Министерство образования Российской Федерации МОСКВОСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э.БАУМАНА

Факультет: Информатика и системы управления (ИУ) Кафедра: Информационная безопасность (ИУ8)

МЕТОДЫ ОПТИМИЗАЦИИ

Лабораторная работа №5 на тему:

«Матричные игры с ненулевой суммой. Смешанные стратегии».

Вариант – 1

Преподаватель:

Коннова Н.С.

Студент:

Александров А. Н.

Группа: ИУ8-34

Цель работы:

Изучить постановку антагонистической игры двух лиц в нормальной форме; получить навыки нахождения решения игры в смешанных стратегиях (стратегическую седловую точку) обоих игроков.

Постановка задачи:

Решить матричную игру в смешанных стратегиях за обоих игроков (строки матриц соответствуют стратегиям игрока A, столбцы – стратегиям игрока B):

Ход решения:

Для решения задачи, воспользовался собственной программой, написанной на языке программирования **Python**(см. Приложение A):

За основу взята программа для решения лабораторной работы №2 «Двойственность в линейном программировании».

Добавлен файл <u>strategic.py</u>, содержащий функции **StrategyA** и **StrategyB**, аргументами которых выступают конечные симплекс-таблицы, полученные в результате решения прямой и двойственной задач линейного программирования, к которым мы сводим матричную игру.

Итак, матрица стратегий имеет вид:

Таблица 1 Матрица стратегий игроков. Нахождение верхней и нижней цен игры.

Стратегии	b_1	b_2	b_3	b_4	$lpha_{_i}$
a_1	1	11	12	11	1
a_2	7	5	7	7	5
a_3	16	6	13	2	2
a_4	9	9	16	13	9
a_5	17	18	15	7	7
eta_i	17	18	16	13	

<u>Цена игры:</u> 9*≤V≤*13

Найдём смешанные стратегии игрока A. Для этого составим систему уравнений:

```
\begin{cases} x_1 + 7x_2 + 16x_3 + 9x_4 + 17x_5 \geqslant g \\ 11x_1 + 5x_2 + 6x_3 + 9x_4 + 18x_5 \geqslant g \\ 12x_1 + 7x_2 + 13x_3 + 16x_4 + 15x_5 \geqslant g \\ 11x_1 + 7x_2 + 2x_3 + 13x_4 + 7x_5 \geqslant g \\ x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 = 1 \end{cases}
```

где g — минимальный выигрыш.

Разделим систему на функцию g:

$$\begin{vmatrix} u_1 + 7u_2 + 16u_3 + 9u_4 + 17u_5 \geqslant 1 \\ 11u_1 + 5u_2 + 6u_3 + 9u_4 + 18u_5 \geqslant 1 \\ 12u_1 + 7u_2 + 13u_3 + 16u_4 + 15u_5 \geqslant 1 \\ 11u_1 + 7u_2 + 2u_3 + 13u_4 + 7u_5 \geqslant 1 \\ u_1 + u_2 + u_3 + u_4 + u_5 = 1/g \end{vmatrix}$$

Сформулируем задачу для решения симплекс-методом:

Рисунок 1 Формулировка задачи ЛП. Начальная симплекс-таблица.

```
W = u_1 + u_2 + u_3 + u_4 + u_5 \Rightarrow min;
\begin{cases} u_1 + 7u_2 + 16u_3 + 9u_4 + 17u_5 \geqslant 1 \\ 11u_1 + 5u_2 + 6u_3 + 9u_4 + 18u_5 \geqslant 1 \\ 12u_1 + 7u_2 + 13u_3 + 16u_4 + 15u_5 \geqslant 1 \\ 11u_1 + 7u_2 + 2u_3 + 13u_4 + 7u_5 \geqslant 1 \end{cases}
u_i \geqslant 0, i = 1, 2, 3, 4, 5.
```

Находим оптимальное решение. Конечная симплекс таблица и найденное оптимальное решение:

Рисунок 2 Конечная симплекс-таблица. Оптимальное решение задачи ЛП.

