



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет
имени Н.Э. Баумана
(национальный исследовательский университет)»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ
КАФЕДРА

Информатика и системы управления (ИУ)
Информационная безопасность (ИУ8)

Теория игр и исследование операций

Лабораторная работа №2

«Аналитический и численный методы решения непрерывной выпукло-вогнутой игры»

Вариант: 1

Студент:

Александров Алексей Николаевич, группа ИУ8-104
(5 курс)

(подпись, дата)

Преподаватель:

к.т.н., доцент кафедры ИУ8
Коннова Наталья Сергеевна

(подпись, дата)

Москва, 2024 г.

Оглавление

Цель работы	3
Задание.....	3
Ход работы	4
1. Аналитический метод решения.....	5
2. Численный метод решения	8
3. Сравнительная оценка погрешностей вычислений.....	10
Вывод.....	11
ПРИЛОЖЕНИЕ А Листинг реализации решения выпукло-вогнутой игры...	12
ПРИЛОЖЕНИЕ Б Ссылка на репозиторий с исходным кодом задачи.....	17

Цель работы

Найти оптимальные стратегии непрерывной выпукло-вогнутой антагонистической игры аналитическим и численным методами.

Задание

Пусть функция выигрыша (ядро) антагонистической игры, заданной на единичном квадрате, непрерывна:

$$H(x, y) \in C(\Pi), \Pi = [0, 1] \times [0, 1].$$

Тогда существуют нижняя и верхняя цены игры, и, кроме того:

$$h = \bar{h} \equiv \max_F \min_y E(F, y) = \min_G \max_x E(x, G) \equiv \underline{h},$$

а для среднего выигрыша игры имеют место равенства:

$$E(x, G) = \int_0^1 H(x, y) dG(y), \quad E(F, y) = \int_0^1 H(x, y) dF(x),$$

где $F(x), G(y)$ – произвольные вероятностные меры выбора стратегий для обоих игроков, заданные на единичном интервале.

Теорема. Пусть $\Gamma = (X, Y, H)$, $X \subset R^m$, $Y \subset R^n$ – вогнуто-выпуклая игра. Тогда значение игры v равно

$$v = \min_y \max_x H(x, y) = \max_x \min_y H(x, y).$$

В игре Γ всегда существует ситуация равновесия (x^*, y^*) , где $x^* \in X$, $y^* \in Y$ – чистые стратегии игроков 1 и 2, на которых достигаются внешние экстремумы в $H(x, y)$. Если при этом функция $H(x, y)$ строго вогнута (выпукла) по переменной $x(y)$ при любом фиксированном $y \in Y$ ($x \in X$), то игрок 1 (2) имеет единственную оптимальную стратегию, которая является чистой.

Функция ядра имеет вид:

$$H(x, y) = ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey.$$

Параметры функции ядра по варианту, следующие:

a	b	c	d	e
-5	$5/12$	$10/3$	$-2/3$	$-4/3$

Ход работы

Для реализации решения лабораторной работы был использован язык программирования Python. К защите представляется интерактивный блокнот Jupyter Notebook в файле `continuous_convex-concave.ipynb` (см. приложение А).

В исполняемом «ноутбуке» импортируются реализованный модуль `convex_concave.numeric`, инкапсулирующий логику и алгоритм для численного метода решения игры с непрерывным ядром. Ознакомиться со всем исходным кодом данной работы можно, посетив репозиторий, ссылка на который представлена в приложении Б. Задание входных параметров представлено на рисунке 1.

Лабораторная работа №2

"Непрерывные выпукло-вогнутые игры"

Выполнил: Александров А. Н., ИУ8-104

Вариант: 1

Задание

Функция ядра имеет вид:

$$H(x, y) = ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey,$$

где:

a	b	c	d	e
-5	5/12	10/3	-2/3	-4/3

Найти оптимальные стратегии непрерывной выпукло-вогнутой антагонистической игры аналитическим и численным методами.

```
: import logging
import sympy
from sympy import N, Eq, abc
# To represent multiple expressions in output of single cell.
from IPython.display import display

from game_theory.utils.continuous_games.convex_concave.numeric import NumericMethod
logging.basicConfig(level=logging.INFO, format='%(message)s')

: ROUND_CONST: int = 3
A, B, C, D, E = (
    -5,
    5 / 12,
    10 / 3,
    -2 / 3,
    -4 / 3,
)
```

Рисунок 1 – Задание входных параметров игры с непрерывным ядром

1. Аналитический метод решения

Функция ядра имеет следующий вид:

$$H(x, y) = -5x^2 + 0,417y^2 + 3,33xy - 0,667x - 1,33y.$$

На рисунке 2 представлена проверка вторых частных производных для определения, является ли представленная игра выпукло-вогнутой.

