Национальный исследовательский университет ИТМО Факультет информационных технологий и программирования Прикладная математика

— Линейное программирования

Отчет по лабораторной работе №1

Работу выполнили: Обиджанов Алишер Какзаков Андрей Кузнецов Павел

Преподаватель: Свинцов М.В.

 ${
m Cahkt-}\Pi{
m erepfypr}$ 2023

1 Теория

Задача линейного программирования - максимизировать или минимизировать некоторый линейный функционал на многомерном пространстве при заданных линейных ограничениях.

Каждое из линейных неравенств на переменные ограничивает полупространство в соответствующем линейном пространстве. В результате все неравенства ограничивают некоторый выпуклый многогранник (возможно, бесконечный), называемый также полиэдральным комплексом.

Максимум функционала можно искать в вершинах многогранника. Принцип симплекс-метода состоит в том, что выбирается одна из вершин многогранника, после чего начинается движение по его рёбрам от вершины к вершине в сторону увеличения значения функционала. Когда переход по ребру из текущей вершины в другую вершину с более высоким значением функционала невозможен, считается, что оптимальное значение с найдено.

Последовательность вычислений симплекс-методом можно разделить на две основные фазы:

- 1. Нахождение исходной вершины множества допустимых решений,
- 2. Последовательный переход от одной вершины к другой, ведущей к оптимизации значения целевой функции.

2 Постановка задачи

- 1. Реализуйте возможность ввода данных из файла в формате JSON. Рекоменду- емая структура JSON указана ниже.
- 2. При необходимости добавьте балансирующие переменные для перехода от об- щей постановки к канонической форме задачи линейного программирования.
- 3. Реализуйте симплекс-метод для решения задачи.
- 4. Предусмотрите, что задача как может не иметь решений вообще, так и иметь бесконечное количество решений

3 Реализация

3.1 Подключаем библиотеки

```
import numpy as np
from json import loads
```

3.2 Подготавливаем пример в формате json

3.3 Парсим json файл

Преобразует json в матрицы f, A и b, которые затем возвращает. Если задача имеет цель "min то целевая функция домножается на -1. Коэффициенты у всех ограничений в виде неравенств вида "больше" инвертируются, тем самым превращаясь в ограничния вида "меньше". Когда встречается равенство, оно делится на два неравенства, одно с неизменённым знаком, другое - с изменённым.

```
def parse_problem(json: str):
parsed = loads(json)
f = np.array(parsed['f'])
if parsed['goal'] == "min":
    f *= -1
A = []
b = []
for constraint in parsed['constraints']:
    A.append(np.array(constraint['coefs']))
    b.append(constraint['b'])
    if constraint['type'] == "gte":
        A[-1] *= -1
        b[-1] *= -1
    if constraint['type'] == "eq":
        A.append(np.array(constraint['coefs']) * -1)
        b.append(-constraint['b'])
A = np.array(A)
A = np.hstack((A, np.eye(A.shape[0])))
b = np.array(b)
b = b.reshape((b.shape[0], 1))
return f, A, b
```

3.4 Симплекс-метод

Сначала создается таблица tableau, которая объединяет матрицы A и b. Если в таблице есть отрицательные элементы в столбце b, то выбирается строка i с минимальным значением b и столбец l с минимальным значением в этой строке. Затем находятся отношения между элементами строки i и столбцом l и выбирается строка r с наименьшим отношением. Далее выполняется шаг симплекс-метода для выбранных строк и столбцов.

3.4.1 Шаг симплекс-метода

```
def simplex_step(tableau, r, 1):
    print(f"doing smplex step with {r=} and {l=}")
    for i in range(tableau.shape[0]):
        if i == r:
            tableau[i] /= tableau[i, 1]
            continue
        tableau[i] -= tableau[r] * tableau[i, 1] / tableau[r, 1]
```

```
def simplex(f, A, b: np.ndarray, isMin):
tableau = np.hstack((b.reshape(-1, 1), A))
tableau = np.vstack((tableau, np.hstack((np.zeros((1,)), f, np.zeros((A.shape[0]))))))
print(tableau)
basis = np.arange(A.shape[0], A.shape[0] * 2) - 1
print(basis)
while (tableau[:-1, 0].min() < 0):
    i = tableau[:-1, 0].argmin()
    1 = tableau[i, 1:].argmin() + 1
    if tableau[i, 1] >= 0:
       raise Exception("No solution.")
   ratios = tableau[:-1, 0] / tableau[:-1, 1]
    r = np.where(ratios > 0, ratios, np.inf).argmin()
    simplex_step(tableau, r, 1)
    basis[r] = 1
    print(tableau)
s = (tableau[-1, 1:].argmax() if isMin else tableau[-1, 1:].argmin()) + 1
last_max = -1
while tableau[-1, 1:].min() < 0 if isMin else tableau[-1, 1:].max() > 0:
    # print(tableau[:-1, s])
    temp = tableau[:-1, s]
    temp[temp == 0] = -1
    ratios = tableau[:-1, 0] / temp
    print(f"ratios:\n{ratios}")
    j = ratios.argmin()
    simplex_step(tableau, j, s)
    basis[j] = s
    print(basis)
    print(tableau)
    s = (tableau[-1, 1:].argmax() if isMin else tableau[-1, 1:].argmin()) + 1
    if tableau[-1, s] == last_max:
        break
    last_max = tableau[-1, s]
return -tableau[-1, 0]
```

4 Результат

```
print(simplex(*parse_problem(example)))
```

Output:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & 1 & -3 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} -1 & -1 & -0 & 1 & -1 & -0 & -0 & -0 \\ -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 0 & -2 & 0 & 0 & 1 \\ 3 & 4 & 2 & 0 & 3 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} -2 & 0 & -1 & 1 & 1 & -0 & -0 & -1 \\ -2 & 0 & -1 & 0 & 2 & 1 & 0 & -1 \\ -2 & 0 & -1 & 0 & 2 & 1 & 0 & -1 \\ -2 & 0 & -2 & 0 & 3 & 0 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & -0 & 2 & -0 & -0 & -1 \\ 7 & 0 & 6 & 0 & -5 & 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$