Решение для смешанной стратегии игрока А:

```
u_1=0, u_2=0, u_3=0, u_4=0.063, u_5=0.025;

W=0.089.

q=1/W=11.236
```

Цена игры: 9≤11.236≤13 – верно.

Оптимальные стратегии:

```
x_1 = u_1 \cdot g = 0.11.236 = 0;

x_2 = u_2 \cdot g = 0.11.236 = 0;

x_3 = u_3 \cdot g = 0.11.236 = 0;

x_4 = u_4 \cdot g = 0.063.11.236 = 0.708;

x_5 = u_5 \cdot g = 0.025.11.236 = 0.281;
```

Таким образом, оптимальная смешанная стратегия игрока А имеет вид:

(0, 0, 0, 0.708, 0.281).

Рисунок 3 Решение для смешанной стратегии игрока А.

Найдём смешанные стратегии игрока В. Для этого составим систему уравнений:

$$\begin{cases} y_1 + 11 \ y_2 + 12 \ y_3 + 11 \ y_4 \le h \\ 7 \ y_1 + 5 \ y_2 + 7 \ y_3 + 7 \ y_4 \le h \\ 16 \ y_1 + 6 \ y_2 + 13 \ y_3 + 2 \ y_4 \le h \\ 9 \ y_1 + 9 \ y_2 + 16 \ y_3 + 13 \ y_4 \le h \\ 17 \ y_1 + 18 \ y_2 + 15 \ y_3 + 7 \ y_4 \le h \\ y_1 + y_2 + y_3 + y_4 = 1 \end{cases}$$

где h — максимальный проигрыш игрока B.

Разделим систему на h:

$$\begin{vmatrix} v_1 + 11v_2 + 12v_3 + 11v_4 \le 1 \\ 7v_1 + 5v_2 + 7v_3 + 7v_4 \le 1 \\ 16v_1 + 6v_2 + 13v_3 + 2v_4 \le 1 \\ 9v_1 + 9v_2 + 16v_3 + 13v_4 \le 1 \\ 17v_1 + 18v_2 + 15v_3 + 7v_4 \le 1 \\ v_1 + v_2 + v_3 + v_4 = 1/h \end{vmatrix}$$

Сформулируем задачу для решения симплекс-методом:

$$Z = v_1 + v_2 + v_3 + v_4 \Rightarrow max;$$

$$\begin{vmatrix} v_1 + 11v_2 + 12v_3 + 11v_4 \leq 1 \\ 7v_1 + 5v_2 + 7v_3 + 7v_4 \leq 1 \\ 16v_1 + 6v_2 + 13v_3 + 2v_4 \leq 1 \\ 9v_1 + 9v_2 + 16v_3 + 13v_4 \leq 1 \\ 17v_1 + 18v_2 + 15v_3 + 7v_4 \leq 1 \\ v_i \geqslant 0, i = 1, 2, 3, 3, 4. \end{vmatrix}$$

```
Найдём смешанные стратегии для игрока В. Сформулируем задачу для решения симплекс-методом:
Условие задачи:
Найти вектор x = (x1, x2, ..., xn)^T как решение след. задачи:
[[ 1 11 12 11]
[7577]
[16 6 13 2]
[17 18 15 7]],
Процесс решения:
1) Поиск опорного решения:
Исходная симплекс-таблица:
| x5 | 1.0 | 1.0 | 11.0 | 12.0 | 11.0 |
| x6 | 1.0 | 7.0 | 5.0 | 7.0 | 7.0 |
| x7 | 1.0 | 16.0 | 6.0 | 13.0 | 2.0 |
| x8 | 1.0 | 9.0 | 9.0 | 16.0 | 13.0 |
| x9 | 1.0 | 17.0 | 18.0 | 15.0 | 7.0 |
| F | 0.0 | 1.0 | 1.0 | 1.0 | 1.0 |
```

Рисунок 4 Формулировка задачи ЛП для игрока В. Начальная симплекс-таблица.

