

# Методы оптимизации

## Лекция 12: Линейное программирование

Александр Катруца

Факультет инноваций и высоких технологий  
Физтех-школа прикладной математики и информатики



20 ноября 2019 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
  - ▶  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b} \rightarrow \mathbf{Ax} + \mathbf{y} \leq \mathbf{b}, \mathbf{y} \geq 0$
  - ▶ 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  $P = \{x \mid Ax = b, x \geq 0\}$  и  $x$  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  $\ell$  **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  $\mathbf{x}$  — базовое допустимое решение, которому соответствует матрица базиса  $\mathbf{B}$  и оценки замещения  $\bar{\mathbf{c}}$ . Тогда если  $\bar{\mathbf{c}} \geq 0$ , то  $\mathbf{x}$  решение.

## Доказательство

1. Пусть  $\mathbf{y}$  некоторое допустимое решение, тогда  $\mathbf{d} = \mathbf{y} - \mathbf{x}$  и  $\mathbf{A}\mathbf{d} = 0$
2. Можно переписать в виде  $\mathbf{B}\mathbf{d}_B + \sum_{i \in N} \mathbf{A}_i d_i = 0$
3. Откуда следует  $\mathbf{d}_B = - \sum_{i \in N} \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_i d_i$
4. Вместе с тем  $\langle \mathbf{c}, \mathbf{d} \rangle = \langle \mathbf{c}_B, \mathbf{d}_B \rangle + \sum_{i \in N} c_i d_i = \sum_{i \in N} (c_i - \langle \mathbf{c}_B, \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_i \rangle) d_i = \sum_{i \in N} \bar{c}_i d_i > 0$

## 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
- ▶ Подробности на последней лекции про методы внутренней точки

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