1. Аналитическое решение

```
# Входные параметры: коэффициенты функции ядра.
a, b, c, d, e = sympy.var(("a", "b", "c", "d", "e"))
# Переменные.
x, y = sympy.symbols(("x", "y"))

# Задание функции ядра.
kernel_func = sympy.Lambda(
    (x, y),
    a * x ** 2 + b * y ** 2 + c * x * y + d * x + e * y,
)
kernel_func_subs = kernel_func.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(kernel_func)
N(kernel_func_subs, ROUND_CONST)
```

$$((x, y) \mapsto ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey)$$

$$((x, y) \mapsto -5.0x^2 + 3.33xy - 0.667x + 0.417y^2 - 1.33y)$$

```
kernel_xx = sympy.diff(kernel_func(x, y), x, 2, evaluate=False)
kernel_xx_eval = kernel_xx.doit()
kernel_xx_subs = kernel_xx_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(Eq(kernel_xx, kernel_xx_eval))
N(Eq(kernel_xx_eval, kernel_xx_subs), ROUND_CONST)
```

$$\frac{\partial^2}{\partial x^2} (ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey) = 2a$$

$$2.0a = -10.0$$

```
kernel_yy = sympy.diff(kernel_func(x, y), y, 2, evaluate=False)
kernel_yy_eval = kernel_yy.doit()
kernel_yy_subs = kernel_yy_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(Eq(kernel_yy, kernel_yy_eval))
N(Eq(kernel_yy_eval, kernel_yy_subs), ROUND_CONST)
```

$$\frac{\partial^2}{\partial y^2} (ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey) = 2b$$

$$2.0b = 0.833$$

```
is_convex_concave: bool = kernel_xx_subs < 0 < kernel_yy_subs
assert is_convex_concave, (
    "Игра не является выпукло-вогнутой, т.к. для функции ядра одновременно не выполняется
    f''H_xx = {2 * a: .2f} < 0 и H_yy = {2 * b: .2f} > 0"
)
```

Рисунок 2 – Вычисление вторых частных производных для проверки выпукло-вогнутой игры

Находим первые частные производные. Приравняв их к нулю, выражаем соответствующие переменные (см. рисунок 3).

Для нахождения оптимальных стратегий найдем производные функции ядра по каждой переменной

```
# Производная по x.
kernel_x = sympy.diff(kernel_func(x, y), x, evaluate=False)
kernel_x_eval = kernel_x.doit()
kernel_x_subs = kernel_x_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Производная по y.
kernel_y = sympy.diff(kernel_func(x, y), y, evaluate=False)
kernel_y_eval = kernel_y.doit()
kernel_y_subs = kernel_y_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
```

```
display(Eq(kernel_x, kernel_x_eval))
N(Eq(kernel_x_eval, kernel_x_subs), ROUND_CONST)
```

$$\frac{\partial}{\partial x} (ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey) = 2ax + cy + d$$

$$2.0ax + cy + d = -10.0x + 3.33y - 0.667$$

```
display(Eq(kernel_y, kernel_y_eval))
N(Eq(kernel_y_eval, kernel_y_subs), ROUND_CONST)
```

$$\frac{\partial}{\partial y} (ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey) = 2by + cx + e$$

$$2.0by + cx + e = 3.33x + 0.833y - 1.33$$

После приравнивания производных к нулю получим

```
# Выражаем решение производной через x.
zero_kernel_x = sympy.solve(Eq(kernel_x_eval, 0), x)
zero_kernel_x_subs = zero_kernel_x.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Выражаем решение производной через y.
zero_kernel_y = sympy.solve(Eq(kernel_y_eval, 0), y)
zero_kernel_y_subs = zero_kernel_y.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
```

```
display(Eq(x, zero_kernel_x))
display(N(Eq(x, zero_kernel_x_subs), ROUND_CONST))
```

$$x = \frac{-cy - d}{2a}$$

$$x = 0.333y - 0.0667$$

```
display(Eq(y, zero_kernel_y))
display(N(Eq(y, zero_kernel_y_subs), ROUND_CONST))
```

$$y = \frac{-cx - e}{2b}$$

$$y = 1.6 - 4.0x$$

Рисунок 3 – Нахождение частных производных по переменным для определения оптимальных стратегий