Находим оптимальное решение. Конечная симплекс таблица и найденное оптимальное решение:

Рисунок 5 Конечная симплекс-таблица. Оптимальное решение задачи ЛП для игрока В.

Решение для смешанной стратегии игрока В:

$$v_1$$
=0.038, v_2 =0, v_3 =0, v_4 =0.051;
 Z =0.089.
 h =1/ Z =11.236

Цена игры: 9≤11.236≤13 – верно

Частоты выбора стратегий:

```
y_1 = v_1 \cdot h = 0.038 \cdot 11.236 = 0.427;

y_2 = v_2 \cdot h = 0 \cdot 11.236 = 0;

y_3 = v_3 \cdot h = 0 \cdot 11.236 = 0;

y_4 = v_4 \cdot h = 0.051 \cdot 11.236 = 0.573;
```

Таким образом, оптимальная смешанная стратегия игрока В имеет вид:

```
Решение для смешанной стратегии игрока B: v1 = 0.038, v2 = 0, v3 = 0, v4 = 0.051; Z = 0.089; h = 1/Z = 11.236. Частоты выбора стратегий: y1 = v1·h = 0.038·11.236 = 0.427; y2 = v2·h = 0·11.236 = 0.0; y3 = v3·h = 0·11.236 = 0.0; y4 = v4·h = 0.051·11.236 = 0.573; Таким образом, оптимальная смешанная стратегия игрока В имеет вид [0.427, 0.0, 0.0, 0.573].
```

Рисунок 6 Конечная симплекс-таблица. Оптимальное решение задачи ЛП.

Для проверки сложим полученные вероятности и убедимся, что сумма равна единице (с учётом округления до трёх цифр после точки):

$$\sum_{i=1}^{5} x_i = 0 + 0 + 0 + 0.708 + 0.281 \approx 1$$

$$\sum_{i=1}^{4} y_i = 0.427 + 0 + 0 + 0.573 \approx 1$$

Вывод:

В данной работе была изучена постановка антагонистической игры двух лиц в нормальной форме. Были получены навыки нахождения решения игры в смешанных стратегиях.

Проанализировав матрицу стратегий, проверил, что седловой точки нет, поэтому применил смешанные стратегии, приступил к нахождению стратегической седловой точки за обоих игроков.

Для решения задачи потребовалось немного модифицировать программу для лабораторной работы №2 «Двойственность в линейном программировании», так как прямоугольная игра с нулевой суммой и данной матрицей стратегий сводилась к прямой задаче ЛП для игрока A, и к двойственной задаче ЛП для игрока B.

По результатам видим, что полученная цена игры 1/W=1/Z=g=h=11.236 лежит в найденном в начале диапазоне нижней и верхней цен игры: $9 \le V \le 13$, что согласуется с теорией.

