶ Преобразование задач
 - ▶ $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b} \rightarrow \mathbf{Ax} + \mathbf{y} = \mathbf{b}$, $\mathbf{y} \geq 0$
 - ▶ Свободная переменная $\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x} = \mathbf{y} - \mathbf{z}$, $\mathbf{y} \geq 0$, $\mathbf{z} \geq 0$
 - ▶ Замена знака достигается за счёт умножения на -1
- ▶ Минимизация максимума линейных функций сводится к линейному программированию

Ключевые элементы допустимого множества

Определение

Множество P вида $P = \{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}\}$, где $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ и $m < n$, называется многогранником (polyhedron).

Определение

Точка $\mathbf{y} \in P$ называется крайней точкой многоугольника, если не существует двух других точек из P , между которыми она лежит.

Определение

Точка $\mathbf{z} \in P$ называется вершиной многоугольника, если найдётся такой вектор $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$, что $\langle \mathbf{c}, \mathbf{z} \rangle < \langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle$ для всех других точек $\mathbf{x} \in P$ и $\mathbf{x} \neq \mathbf{z}$.

От геометрии к алгебре

Пусть многогранник задан в виде

$$\{\mathbf{x} \mid \langle \mathbf{a}_i, \mathbf{x} \rangle = b_i, \langle \mathbf{a}_j, \mathbf{x} \rangle \leq b_j, \langle \mathbf{a}_k, \mathbf{x} \rangle \geq b_k\}.$$

Теорема

Пусть $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ и $I = \{i \mid \langle \mathbf{a}_i, \mathbf{x} \rangle = b_i\}$ — индексы активных ограничений. Тогда следующие утверждения эквивалентны

1. Найдётся n линейно независимых векторов в множестве $\{\mathbf{a}_i \mid i \in I\}$
2. Они образуют базис в \mathbb{R}^n
3. Система $\langle \mathbf{a}_i, \mathbf{x} \rangle = b_i, i \in I$ имеет единственное решение

Доказательство

- ▶ $1 \Leftrightarrow 2$ — очевидно из линейной алгебры
- ▶ $2 \Rightarrow 3$: если два решения \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 , то $\mathbf{d} = \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2$ ортогонален всем \mathbf{a}_i , противоречие
- ▶ $3 \Rightarrow 2$: если не базис, то возьмём \mathbf{d} ортогональный подпространству для \mathbf{a}_i , тогда из любого решения \mathbf{x}^* получим другое решение $\mathbf{x}^* + \mathbf{d}$

Ещё одно определение

Базисное решение

Пусть P задан ограничениями равенствами и неравенствами и $x \in \mathbb{R}^n$. Тогда

- ▶ x базисное решение, если все ограничения равенства активны и среди всех активных ограничений n линейно независимых
- ▶ x базисное **допустимое** решение, если оно базисное и удовлетворяет всем ограничениям

Эквивалентность определений

Теорема

Пусть P многогранник и пусть $x \in P$. Тогда следующие факты об x эквивалентны

1. x — вершина
2. x — крайняя точка
3. x — базовое допустимое решение

Многогранник в стандартной форме

Уточним результаты для $P = \{x \mid Ax = b, x \geq 0\}$, где строки матрицы A линейно независимы.

Теорема

Вектор x базисное решение тогда и только тогда, когда $Ax = b$ и найдутся индексы $B(1), \dots, B(m)$ такие что

- ▶ столбцы $A_{B(1)}, \dots, A_{B(m)}$ линейно независимы
- ▶ Если $i \notin \{B(1), \dots, B(m)\}$ то $x_i = 0$.

Вырожденное базовое решение

Определение

Пусть $P = \{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ и \mathbf{x} базовое решение. Тогда оно вырождено, если больше $n - m$ его элементов нули.

Существование крайней точки

Теорема

Пусть многоугольник задан в виде $\{x \mid Ax \geq b\}$. Тогда следующие утверждения эквивалентны

- ▶ у P есть хотя бы одна крайняя точка
- ▶ P не содержит прямой
- ▶ найдётся n линейно независимых векторов a_1, \dots, a_m .

Следствие

Любой ограниченный многоугольник и любой многоугольник в стандартной форме имеют крайнюю точку.

Оптимальность крайней точки

Теорема

Если многоугольник имеет хотя бы одну крайнюю точку, а задача линейного программирования имеет решение, тогда это решение в крайней точки.

Доказательство

- ▶ Множество решений

$Q = \{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0, \langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle = c^*\}$ — многогранник

- ▶ $Q \subset P$

- ▶ P имеет крайнюю точку, значит и в Q она есть

- ▶ Пусть \mathbf{x}^* — крайняя точка в Q , тогда она крайняя для P

- ▶ Если это не так, то найдутся точки $\mathbf{y}, \mathbf{z} \in P$ такие что $\mathbf{x}^* = \alpha \mathbf{y} + (1 - \alpha) \mathbf{z}, \alpha \in [0, 1]$

- ▶ $c^* = \langle \mathbf{c}, \mathbf{x}^* \rangle = \alpha \langle \mathbf{c}, \mathbf{y} \rangle + (1 - \alpha) \langle \mathbf{c}, \mathbf{z} \rangle$, также $\langle \mathbf{c}, \mathbf{y} \rangle \geq c^*$ и $\langle \mathbf{c}, \mathbf{z} \rangle \geq c^*$