Беря во внимание, что x и y принимают неотрицательные значения для оптимальных стратегий, задаём их кусочно. Находим решение игры, решая систему из двух кусочно-заданных выражений для x и y и подставляя полученные значения в функцию ядра H (см. рисунок 4).

Учитывая, что $x, y \geq 0$, для оптимальных стратегий имеем:

```
# Кусочно заданная функция относительно y.
psi_y = sympy.Piecewise(
    (zero_kernel_x, y >= -d / c),
    (0, y < -d / c)
)
psi_y_subs = psi_y.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Кусочно заданная функция относительно x.
phi_x = sympy.Piecewise(
    (zero_kernel_y, x <= -e / c),
    (0, x > -e / c)
)
phi_x_subs = phi_x.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
```

```
display(Eq(abc.psi, psi_y))
display(N(Eq(abc.psi, psi_y_subs), ROUND_CONST))
```

$$\psi = \begin{cases} \frac{-cy-d}{2a} & \text{for } y \geq -\frac{d}{c} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\psi = \begin{cases} 0.333y - 0.0667 & \text{for } y \geq 0.2 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

```
display(Eq(abc.phi, phi_x))
display(N(Eq(abc.phi, phi_x_subs), ROUND_CONST))
```

$$\phi = \begin{cases} \frac{-cx-e}{2b} & \text{for } x \leq -\frac{e}{c} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\phi = \begin{cases} 1.6 - 4.0x & \text{for } x \leq 0.4 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

```
optimal_solution = sympy.solve((
    Eq(x, zero_kernel_x_subs),
    Eq(y, zero_kernel_y_subs),
))
x_opt, y_opt = optimal_solution.values()

saddle_point_value = float(kernel_func_subs(x_opt, y_opt))
print(f"Решение игры: \n"
      f"H({x_opt:.2f}, {y_opt:.2f}) = {saddle_point_value:.2f}")
```

Решение игры:
 $H(0.20, 0.80) = -0.60$

Рисунок 4 – Решение системы уравнений и нахождение решения непрерывной выпукло-вогнутой игры аналитическим методом

Таким образом получили точное решение игры: $x = 0,2$; $y = 0,8$; $H = -0,6$.

2. Численный метод решения

Для решения игры с непрерывным ядром используем метод аппроксимации функции выигрышей на сетке. С каждой итерацией алгоритма будем увеличивать шаг сетки. Если в матрице игры, полученной на итерации N , не будет седловой точки, будем применять уже известный численный метод Брауна-Робинсон для отыскания численного решения квадратной матричной игры размерности $N+1$.

Остановку алгоритма будем производить исходя из суммарного изменения оценки цены игры за k последних итераций (по умолчанию: $k = 5$), которое должно быть не больше заданного значения точности ($\varepsilon = 0,1$). С ростом числа итераций, k необходимо увеличивать. Результат работы алгоритма представлен ниже:

N = 2 (шаг: 0.500)

Таблица стратегий (игрока А)				
Стратегии	b1	b2	b3	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.562	-0.917	-0.917
a2	-1.583	-1.312	-0.833	-1.583
a3	-5.667	-4.562	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.562	-0.833	

Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:

$x = 0.000$; $y = 0.500$; $H = -0.872$

N = 3 (шаг: 0.333)

Таблица стратегий (игрока А)					
Стратегии	b1	b2	b3	b4	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.398	-0.704	-0.917	-0.917
a2	-0.778	-0.806	-0.741	-0.583	-0.806
a3	-2.667	-2.324	-1.889	-1.361	-2.667
a4	-5.667	-4.954	-4.148	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.398	-0.704	-0.583	

Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:

$x = 0.000$; $y = 0.000$; $H = -0.727$

N = 4 (шаг: 0.250)