Приложение А

Код программы

Файл «main.py»

```
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
Лабораторная работа № 5
Матричные игры с нулевой суммой. Смешанные стратегии.
Цель работы: изучить постановку антагонстической игры двух лиц в нормальной форме;
получить навыки нахождения решения игры в смешанных стратегиях (стратегическую
седловую точку) за обоих игроков.
Вариант 1.
import dual problem
from simplex import Simplex
import strategic
if name == ' main ':
    print("\tHaйдём смешанные стратегии для игрока A. Сформулируем задачу
для решения симплекс-методом:")
    dual p = dual problem.DualProblem("input data.json")
    # Находим опорное решение.
    dual p.reference solution()
    # Находим оптимальное решение.
    dual p.optimal solution()
    print(strategic.StrategyA(dual p.simplex table ))
    print("\tНайдём смешанные стратегии для игрока В. Сформулируем задачу
для решения симплекс-методом:")
    problem = Simplex("input data.json")
    print(problem)
    # Находим опорное решение.
    problem.reference solution()
    # Находим оптимальное решение.
    problem.optimal solution()
    print(strategic.StrategyB(problem.simplex table ))
Файл «simplex.py»
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov < sks2311211@yandex.ru>
from simplex table import *
import json
class Simplex:
    Класс для решения задачи ЛП симплекс-методом.
    def init (self, path to file):
        Переопределённый метод init . Регистрирует входные данные из JSON-
файла.
```

```
Определяем условие задачи.
         :param path to file: путь до ISON-файла с входными данными.
         # Парсим ISON-файл с входными данными
        with open(path to file, "r") as read file:
             json data = json.load(read file)
             self.obj func coffs = np.array(json data["obj func coffs"]) # вектор-строка с
- коэффициенты ЦФ
             self.constraint system lhs = np.array(json data["constraint_system_lhs"]) #
матрица ограничений А
             self.constraint system rhs = np.array(json data["constraint system rhs"])
# вектор-столбец ограничений b
             self.func direction = json data["func direction"] # направление задачи
(тіп или тах)
             if len(self.constraint system rhs ) != self.constraint system rhs .shape[0]:
                 raise SimplexException(
                      "Ошибка при вводе данных. Число строк в матрице и
столбце ограничений не совпадает.")
             # Если задача на тах, то меняем знаки ЦФ и направление задачи (в конце
возьмем решение со знаком минус и
             # получим искомое).
             if self.func direction == "max":
                 self.obj func coffs *= -1
             # Инициализация симплекс-таблицы.
             self.simplex table = SimplexTable(self.obj func coffs ,
self.constraint system Ihs,
                                                    self.constraint system rhs )
    def __str__(self):
        Переопренный метод __str__ для условия задачи.
        :return: Строка с выводом условия задачи.
        output = """Условие задачи:
Найти вектор x = (x1, x2, ..., xn)^T как решение след. задачи:"""
        output += f'' \setminus nF = cx \rightarrow \{self.func direction \},"
        output += "\nAx <= 1,\nx1,x2, ..., xn >= 0"
        output += f"\nC = {-self.obj func coffs },"
        output += f'' \setminus A = \setminus \{self.constraint system lhs \},"
        output += f"\nb^T = {self.constraint_system_rhs }."
        output += "\n-----
        return output
    # Этап 1. Поиск опорного решения.
    def reference solution(self):
         Метод производит отыскание опорного решения.
        print("Процесс решения:\n1) Поиск опорного решения:")
        print("Исходная симплекс-таблица:", self.simplex table , sep="\n")
        while not self.simplex table .is find ref solution():
             self.simplex table .search ref solution()
         print("----")
        print("Опорное решение найдено!")
        self.output solution()
        print("----")
```

```
# Этап 2. Поиск оптимального решения.
    def optimal solution(self):
         Метод производит отыскание оптимального решения.
        print("2) Поиск оптимального решения:")
        while not self.simplex table .is find opt solution():
             self.simplex table .optimize ref solution()
         # Если задача на тах, то в начале свели задачу к поиску тіп, а теперь
         # возьмём это решение со знаком минус и получим ответ для мак.
        if self.func direction == "max":
             self.simplex table .main table [self.simplex table .main table .shape[0] - 1][0]
*= -1
        print("----")
        print("Оптимальное решение найдено!")
        self.output solution()
         print("----")
    def output_solution(self):
         Метод выводит текущее решение, используется для вывода опорного и
оптимального решений.
        fict vars = self.simplex table .top row [2:]
        last row ind = self.simplex table .main table .shape[0] - 1
        for var in fict vars:
             print(var, "= ", end="")
        print(0, end=", ")
        for i in range(last row ind):
             print(self.simplex table .left column [i], "= ",
round(self.simplex table .main table [i][0], 3), end=", ")
