

МИНОБРНАУКИ РОССИИ
Санкт-Петербургский государственный
электротехнический университет
«ЛЭТИ» им. В.И. Ульянова (Ленина)
Кафедра МО ЭВМ

ИНДИВИДУАЛЬНОЕ ДОМАШНЕЕ ЗАДАНИЕ №3
по дисциплине
«Теория игр и исследование операций»
Вариант 2

Студентка гр. 6383

Базаров И

Преподаватель

Шолохов А.В.

Санкт-Петербург

2019

Задание 1 (15 баллов).

Для заданных постоянных $\Phi \in R^{m \times n}$, $y \in R^m$ и вектора переменных $x \in R^n$ переформулировать следующую задачу оптимизации как задачу линейного программирования:

$$\begin{aligned} \min_x & c^T x \\ \text{s.t.} & Gx \leq h \\ & Ax = b \end{aligned}$$

Иными словами выразить c , G , h , A , b через Φ и y так, чтобы получилась задача оптимизации, эквивалентная следующей:

$$\min_x \|\Phi x - y\|_\infty$$

Решение

$$\min_x \|\Phi x - y\|_\infty = \min_x \max_i |\Phi x - y| = \min_x \max \begin{pmatrix} \Phi x - y \\ -\Phi x + y \end{pmatrix} = \min t$$

$$\text{s.t.} \begin{aligned} \Phi x - y &\leq t \\ -\Phi x + y &\geq -t \end{aligned}$$

$$= \min t \quad = \min c^T x$$

$$\text{s.t.} \begin{aligned} \Phi x - t &\leq y \\ -\Phi x - t &\leq -y \end{aligned} \quad \text{s.t.} Gx \leq h$$

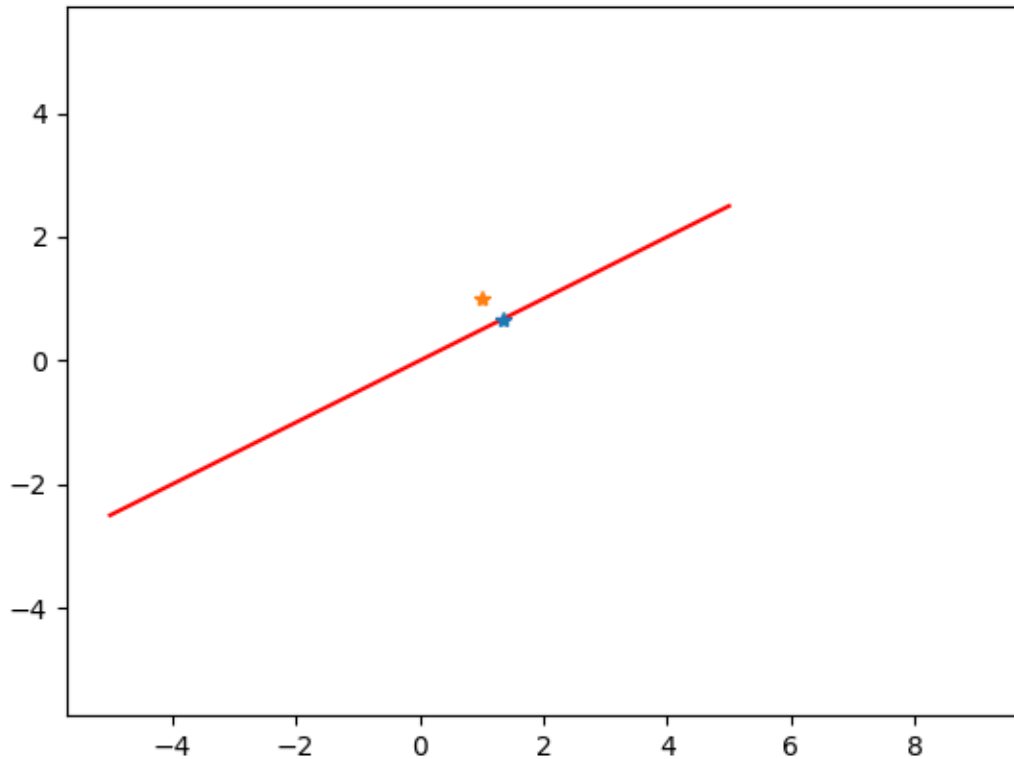
$$\text{где } x^T = (t, x_1, \dots, x_n), c^T = (1, 0, \dots, 0)^T, G = \begin{pmatrix} -1 & \Phi \\ -1 & -\Phi \end{pmatrix}, h^T = (y, -y)^T$$