Таблица стратегий (игрока А)						
Стратегии	b1	b2	b3	b4	b5	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.307	-0.562	-0.766	-0.917	-0.917
a2	-0.479	-0.578	-0.625	-0.620	-0.562	-0.625
a3	-1.583	-1.474	-1.312	-1.099	-0.833	-1.583
a4	-3.312	-2.995	-2.625	-2.203	-1.729	-3.312
a5	-5.667	-5.141	-4.562	-3.932	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.307	-0.562	-0.620	-0.562	

Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:

$x = 0.000$; $y = 0.500$; $H = -0.591$

N = 5 (шаг: 0.200)

Таблица стратегий (игрока А)							
Стратегии	b1	b2	b3	b4	b5	b6	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.250	-0.467	-0.650	-0.800	-0.917	-0.917
a2	-0.333	-0.450	-0.533	-0.583	-0.600	-0.583	-0.600
a3	-1.067	-1.050	-1.000	-0.917	-0.800	-0.650	-1.067
a4	-2.200	-2.050	-1.867	-1.650	-1.400	-1.117	-2.200
a5	-3.733	-3.450	-3.133	-2.783	-2.400	-1.983	-3.733
a6	-5.667	-5.250	-4.800	-4.317	-3.800	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.250	-0.467	-0.583	-0.600	-0.583	

Седловая точка найдена:
 $x = 0.200$; $y = 0.800$; $H = -0.600$

N = 6 (шаг: 0.167)

Таблица стратегий (игрока А)								
Стратегии	b1	b2	b3	b4	b5	b6	b7	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.211	-0.398	-0.562	-0.704	-0.822	-0.917	-0.917
a2	-0.250	-0.368	-0.463	-0.535	-0.583	-0.609	-0.611	-0.611
a3	-0.778	-0.803	-0.806	-0.785	-0.741	-0.674	-0.583	-0.806
a4	-1.583	-1.516	-1.426	-1.312	-1.176	-1.016	-0.833	-1.583
a5	-2.667	-2.507	-2.324	-2.118	-1.889	-1.637	-1.361	-2.667
a6	-4.028	-3.775	-3.500	-3.201	-2.880	-2.535	-2.167	-4.028
a7	-5.667	-5.322	-4.954	-4.562	-4.148	-3.711	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.211	-0.398	-0.535	-0.583	-0.609	-0.583	

Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:
 $x = 0.167$; $y = 0.667$; $H = -0.642$

N = 7 (шаг: 0.143)

Таблица стратегий (игрока А)									
Стратегии	b1	b2	b3	b4	b5	b6	b7	b8	MIN выигрыш А
a1	0.000	-0.182	-0.347	-0.495	-0.626	-0.740	-0.837	-0.917	-0.917
a2	-0.197	-0.311	-0.408	-0.488	-0.551	-0.597	-0.626	-0.638	-0.638
a3	-0.599	-0.645	-0.673	-0.685	-0.680	-0.658	-0.619	-0.563	-0.685
a4	-1.204	-1.182	-1.143	-1.087	-1.014	-0.923	-0.816	-0.692	-1.204
a5	-2.014	-1.923	-1.816	-1.692	-1.551	-1.393	-1.218	-1.026	-2.014
a6	-3.027	-2.869	-2.694	-2.502	-2.293	-2.066	-1.823	-1.563	-3.027
a7	-4.245	-4.019	-3.776	-3.515	-3.238	-2.944	-2.633	-2.304	-4.245
a8	-5.667	-5.372	-5.061	-4.733	-4.388	-4.026	-3.646	-3.250	-5.667
MAX проигрыш В	0.000	-0.182	-0.347	-0.488	-0.551	-0.597	-0.619	-0.563	

Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:
 $x = 0.286$; $y = 0.714$; $H = -0.645$

Таким образом численно найдено решение задачи:
 $x \approx 0.217$; $y \approx 0.727$; $H \approx -0.629$

Численное решение игры: $x \approx 0,217$; $y \approx 0,727$; $H \approx -0,629$.

3. Сравнительная оценка погрешностей вычислений

Полученные результаты и их приведены в сводной таблице 1. Таким образом полученное приближенное решение удовлетворяет заданной точности $\varepsilon \leq 0.1$.