         print("\n Целевая функция: F = ",
round(self.simplex table .main table [last row ind][0], 3))
Файл «simplex_table.py»
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
import numpy as np
import warnings
from prettytable import PrettyTable
ROUND CONST = 4
class SimplexException(Exception):
    """Пользовательское исключение для решения задач симплекс-методом."""
    def init (self, text):
        self.txt = text
class SimplexTable:
    Класс симплекс-таблицы.
    def __init__(self, obj_func_coffs, constraint_system_lhs, constraint system rhs):
         Переопределённый метод __init__ для создания экземпляра класса SimplexTable.
         :param obj func coffs: коэффициенты ЦФ.
        :param constraint system lhs: левая часть системы ограничений.
         :param constraint system rhs: правая часть системы ограничений.
```

```
11 11 11
         var count = len(obj func coffs)
         constraint_count = constraint_system lhs.shape[0]
         # Заполнение верхнего хедера.
         self.top row = [" ", "Si0"]
         for i in range(var count):
              self.top row .append("x" + str(i + 1))
         # Заполнение левого хедера.
         self.left column = []
         ind = var count
         for i in range(constraint count):
              ind +=1
              self.left column .append("x" + str(ind))
         self.left column .append("F ")
         self.main table = np.zeros((constraint count + 1, var count + 1))
         # Заполняем столбец Si0.
         for i in range(constraint count):
              self.main table [i][0] = round(constraint system rhs[i], ROUND CONST)
         # Заполняем строку F.
         for j in range(var count):
              self.main table [constraint count][j + 1] = -round(obj func coffs[j],
ROUND CONST)
         # Заполняем А.
         for i in range(constraint count):
              for j in range(var count):
                  self.main table [i][j + 1] = round(constraint system lhs[i][j],
ROUND CONST)
    def __str__(self):
         Переопренный метод __str__ для симплекс-таблицы.
         :return: Строка с выводом симплекс-таблицы.
         table = PrettyTable()
         table.field names = self.top row
         for i in range(self.main table .shape[0]):
              row = [self.left column [i]] + list(self.main table [i])
              table.add row(row)
         return table. str ()
    def is_find_ref_solution(self):
         Функция проверяет, найдено ли опорное решение по свободным в симплекс-
таблице.
         :return: True - опорное решение уже найдено. False - полученное решение пока
не является опорным.
         11 11 11
         # Проверяем все, кроме коэффициента ЦФ
         for i in range(self.main table .shape[0] - 1):
              if self.main table [i][0] < 0:
                  return False
         return True
    def search ref solution(self):
         Функция производит одну итерацию поиска опорного решения.
         res row = None
```

```
for i in range(self.main table .shape[0] - 1):
             if self.main table [i][0] < 0:
                 res row = i
                 break
         # Если найден отрицательный элемент в столбце свободных членов, то ищем
первый отрицательный в строке с ней.
        res col = None
        if res row is not None:
             for j in range(1, self.main table .shape[1]):
                 if self.main_table [res row, i] < 0:
                      res col = j
                      break
        # Если найден разрешающий столбец, то находим в нём разрешающий
элемент.
        res element = None
        if res col is not None:
             # Ищем минимальное положительное отношение Si0 / x[res col]
             minimum = None
             ind = -1
             for i in range(self.main table .shape[0] - 1):
                 # Ищем минимальное отношение -- разрешающую строку.
                 curr = self.main table [i][res col]
                 s i0 = self.main table [i][0]
                 if curr == 0:
                      continue
                 elif (s i0 / curr) > 0 and (minimum is None or (s i0 / curr) < minimum):
                      minimum = (s i0 / curr)
                      ind = i
             if minimum is None:
                 raise SimplexException("Решения не существует! При нахождении
опорного решения не нашлось минимального "
                                           "положительного отношения.")
             else:
                 res row = ind
             # Разрешающий элемент найден.
             res element = self.main table [res row][res col]
             print("Разрешающая строка: {}".format(self.left_column_[res_row]))
             print("Разрешающий столбец: {}".format(self.top_row_[res_col + 1]))
             # Пересчёт симплекс-таблицы.
             self.recalc table(res row, res col, res element)
        else:
             raise SimplexException("Задача не имеет допустимых решений! При
нахождении опорного решения не нашлось "
                                      "отрицательного элемента в строке с
отрицательным свободным членом.")
    def is find opt solution(self):
        Функция проверяет, найдено ли оптимальное решение по коэффициентам ЦФ в