Подставим числовые значения $\Phi = (2, 1)^T$, $y^T = (1, 1)^T$, $\epsilon = 1$:

$$c^T = (1, 0)^T, G = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ -1 & 1 \\ -1 & -2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}, h = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

Используя функцию `cvxopt.solvers.lp` найдем решение задачи и изобразим на плоскости точки y (оранжевого цвета) и Φx_i (синего цвета) и прямую Φx .

Решение $x = 2/3$;

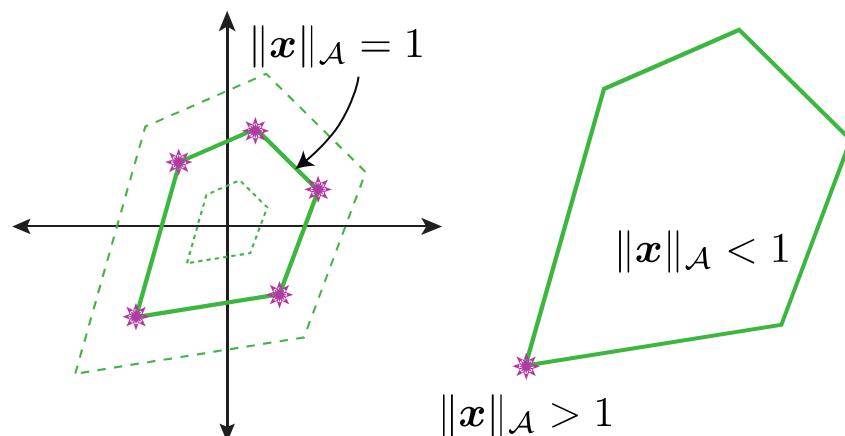


Код на python представлен в файле TASK_1.py

Задание 2 (15 баллов).

Пусть A – центрально-симметричный ($a \in A \iff -a \in A$) набор векторов («атомов»), такой что элементы A есть крайние точки выпуклой оболочки A , обозначаемой $\text{conv}(A)$. Определим *атомарную норму* (atomic norm) для множества A следующим образом: $\|x\|_A = \inf \{t > 0 \mid x \in t \text{conv}(A)\}$

Шар атомарной нормы получается равномерным расширением или сжатием множества $\text{conv}(A)$. Вычисление $\|x\|_A$ сводится к поиску шара минимального «радиуса» t , который включает вектор x .



Рассмотрим задачу поиска решения недоопределенной СЛАУ с минимальной нормой: $\min_x \|x\|_A$

$$s.t. \Phi x = y$$

Обозначим элементы A через a_i . Тогда вектор $x \in \text{conv}(A)$ можно представить как коническую комбинацию его элементов: $x = t \sum_i w_i a_i$, где $t \geq 0$, $1^T w = 1$, $w_i \geq 0$, а исходную задачу оптимизации можно преобразовать в эквивалентную линейную программу: $\min_{t, x, w} t$

$$\begin{aligned} x &= t \sum_i w_i a_i \\ s.t. \quad &t \geq 0 \\ &1^T w = 1, w_i \geq 0 \\ &\Phi x = y \end{aligned}$$