Таблица 1 – Сводная таблица сравнительной оценки погрешностей

	Цена игры	Оптимальные стратегии в непрерывной игре	
		x	y
Аналитический метод	-0,600	0,200	0,800
Численный метод	-0,629	0,217	0,727
Абсолютная погрешность вычислений, Δ	0,029	0,017	0,073
Относительная погрешность вычислений, %	4,6	8,5	9,1

Вывод

В данной работе была исследована непрерывная антагонистическая выпукло-вогнутая игра двух лиц, а также аналитический и численный методы её решения.

Сначала было получено точное эталонное решение с помощью аналитического метода:

$$x = 0,2; y = 0,8; H = -0,6.$$

Численный метод недостатки аналитического метода за счёт уменьшения точности вычислений. Задав погрешность $\varepsilon \leq 0.1$, было получено следующее приближённое решение матричной игры:

$$x \approx 0,217; y \approx 0,727; H \approx -0,629.$$

В пункте 3 была рассмотрена сравнительная оценка погрешностей, где была осуществлена повторная проверка, что полученное решение точно с учётом заданного значения ε . Можно сделать вывод, что численный метод хорошо подходит для вычисления приближенного решения непрерывной выпукло-вогнутой игры.

ПРИЛОЖЕНИЕ А

Листинг реализации решения выпукло-вогнутой игры

continuous_convex-concave.ipynb

```
#!/usr/bin/env python
# coding: utf-8

# # Лабораторная работа №2
# **"Непрерывные выпукло-вогнутые игры"**
#
# **Выполнил: Александров А. Н., ИУ8-104**
#
# **Вариант: 1**
#
# ## Задание
# Функция ядра имеет вид:
#
# 
$$H(x, y) = ax^2 + by^2 + cxy + dx + ey,$$

#
# где:
#
# 

|    |      |      |      |      |
|----|------|------|------|------|
| a  | b    | c    | d    | e    |
| -5 | 5/12 | 10/3 | -2/3 | -4/3 |


#
# Найти оптимальные стратегии непрерывной выпукло-вогнутой антагонистической игры аналитическим и численным методами.

# In[286]:

import logging

import sympy
from sympy import N, Eq, abc
# To represent multiple expressions in output of single cell.
from IPython.display import display

from game_theory.utils.continuous_games.convex_concave.numeric import NumericMethod

logging.basicConfig(level=logging.INFO, format='%(message)s')

# In[287]:

ROUND_CONST: int = 3
A, B, C, D, E = (
    -5,
    5 / 12,
    10 / 3,
    -2 / 3,
    -4 / 3,
)

# ## 1. Аналитическое решение

# In[288]:

# Входные параметры: коэффициенты функции ядра.
a, b, c, d, e = sympy.var(("a", "b", "c", "d", "e"))
# Переменные.
x, y = sympy.symbols(("x", "y"))

# Задание функции ядра.
kernel_func = sympy.Lambda(
    (x, y),
    a * x ** 2 + b * y ** 2 + c * x * y + d * x + e * y,
)
kernel_func_subs = kernel_func.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(kernel_func)
N(kernel_func_subs, ROUND_CONST)

# In[289]:

kernel_xx = sympy.diff(kernel_func(x, y), x, 2, evaluate=False)
kernel_xx_eval = kernel_xx.doit()
```

```

kernel_xx_subs = kernel_xx_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(Eq(kernel_xx, kernel_xx_eval))
N(Eq(kernel_xx_eval, kernel_xx_subs), ROUND_CONST)

# In[290]:

kernel_yy = sympy.diff(kernel_func(x, y), y, 2, evaluate=False)
kernel_yy_eval = kernel_yy.doit()
kernel_yy_subs = kernel_yy_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

display(Eq(kernel_yy, kernel_yy_eval))
N(Eq(kernel_yy_eval, kernel_yy_subs), ROUND_CONST)

# In[291]:

is_convex_concave: bool = kernel_xx_subs < 0 < kernel_yy_subs
assert is_convex_concave, (
    "Игра не является выпукло-вогнутой, т.к. для функции ядра одновременно не выполняется оба условия:
\n"
    f"H_xx = {2 * a:.2f} < 0 и H_yy = {2 * b:.2f} > 0"
)

# Для нахождения оптимальных стратегий найдем производные функции ядра по каждой переменной

# In[292]:

# Производная по x.
kernel_x = sympy.diff(kernel_func(x, y), x, evaluate=False)
kernel_x_eval = kernel_x.doit()
kernel_x_subs = kernel_x_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Производная по y.
kernel_y = sympy.diff(kernel_func(x, y), y, evaluate=False)
kernel_y_eval = kernel_y.doit()
kernel_y_subs = kernel_y_eval.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

# In[293]:

display(Eq(kernel_x, kernel_x_eval))
N(Eq(kernel_x_eval, kernel_x_subs), ROUND_CONST)

# In[294]:

display(Eq(kernel_y, kernel_y_eval))
N(Eq(kernel_y_eval, kernel_y_subs), ROUND_CONST)

# После приравнивания производных к нулю получим

# In[295]:

# Выражаем решение производной через x.
zero_kernel_x = sympy.solve(Eq(kernel_x_eval, 0), x)
zero_kernel_x_subs = zero_kernel_x.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Выражаем решение производной через y.
zero_kernel_y = sympy.solve(Eq(kernel_y_eval, 0), y)
zero_kernel_y_subs = zero_kernel_y.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

# In[296]:

display(Eq(x, zero_kernel_x))
display(N(Eq(x, zero_kernel_x_subs), ROUND_CONST))

# In[297]:

display(Eq(y, zero_kernel_y))
display(N(Eq(y, zero_kernel_y_subs), ROUND_CONST))

# Учитывая, что  $x, y \geq 0$ , для оптимальных стратегий имеем:

```

```

# In[298]:

# Кусочно заданная функция относительно y.
psi_y = sympy.Piecewise(
    (zero_kernel_x, y >= -d / c),
    (0, y < -d / c)
)
psi_y_subs = psi_y.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})
# Кусочно заданная функция относительно x.
phi_x = sympy.Piecewise(
    (zero_kernel_y, x <= -e / c),
    (0, x > -e / c)
)
phi_x_subs = phi_x.subs({a: A, b: B, c: C, d: D, e: E})

# In[299]:

display(Eq(abc.psi, psi_y))
display(N(Eq(abc.psi, psi_y_subs), ROUND_CONST))

# In[300]:

display(Eq(abc.phi, phi_x))
display(N(Eq(abc.phi, phi_x_subs), ROUND_CONST))

# In[301]:

optimal_solution = sympy.solve((
    Eq(x, zero_kernel_x_subs),
    Eq(y, zero_kernel_y_subs),
))
x_opt, y_opt = optimal_solution.values()

saddle_point_value = float(kernel_func_subs(x_opt, y_opt))
print(f"Решение игры: \n"
      f"H({x_opt:.2f}, {y_opt:.2f}) = {saddle_point_value:.2f}")

# ## 2. Численное решение
# Для решения игры с непрерывным ядром используем метод аппроксимации функции выигрышей на сетке.

# In[302]:

numeric_method = NumericMethod(kernel_func_subs)

# In[303]:

x_opt, y_opt, game_price_estimate = numeric_method.solve()

# In[304]:

print(f"Решение игры: \n"
      f"x ≈ {x_opt:.2f}, y ≈ {y_opt:.2f}; H ≈ {game_price_estimate:.2f}")