симплекс-таблице.
        :return: True - оптимальное решение уже найдено. False - полученное решение
пока не оптимально.
        for i in range(1, self.main table .shape[1]):
             if self.main table [self.main table .shape[0] - 1][i] > 0:
                 return False
```

```
# Если положительных не нашлось, то оптимальное решение уже найдено.
         return True
    def optimize ref solution(self):
         Функция производит одну итерацию поиска оптимального решения на основе
         уже полученного опорного решения.
        res col = None
        ind f = self.main table .shape[0] - 1
         # В строке Г ищем первый положительный.
        for j in range(1, self.main table .shape[1]):
             curr = self.main table [ind f][j]
             if curr > 0:
                 res col = i
                 break
        minimum = None
        res row = None
         # Идём по всем, кроме ЦФ ищём минимальное отношение.
        for i in range(self.main table .shape[0] - 1):
             # Ищем минимальное отношение -- разрешающую строку.
             curr = self.main table [i][res col]
             s i0 = self.main table [i][0]
             if curr < 0:
                 continue
             elif (s i0 / curr) \geq 0 and (minimum is None or (s i0 / curr) \leq minimum):
                 minimum = (s i0 / curr)
                 res row = i
        if res row is None:
             raise SimplexException("Функция не ограничена! Оптимального
решения не существует.")
        else:
             # Разрешающий элемент найден.
             res element = self.main table [res row][res col]
             print("Разрешающая строка: {}".format(self.left column [res row]))
             print("Разрешающий столбец: {}".format(self.top row [res col + 1]))
             # Пересчёт симплекс-таблицы.
             self.recalc table(res row, res col, res element)
    def recalc table(self, res row, res col, res element):
         Функция по заданным разрешающим строке, столбцу и элекменту производит
перерасчёт
         симплекс-таблицы методом жордановых искоючений.
         :param res row: индекс разрешающей строки
         :param res col: индекс разрешающего столбца
         :param res element: разрешающий элемент
        recalced table = np.zeros((self.main table .shape[0], self.main table .shape[1]))
         # Пересчёт разрешающего элемента.
        recalced table[res row][res col] = round(1 / res element, ROUND CONST)
         # Пересчёт разрешающей строки.
        for j in range(self.main table .shape[1]):
             if i!= res col:
                 recalced table[res row][i] = round(self.main table [res row][i] /
res element, ROUND CONST)
         # Пересчёт разрешающего столбца.
```

```
for i in range(self.main table .shape[0]):
             if i!= res row:
                  recalced table[i][res col] = -round((self.main table [i][res col] /
res element), ROUND CONST)
         # Пересчёт оставшейся части таблицы.
        for i in range(self.main table .shape[0]):
             for j in range(self.main table .shape[1]):
                  if (i != res row) and (j != res col):
                      recalced table[i][j] = round(self.main table [i][j] - (
                               (self.main table [i][res col] * self.main table [res row][j]) /
res element), ROUND CONST)
        self.main table = recalced table
        self.swap headers(res row, res col)
         print(self. str_())
    def swap headers(self, res row, res col):
         Функция меняет меняет переменные в строке и столбце местами.
         :param res row: разрешающая строка
        :param res col: разрешающий столбец
        temp = self.top row [res col + 1]
        self.top row [res col + 1] = self.left column [res row]
        self.left column [res row] = temp
Файл «dual problem.py»
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
from simplex import *
class DualProblem(Simplex):
    Класс унаследован от Simplex и нужен для переформулирования задачи из ПЗ в ДЗ.
    def init (self, path to file):
         Переопределённый метод init . Регистрирует входные данные из JSON-
файла.
         Определяем условие двойственной задачи.
         :param path to file: путь до JSON-файла с входными данными.
         # Парсим JSON-файл с входными данными
         with open(path to file, "r") as read file:
             json data = json.load(read file)
             # Коэффициенты при ЦФ в ДЗ равны свободным членам ограничений в ПЗ.
             self.obj_func_coffs_ = np.array(json_data["constraint_system_rhs"])
             # Свободные члены ограничений в ДЗ равны коэффициентам при ЦФ в ПЗ.
             self.constraint system lhs = np.array(
                 json data["constraint_system_lhs"]).transpose()
             # Коэффициенты любого ограничения ДЗ равны коэффициентам при
одной переменной из всех ограничений ПЗ.
             self.constraint system rhs = np.array(json data["obj_func_coffs"])
             # Минимизация ЦФ в ПЗ соответвстует максимизации ЦФ в ДЗ.
             self.func_direction_ = "max" if json_data[
                                                     "func direction"] == "min" else
```