Вводя новые переменные $u_i = t w_i$, перепишем эту задачу следующим образом: $\min_{t, u} t$

$$s.t. \quad \begin{aligned} &1^T u = t, u \geq 0 \\ &t \geq 0 \\ &\Phi P u = y \end{aligned}, \text{ где матрица } P \text{ содержит вектора } a_i \text{ в качестве столбцов.}$$

Пусть $A = [(1,0), (0,1), (-1,1), (-1,0), (0,-1), (1,-1)]$, $\Phi = [1 \ 2]$ и $y = 10$. Найти решение задачи используя функцию `cvxopt.solvers.lp`. Визуализировать результат с помощью библиотеки `matplotlib` (изобразить решение x_i , множество ограничений $\{x | \Phi x = y\}$ и множество $\{x | \|x\|_A \leq \|x_i\|_A\}$).

Решение:

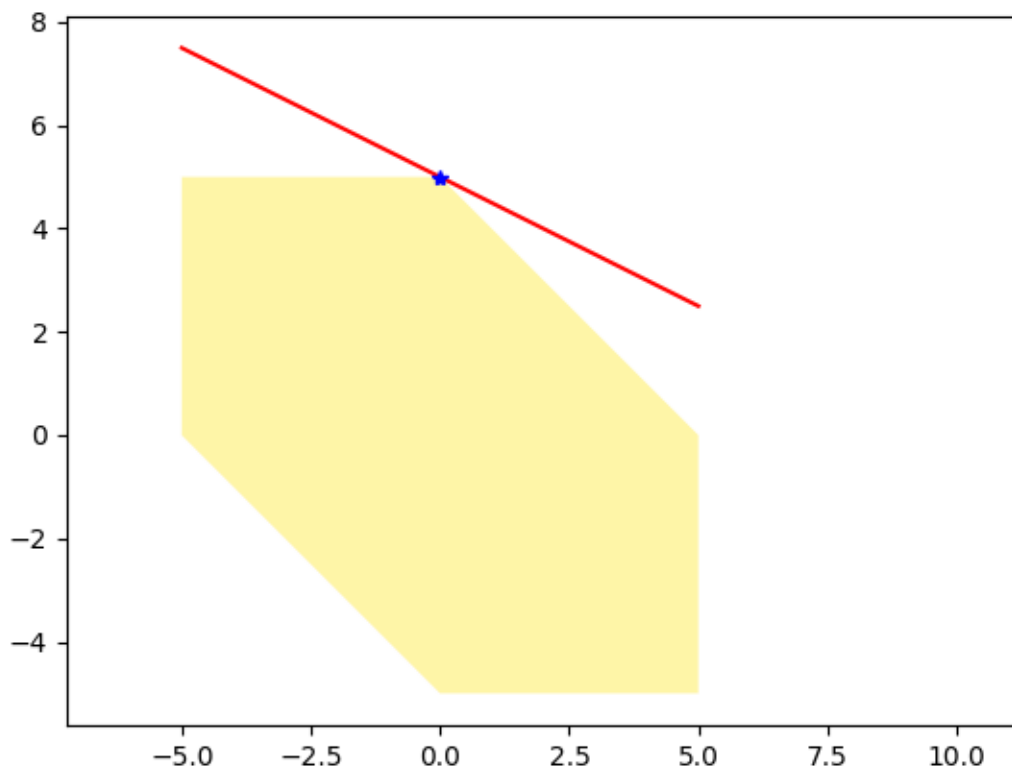
$$x^T = (t, u_1, \dots, u_6)^T; \quad c^T = (1, 0, 0, 0, 0, 0)^T; \quad h = (0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, y, -y)^T; \quad G =$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & \dots & -1 \\ -1 & 1 & \dots & 1 \\ & & -E & \\ 0 & F^* p & & \\ 0 & -F^* p & & \end{pmatrix}, \text{ где 1,2 строки это условия что сумма } u_i = t; \text{ далее единичная матрица накладывает ограничение что все компоненты } x \text{ неотрицательны; а последние 2 строки задают ограничения } \{x | \Phi x = y\}.$$

Найдем решение задачи используя функцию `cvxopt.solvers.lp`

$$\|x\|_A = 5.$$

Визуализируем результат с помощью библиотеки `matplotlib`.