- ▶ $\langle \mathbf{c}, \mathbf{z} \rangle = \langle \mathbf{c}, \mathbf{y} \rangle = c^*$ и $\mathbf{z}, \mathbf{y} \in Q$

- ▶ Противоречие с тем, что \mathbf{x}^* крайняя точка в Q

История исследования задачи

- ▶ Разработка методики применения линейного программирования в экономике (Л.В. Канторович, 1930-ые гг.)
- ▶ Симплекс-метод (Дж. Данциг, 1949 г.)
- ▶ Доказана полиномиальность задачи линейного программирования (Л. Хачиян, 1979)
- ▶ Первый практически полезный полиномиальный алгоритм (Н. Кармаркар, 1984)

Симплекс-метод: идея

- ▶ Найти некоторую базовую допустимую точку
- ▶ Перейти в **сопряжённую** угловую точку так, чтобы целевая функция уменьшилась
- ▶ Проверить, есть ли сопряжённые точки, в которых значение целевой функции меньше

Симплекс-метод: формулировка

Дана крайняя точка \mathbf{x} , матрица базиса \mathbf{B} и множество индексов \mathcal{B} .

1. Вычислить оценки замещения $\bar{c}_j = c_j - \mathbf{c}_B^\top \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_j$ для всех $j \notin \mathcal{B}$.
 - ▶ если $\bar{c}_j \geq 0$ для всех j , то текущее значение является оптимальным и уменьшить целевую функцию нельзя
 - ▶ иначе **выбрать** индекс j^* , для которого $\bar{c}_{j^*} < 0$
2. Вычислить $\mathbf{u} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_{j^*}$
 - ▶ если все компоненты \mathbf{u} неположительны, то задача неограничена, оптимальное значение равно $-\infty$
 - ▶ если есть положительные компоненты, то

$$\theta^* = \min_{\{i | u_i > 0\}} \frac{x_{\mathcal{B}(i)}}{u_i}$$

3. Пусть ℓ **такой** индекс, что $\theta^* = \frac{x_{\mathcal{B}(\ell)}}{u_\ell}$. Новая матрица базиса $\hat{\mathbf{B}}$ – замена столбца $\mathbf{A}_{\mathcal{B}(\ell)}$ на столбец \mathbf{A}_{j^*} . Новая крайняя точка $\hat{\mathbf{x}}$

$$\hat{x}_{j^*} = \theta^*$$

$$\hat{x}_{\mathcal{B}(k)} = x_{\mathcal{B}(k)} - \theta^* u_k, \text{ если } k \neq \ell$$

Условие оптимальности

Теорема

Пусть x — базовое допустимое решение, которому соответствует матрица базиса B и оценки замещения \bar{c} . Тогда если $\bar{c} \geq 0$, то x решение.

Доказательство

1. Пусть y допустимое решение, тогда $d = y - x$ и $Ad = 0$
2. Можно переписать в виде $Bd_B + \sum_{i \in N} A_i d_i = 0$
3. Откуда следует $d_B = - \sum_{i \in N} B^{-1} A_i d_i$
4. Вместе с тем $\langle c, d \rangle = \langle c_B, d_B \rangle + \sum_{i \in N} c_i d_i =$
$$\sum_{i \in N} (c_i - \langle c_B, B^{-1} A_i \rangle) d_i = \sum_{i \in N} \bar{c}_i d_i$$
5. Так как $i \in N$, то $x_i = 0$. Также y допустимая точка, значит $y_i \geq 0$ и $d_i = y_i - x_i \geq 0$
6. Но $\bar{c}_i \geq 0$ по предположению, а значит $\langle c, d \rangle \geq 0$

Двухфазный симплекс-метод

Q: как найти начальную базовую допустимую точку?

$$\begin{aligned} \min \quad & y_1 + \dots + y_m \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Az} + \mathbf{y} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{z} \geq 0; \mathbf{y} \geq 0 \end{aligned}$$

- ▶ Начальная точка $\mathbf{z} = 0, \mathbf{y} = \mathbf{b}$
- ▶ Если оптимальное значение целевой функции равно нулю, то \mathbf{z}^* — начальное базовое допустимое решение
- ▶ Иначе, допустимое множество пусто

Экспоненциальная сложность симплекс-метода

Пример Klee-Minty

$$\begin{aligned} & \max 2^{n-1}x_1 + \dots + 2x_{n-1} + x_n \\ \text{s.t. } & x_1 \leq 5 \\ & 4x_1 + x_2 \leq 25 \\ & \dots \\ & 2^n x_1 + 2^{n-1}x_2 + \dots + x_n \leq 5^n \\ & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

- ▶ $\mathbf{x}_0 = 0$
- ▶ $2^n - 1$ вершин — экспоненциально много!

Как получить полиномиальный метод?

Как получить полиномиальный метод?

- ▶ Приближаться к нужной вершине изнутри множества
- ▶ Одна итерация по сложности сравнима с методом Ньютона
- ▶ Очень быстрая сходимость

- ▶ Постановки и преобразования задач линейного программирования
- ▶ Свойства допустимого множества
- ▶ Симплекс-метод и его свойства