

# Анализ реализаций симплекс-метода в решателях с открытым кодом

Федоренко Екатерина

Научный руководитель: Роланд Хильдебранд

Команда: Екатерина Федоренко, Денис Лейбман

Московский физико-технический институт

*fedorenko.es@phystech.edu*

19 марта 2024 г.

# Содержание

- 1 Введение
  - Постановка задачи
  - Симплекс метод
  - Мотивация
- 2 Решатели
- 3 Вычислительные проблемы
- 4 Литература

# Линейная программа

Mixed-Integer Programming (MIP) Problems - тип задач, где  $x$  рассматривается из целого множества.

## Linear programming

$$\min_{x \geq 0} c^T x : Ax = b, \quad (1)$$

где  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ ,  $c \in \mathbb{R}^n$ ,  $0 < \text{rk } A = m < n$ .

# MIP Problem

Целочисленное программирование является NP-трудной задачей. Частный случай 0-1 целочисленного линейного программирования, в котором переменные принимают значения только 0 или 1, является одной из 21 NP-полных задач Карпа.

# Примеры

- **Производственное планирование**  
Компания может определить оптимальные объемы производства различных продуктов с целью максимизации прибыли.
- **Сети передачи данных**  
Построение сети передачи данных так, чтобы обеспечить предопределённые требования за минимальную цену.
- **Маршрутизация транспортных средств**  
Определение оптимальных маршрутов для транспортных средств для минимизации общего расстояния или времени в пути

# Способы решения

- Игнорировать ограничение целочисленности на переменные  $x$ , решить соответствующую задачу ЛП, а затем округлить компоненты решения полученной задачи
- Эвристические методы (имитация отжига)
- Метод ветвей и границ с использованием *симплекс-метода*.

# Прямая и двойственная задачи

## Прямая задача

Задача (1) называется *прямой* задачей.

## Двойственная задача

Предположим, что существует такое  $y \in \mathbb{R}^n$ , что  $c \geq A^T y$  и также пусть  $v^*$  — оптимальное значение задачи. Тогда для любого допустимого  $x$  верна оценка

$$y^T b = y^T A x \geq c^T x.$$

Итак, введя *невязку*  $s = c - A^T y$ , получаем следующую задачу:

$$\max_{s \geq 0, y} b^T y : s + A^T y = c. \quad (2)$$

## Достаточное условие оптимальности

Так как матрица  $A$  полноранговая, мы можем выразить  $y$  через  $s$ :

$$y = (AA^T)^{-1}A(c - s),$$

причем  $c - s \in \text{Im } A^T$ . Аналогично мы можем выразить  $s$  через  $y$ :

$$s = c - A^T y.$$

Теперь не имеет значения, что называть решением двойственной задачи:  $s$  или  $y$ . Пусть  $(x, s)$  — пара из допустимой точки в прямой и двойственной задачах. Тогда

$$c^T x - b^T y = c^T x - x^T A^T y = c^T x - x^T (c - s) = x^T s.$$

Мы получили достаточное условие оптимальности точек  $x, s$  для своих задач:  $x_i s_i = 0, \forall i \in [n]$ . Оно называется *условием дополняющей нежесткости*.



# Основные теоремы

## Theorem (Теорема о сильной двойственности)

Пусть задачи (1) и (2) допустимы. Тогда их оптимальные значения совпадают, оптимальные решения  $x, y, s$  удовлетворяют условиям дополняющей нежесткости.

## Lemma (Основная лемма)

Пусть задачи (1) и (2) допустимы. Тогда есть оптимальные решения  $x^*, s^*, y^*$  и подмножество индексов  $B \subset [n]$ ,  $|B| = m$ , такие что:

- Подматрица  $A_{*B} \in \mathbb{R}^{m \times m}$  невырождена.
- Подвектор  $x_N^* \in \mathbb{R}^{n-m}$  нулевой, где  $N = [n] \setminus B$ .
- Подвектор  $s_B^* \in \mathbb{R}^m$  нулевой.

# Симплекс-метод

Множества индексов  $B$  и  $N$  называются соответственно *базисным* и *небазисным*.

Пусть есть  $B \subset [n]$  и допустимые в своих задачах  $x, y, s$ , причем выполнены свойства из основной леммы. Тогда мы можем выразить все через множество  $B$ :

$$x_B = A_{*B}^{-1}b, x_N = 0, s_B = 0, y = A_{*B}^{-T}c_B, s_N = c_N - A_{*N}^T A_{*B}^{-T}c_B.$$

Итак, существует всего  $C_n^m$  возможных кандидатов на роль  $B$ . Цель симплекс-метода — перебрать эти подмножества и найти оптимальное.

# Симплекс-метод

В процессе работы симплекс-метода поддерживается так называемая симплекс-таблица, которая содержит информацию о текущем базисе. Каждый новый переход состоит в том, что некоторый индекс  $i \in N$  входит в  $B$  и некоторый индекс  $j \in B$  выходит из  $B$  и переходит в  $N$ . Они называются соответственно *входящим* и *выходящим*. Эти преобразования записываются как домножение справа матрицы  $A_{*B}$  на матрицу элементарного преобразования.

# Наша работа и ее мотивация

## Цели:

- Разобраться с работой симплекс метода
- Собрать список проблем, с которыми приходится сталкиваться во время реализации
- Проанализировать солверы с открытым кодом и собрать способы решения возникающих проблем

# Наша работа и ее мотивация

## План работы:

- Разобраться с работой симплекс метода
- Разобрать вместе с Денисом солвер HiGHS, познакомиться со способами решать вычислительные проблемы на его примере
- Разобрать 2 солвера самостоятельно (построить подробное описание работы солверов) и провести на них эксперименты
- Проанализировать получившиеся результаты, выбрать оптимальное решение вычислительных проблем

# Решатели с открытым кодом

GLPK (GNU Linear Programming Kit)



## Ipsolve

Mixed Integer Linear Programming (MILP) solver



# Хранение большой матрицы

Проблема:

Хранение матрицы коэффициентов.

Предположительные способы решения:

- Хранить только ненулевые коэффициенты  
Особенно полезно, если большинство элементов матрицы равны нулю
- Хранить отдельно по строкам/столбцам
- Хранить матрицу несколькими способами

# LU разложения

Проблема:

Процедура LU разложения. Нулевые элементы на диагонали

- Что такое ноль?
- Как бороться с малыми по модулю ведущими элементами (все элементы малы)?
- Как будет происходить LU разложение? (Переставляем строки/столбцы) Как это оптимально хранить и быстро искать нужный элемент.



# Правило выбора

Проблема:

Выбор pivot элемента

- Как выбирать элемент для прямого симплекса? Что если несколько соотношений нулевые?
- Как выбирать элемент для двойственного? Что если несколько коэффициентов цен нулевые?

# Литература



Chvátal V. "Linear Programming"