Код на python представлен в файле TASK_2.py

3. (10 баллов). Переписать задачу в виде:

$$\min_{x,z} f_1(x) + f_2(z)$$

$$s.t. \quad Ax + Bz = c \\ x \in C_1, z \in C_2$$

Описать и реализовать alternating direction method of multipliers (ADMM) для решения этой задачи. *Примечание:* параметр ρ алгоритма ADMM должен быть больше единицы.

Решение:

$x^T = (t)^T$; $z^T = (u_1, \dots, u_n)^T$; $f(x) = x$; $g(z) = 0$. Тогда ограничения можно записать в виде: $Ax + Bz = c$, где $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} -1, \dots, -1 \\ \Phi p \end{pmatrix}$, $c^T = (0, y)^T$.

ADMM:

$$L\rho(x, z, y) = f(x) + g(z) + y^T(Ax + Bz - c) + (\rho/2) \|Ax + Bz - c\|_2^2$$

$$x^{k+1} := \arg\min_x L\rho(x, z^k, y^k) \quad // \quad x - \text{минимизация}$$

$$z^{k+1} := \operatorname{argmin}_z L\rho(x^k, z, y^k) \quad // \quad z - \text{минимизация}$$

$$y^{k+1} := y^k + \rho(Ax^{k+1} + Bz^{k+1} - c)$$

Найдем $\operatorname{argmin}_x L\rho(x, z^k, y^k)$:

$$L\rho(x, z^k, y^k) = x + y^T(Ax + Bz - c) + (\rho/2) \|Ax + Bz - c\|_2^2$$

Возьмем производную по x и приравняем к 0, получим:

$1 + y^T A + \rho(Ax + Bz)^T A = 0$, с учетом $A = (1, 0)^T$, выражение примет вид:

$$1 + y^T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \rho \begin{pmatrix} x - 1^T z - 0 \\ \Phi p - 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 0 \quad , \text{ после преобразований получим}$$

$$1 + y_1 + \rho(x - 1^T z) = 0 \quad , \text{ откуда } x = \frac{-1 - y_1}{\rho} + \sum(z)$$

$$\text{Таким образом, } x^{k+1} := \operatorname{argmin}_x L\rho(x, z^k, y^k) = \frac{-1 - y_1^k}{\rho} + \sum(z^k)$$

Для нахождения $\operatorname{argmin}_z L\rho(x^k, z, y^k)$ воспользуемся функцией `solvers.qp`.

Для этого в формуле $L\rho(x, z^k, y^k) = x + y^T(Ax + Bz - c) + (\rho/2) \|Ax + Bz - c\|_2^2$ раскроем скобки и будем избавляться от слагаемых не зависящих от z :

$$y^T Bz + (\rho/2)(Ax + Bz - c)^T(Ax + Bz - c) = y^T Bz + (\rho/2)(xA^T B - c^T Bz + z^T B^T Ax + z^T B^T z - z^T B^T c) = (y^T B + \rho x A^T B - \rho c^T B)z + \rho/2(z^T B^T Bz)$$

Таким образом матрица P для функции `solvers.qp` будет равна: $P = \rho B^T B$

A матрица $q = (y^T B + \rho x A^T B - \rho c^T B)^T$

Код на python представлен в файле `TASK_3.py`

Задание 5

Задание: Пусть графы A и B являются триангуляциями пары наборов точек на плоскости.

1) Найти решение задачи оптимизации (см. ниже). В качестве инициализации использовать тождественную перестановку или перестановку, найденная с помощью какого-либо жадного алгоритма.