"min"

```
print(self. str ())
             # Ограничения вида (<=) ПЗ переходят в ограничения вида (>=) ДЗ.
             self.constraint system lhs *= -1
             self.constraint system rhs *= -1
             if len(self.constraint system rhs ) != self.constraint system rhs .shape[0]:
                 raise Exception("Ошибка при вводе данных. Число строк в матрице
и столбце ограничений не совпадает.")
             if len(self.constraint system rhs ) > len(self.obj func coffs ):
                 raise Exception("СЛАУ несовместна! Число уравнений больше
числа переменных.")
             # Если задача на тах, то меняем знаки ЦФ и направление задачи (в конце
возьмем решение со знаком минус и
             # получим искомое).
             if self.func direction == "max":
                 self.obj func coffs *= -1
             # Инициализация симплекс-таблицы.
             self.simplex table = SimplexTable(self.obj func coffs ,
self.constraint system lhs ,
                                                   self.constraint system rhs )
    def __str__(self):
        Переопренный метод str для условия двойственной задачи.
        :return: Строка с выводом условия двойственной задачи.
        output = """------"""
        output += f"\nF = cx -> {self.func direction },"
        output += "nAx >= 1, nx1, x2, ..., xn >= 0"
        if self.func direction == "max":
             output += f"\nC = {-self.obj func coffs },"
        else:
             output += f'' \setminus C = \{ self.obj func coffs \},"
        output += f'' \setminus A = \setminus \{self.constraint system lhs \},"
        output += f"\nb^T = {self.constraint system rhs }."
        output += "\n-----"
        return output
Файл «strategic.py»
# Copyright 2020 Alexey Alexandrov <sks2311211@yandex.ru>
from simplex table import SimplexTable
ROUND CONST = 3
def StrategyA(simplex table: SimplexTable):
    Решение для смешанной стратегии игрока А.
    :param simplex_table: конечная симплекс таблица.
    :return: консольный вывод.
    d = \{"x1": 0, "x2": 0, "x3": 0, "x4": 0, "x5": 0, "W": 0, 'g': 0\}
    for i in range(len(simplex table.left column )):
        if simplex table.left column [i] in ["x1", "x2", "x3", "x4", "x5"]:
             d[simplex_table.left_column_[i]] = round(simplex_table.main_table_[i][0],
ROUND CONST)
    d["W"] = round(simplex table.main table [-1][0], ROUND CONST)
    d["g"] = round(1 / d["W"], ROUND CONST)
```

```
strategy a = [round(d['x1'] * d['g'], ROUND CONST), round(d['x2'] * d['g'],
ROUND CONST),
                                            round(d['x3'] * d['q'], ROUND CONST), round(d['x4'] * d['q'],
ROUND CONST),
                                            round(d['x5'] * d['g'], ROUND CONST)]
         output = f"Решение для смешанной стратегии игрока A:\nu1 = {d['x1']}, u2 =
{d['x2']}, "\
                                f''u3 = \{d['x3']\}, u4 = \{d['x4']\}, u5 = \{d['x5']\}; n'' \setminus
                                f''W = \{d['W']\}; \ nq = 1/W = \{d['q']\}.\ n'' \ 
                                f"Частоты выбора стратегий:\n" \