```

```

"""Численный метод решения выпукло-вогнутых игр с непрерывным ядром."""
import logging
from collections import deque

import numpy as np
import sympy
from sympy.core import function

from game_theory.utils.continuous_games.exceptions import ContinuousGameException
from game_theory.utils.continuous_games.types import SizeType, ValueType
from game_theory.utils.matrix_games.brown_robinson.brown_robinson import BrownRobinson
from game_theory.utils.matrix_games.game_matrix import GameMatrix

_logger = logging.getLogger(__name__)

class NumericMethod:
    """
    Численный метод решения выпукло-вогнутых игр с непрерывным ядром.
    """

    def __init__(self, kernel_func: function.Lambda, accuracy: float = 0.1, deltas_count: SizeType = 3):
        # Функция ядра непрерывной выпукло-вогнутой игры.
        self.kernel_func: function.Lambda = kernel_func
        # Точность численного метода.
        self.accuracy: float = accuracy
        # Разности между соседними вычисленными значениями цены игры на итерациях.
        max_len: SizeType = deltas_count
        self.__deltas: deque[float] = deque(maxlen=max_len)
        self.__estimates: deque[tuple[float, float, ValueType]] = deque(maxlen=max_len)

        # Проверяем, что игра является выпукло-вогнутой.
        x, y = sympy.symbols(("x", "y"))
        kernel_xx = sympy.diff(self.kernel_func(x, y), x, 2)
        kernel_yy = sympy.diff(self.kernel_func(x, y), y, 2)
        if not (kernel_xx < 0 < kernel_yy):
            err_msg = (
                "Игра не является выпукло-вогнутой, "
                "т.к. для функции ядра одновременно не выполняется оба условия: \n"
                f"H_xx = {kernel_xx:.2f} < 0 и H_yy = {kernel_yy:.2f} > 0"
            )
            raise ContinuousGameException(err_msg)

    def solve(self) -> tuple[float, float, ValueType]:
        n = 2
        prev_game_price_estimate, game_price_estimate = None, None
        while len(self.__deltas) == 0 or sum(self.__deltas) > self.accuracy:
            _logger.info(f"N = {n} (war: {1 / n:.3f})")
            grid_game_matrix = GameMatrix(self._generate_grid_approximation_matrix(n))
            _logger.info(grid_game_matrix)

            # Проверка седла.
            i, lgp_value = grid_game_matrix.lowest_game_price
            j, hgp_value = grid_game_matrix.highest_game_price
            if lgp_value == hgp_value:
                game_price_estimate = lgp_value
                x_estimate, y_estimate = i / n, j / n
                _logger.info("Седловая точка найдена:")
            else:
                br_method = BrownRobinson(grid_game_matrix, accuracy=self.accuracy)
                br_method.solve()
                game_price_estimate = br_method.game_price_estimation
                # _logger.info(f"Оценка для цены игры: {game_price_estimate}")
                x_mixed_strategies, y_mixed_strategies = br_method.mixed_strategies
                # _logger.info(f"Смешанные стратегии:\n X = {x_mixed_strategies}\n Y = {y_mixed_strategies}")
                x_estimate, y_estimate = (np.argmax(x_mixed_strategies) / n,
                    np.argmax(y_mixed_strategies) / n)
                _logger.info("Седловой точки нет. Решение методом Брауна-Робинсон:")

            _logger.info(f"x = {x_estimate:.3f}; y = {y_estimate:.3f}; H = {game_price_estimate:.3f}\n")
            if prev_game_price_estimate is not None:
                # Добавляем разность между оценками цен игры на текущей и предыдущей итерации в deque.
                self.__push_estimates(
                    delta=np.abs(game_price_estimate - prev_game_price_estimate),
                    x_est=x_estimate,
                    y_est=y_estimate,
                    game_price_est=game_price_estimate,
                )
            prev_game_price_estimate = game_price_estimate

```

```

        n += 1

        x_estimate, y_estimate, game_price_estimate = (
            np.mean([est_tuple[i] for est_tuple in self.__estimates]) for i in range(3)
        )
        _logger.info(
            "Таким образом численно найдено решение задачи:\n"
            f"x ≈ {x_estimate:.3f}; y ≈ {y_estimate:.3f}; H ≈ {game_price_estimate:.3f}"
        )

        return x_estimate, y_estimate, game_price_estimate

def __generate_grid_approximation_matrix(self, iteration_number: int) -> np.ndarray:
    """
    Генерирует квадратную матрицу аппроксимации функции ядра (выигрышей) на сетке.
    Матрица имеет размерность `iteration_number` + 1
    Элемент матрицы a_ij = H(i / iteration_number; j / iteration_number), где H – функция ядра от
    двух переменных.
    :param int iteration_number: Размерность сетки.
    :return: Матрица сетки.
    """
    return np.array(
        [
            [
                float(self.kernel_func(i / iteration_number, j / iteration_number))
                for j in range(iteration_number + 1)
            ]
            for i in range(iteration_number + 1)
        ]
    )

def __push_estimates(self, delta: float, x_est: float, y_est: float, game_price_est: ValueType) ->
None:
    """Добавляем оценки результатов и разностей прироста цены игры в deque-контейнеры."""
    if len(self.__deltas) == self.__deltas.maxlen:
        self.__deltas.popleft()
        self.__estimates.popleft()

    self.__deltas.append(delta)
    self.__estimates.append((x_est, y_est, game_price_est))

```


ПРИЛОЖЕНИЕ Б

Ссылка на репозиторий с исходным кодом задачи

https://github.com/aaaaaaaalesha/10-game_theory