2) Преобразовать решение задачи X в бинарную матрицу Z : $Z_{ij} = \Pi\{X_{ij} > 0.5\}$. Полученная матрица Z не обязательно будет (и скорее всего не будет) являться матрицей перестановки. Визуализировать Z .

3) Найти разложение Биркгофа – фон Неймана матрицы решения X . Выбрать матрицу перестановки с максимальным коэффициентом. Выписать соответствующую перестановку. Визуализировать решение.

Вариант 2

Решить релаксированную задачу методом проекции градиента. Для вычисления проекции произвольной квадратной матрицы на множество \mathcal{P} , представить это

множество как пересечение $D=D_1 \cap D_2$, где $D_1=\{X: X1=1, X^T 1=1\}$ и $D_2=\{X: X_{ij} \geq 0, \forall i, j\}$ и использовать Dijkstra's projection algorithm
task5.py

Графы создаются из triangles и представляются в виде матрицы смежности

Алгоритм проекционный алгоритм Дейкстры для задачи оптимизации

$$\begin{aligned} \min_X & \|XA - BX\|_{F^2} \\ \text{s.t. } & X \in \mathcal{P} \end{aligned}$$

,следующий -

$$y_k = \mathcal{P}_D(x_k + p_k)$$

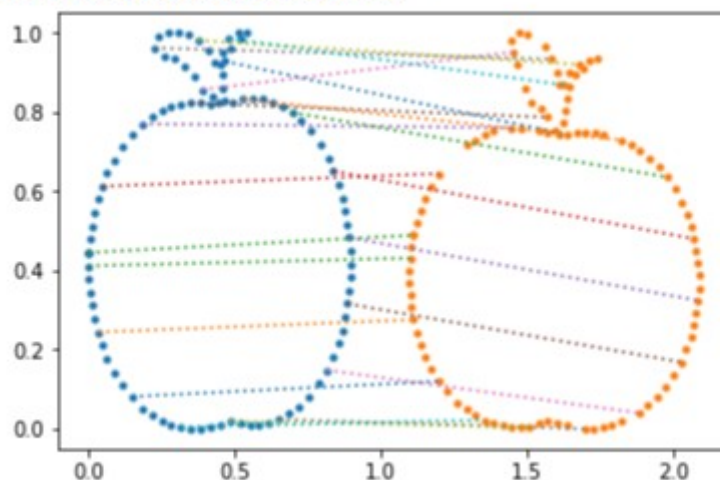
$$p_{k+1} = x_k + p_k - y_k$$

$$x_{k+1} = \mathcal{P}_C(y_k + q_k)$$

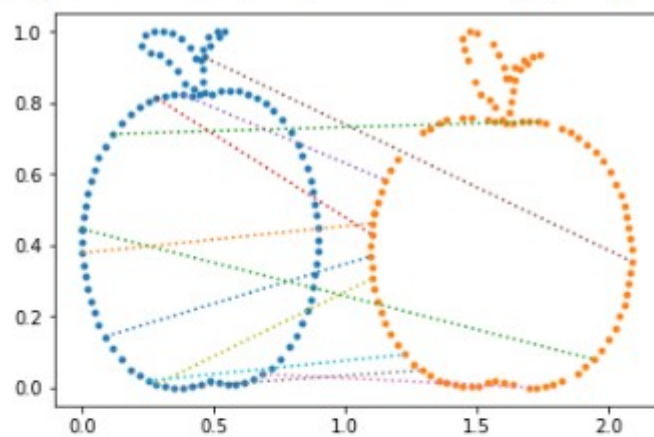
$$q_{k+1} = y_k + q_k - x_{k+1}.$$

где \mathcal{P}_D - проекция на множество дважды стохастических матриц, \mathcal{P}_C - проекция на матрицы с неотрицательными элементами.

Тожественная перестановка -



Полученная матрица перестановки на графах (для значений > 0.5) –



Разложение Биркгофа – фон Неймана матрицы решений дает следующую перестановку