                                f''x1 = u1\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx2 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx2 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx3 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx4 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx4 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\} = \{strategy a[0]\}; \nx4 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\}\} = \{strategy a[0]\}; \nx4 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\}\} = \{strategy a[0]\}; \nx4 = u2\cdot q = \{d['x1']\}\cdot \{d['q']\}\}
\{d['x2']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[1]\}; \n'' \
                                f''x3 = u3\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[2]\}; \nx4 = u4\cdot g = \{d['x3']\}\cdot \{d['g']\}\cdot \{d['g']\}\}
\{d['x4']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[3]\}; \n'' \
                                f''x5 = u5\cdot g = \{d['x5']\}\cdot \{d['g']\} = \{strategy a[4]\}; \n'' \
                                f"Таким образом, оптимальная смешанная стратегия игрока A имеет
вид\n {strategy a}.\n\n"
          return output
def StrategyB(simplex table: SimplexTable):
          Решение для смешанной стратегии игрока В.
          :param simplex table: конечная симплекс таблица.
          :return: консольный вывод.
         d = {"x1": 0, "x2": 0, "x3": 0, "x4": 0, "Z": 0, 'h': 0}
         for i in range(len(simplex table.left column )):
                   if simplex table.left column [i] in ["x1", "x2", "x3", "x4"]:
                             d[simplex table.left column [i]] = round(simplex table.main table [i][0],
ROUND CONST)
         d["Z"] = round(simplex table.main table [-1][0], ROUND CONST)
         d["h"] = round(1 / d["Z"], ROUND CONST)
          strategy b = [round(d['x1'] * d['h'], ROUND CONST), round(d['x2'] * d['h'],
ROUND CONST),
                                            round(d['x3'] * d['h'], ROUND CONST), round(d['x4'] * d['h'],
ROUND CONST)]
          output = f"Решение для смешанной стратегии игрока B: nv1 = \{d['x1']\}, " \setminus m
                                f"v2 = {d['x2']}, v3 = {d['x3']}, v4 = {d['x4']}; n" 
                                f"Z = {d['Z']}; \nh = 1/Z = {d['h']}.\n" \
                                f"Частоты выбора стратегий:\n" \
                                f''v1 = v1 \cdot h = \{d['x1']\} \cdot \{d['h']\} = \{strategy b[0]\}; \ |v2| = v2 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v2 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = \{strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = v3 \cdot h = strategy b[0]\}; \ |v3| = strategy b[0]
\{d['x2']\}\cdot\{d['h']\} = \{strategy b[1]\};\n'' \setminus
                                f''y3 = v3 \cdot h = {d['x3']} \cdot {d['h']} = {strategy b[2]}; \ny4 = v4 \cdot h =
{d['x4']} \cdot {d['h']} = {strategy b[3]}; n" 
                                f"Таким образом, оптимальная смешанная стратегия игрока В имеет
вид\n {strategy b}."
         return output
Файл «input_data.json»
    "obj func coffs": [1, 1, 1, 1],
     "constraint_system_lhs": [
```

```
[1, 11, 12, 11],

[7, 5, 7, 7],

[16, 6, 13, 2],

[9, 9, 16, 13],

[17, 18, 15, 7]

],

"constraint_system_rhs": [1, 1, 1, 1, 1],

"func_direction": "max"

}
```