

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ БЕЛОРУССКИЙ
ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ

ФАКУЛЬТЕТ ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ И ИНФОРМАТИКИ

КАФЕДРА ИНФОРМАЦИОННЫХ СИСТЕМ УПРАВЛЕНИЯ

**Отчет по лабораторной работе №9
Вариант 2**

Бовта Тимофея Анатольевича
студента 3 курса
специальности «прикладная математика»

Преподаватель:
Д. Ю. Кваша

Минск, 2024 г.

1 Задача

Найти приближенное решение для игры с данной платежной матрицей

	B1	B2	B3
A1	1	-2	-1
A2	0	4	6
A3	-3	5	6
A4	8	-6	-6

Будем считать, что в первой партии игрок А воспользуется максиминной стратегией A_2 . При этом игрок А может получить выигрыши 0, 4, 6 при ответе игрока В стратегиями B_1, B_2, B_3 соответственно. С целью минимизации проигрыша игрок В применит в первой партии стратегию B_1 . В этом случае его проигрыш составит 1, 0, -3, 8 в зависимости от использования первым игроком одной из стратегий A_1, A_2, A_3, A_4 .

По формулам

$$\nu_1(k) = \frac{1}{k} \min_j a_j(k) \quad \nu_2(k) = \frac{1}{k} \max_i b_i(k)$$

определяем наименьший из выигрышей игрока А и наибольший из проигрышей игрока В по результатам первой партии.

Они равны соответственно

$$\nu_1(1) = 0, \quad \nu_2(1) = 8.$$

Приближенное значение цены игры будем находить по формуле:

$$\nu^* = (\max_k \nu_1(k) + \min_k \nu_2(k))/2.$$

В данном случае оно равно $\nu^* = 4$.

Таким образом выглядит одна итерация процесса решения задачи. Приведем еще одну итерацию.

Во второй партии игрок А с расчетом, что игрок В продолжит пользоваться стратегией B_1 применит для наибольшего выигрыша стратегию A_4 . При этом накопленные за две партии выигрыши игрока А при различных чистых стратегиях игрока В могут составить \$8, -2 \$ или 0. Следовательно, выбор игрока В падет на стратегию B_2 , которая даст ему наименьший проигрыш. Суммируем проигрыши игрока В за две партии при различных чистых стратегиях игрока А. Получим -1, 4, 2, 2 соответственно.

После разыгрывания двух партий наименьший накопленный выигрыш игрока А равен -2, а наибольший накопленный проигрыш игрока В равен 4. Разделив их на число партий $k = 2$, получаем оценки:

$$\nu_1(2) = -1, \quad \nu_2(2) = 2.$$

Вычислим приближенную стоимость игры:

$$\nu^* = (\max\{0, -1\} + \min\{8, 2\})/2 = 1.$$

Таким образом выглядит еще одна итерация процесса решения задачи. И так далее. Для упрощения приведем программную реализацию данного итерационного процесса по алгоритму, описанному выше.

```
[26]: import numpy as np
import pandas as pd

def strat(A):
    minrow = np.min(A, axis=1) # Минимальные значения каждой строки
    maxcolumn = np.max(A, axis=0) # Максимальные значения каждого столбца
    indrow = np.argmax(minrow) # Индекс максимального значения в minrow
    indcolumn = np.argmin(maxcolumn) # Индекс минимального значения в maxcolumn
    minmaxrow = np.max(minrow)+1
    maxminrow = np.min(maxcolumn)+1
    return (f'минимальные значения строк: {minrow}\n\
    максимальные значения столбцов: {maxcolumn}\n\
    оптимальная стратегия для A = {indrow = }\n\
    оптимальная стратегия для B = {indcolumn = }\n\
    цена игры = {1[indrow][indcolumn]/2 = }') if minmaxrow == maxminrow else
    → 'нет седловой точки'

def brown_robinsos_method(A, dataframe):
    A = np.array(A)
    itr = 0
    start = np.argmax(np.min(A, axis=1))
    if start >= len(A):
        sys.exit('выбранной стратегии не существует')
    gamma1 = []
    gamma2 = []
    idxA = [0 for _ in range(len(A))]
    idxB = [0 for _ in range(len(A[0]))]
    idxA[start] += 1
    lstart = np.copy(A[start])
    Δk = []
    k = 1
    while itr < 100:
        if k == 1:
            startold=start
            b = A[start].argmin()
            start = A.T[b].argmax()
            blist = np.copy(A.T[b])
            gamma1.append(lstart.min())
            gamma2.append(A.T[b].max())
            idxB[b] += 1
            verB=[A[startold][i] for i in range(len(A[startold]))]
            verA=[A.T[b][i] for i in range(len(A.T[b]))]
            Δk.append((lstart.min() + A.T[b].max())/2)
```

```

        dataframe=pd.concat([dataframe,
                               pd.DataFrame([pd.Series([k,startold+1]+verB+[np.
↪round(b+1)]+verA+[gamma1[k-1],
                                                    gamma2[k-1],
                                                    Δk[k-1]],
                               index=dataframe.columns)]]),
                               ignore_index=True)

    else:
        startold=start
        lstart += A[start]
        b = lstart.argmin()
        blist += A.T[b]
        start = blist.argmax()
        idxB[b]+=1
        verA=np.sum([np.multiply(A.T[i], idxB[i]) for i in
↪range(len(idxB))], axis=0)
        verB=np.sum([np.multiply(A[i], idxA[i]) for i in range(len(idxA))],
↪axis=0)
        gamma1.append(np.round((lstart.min() / k), 3))
        gamma2.append(np.round((blist.max() / k), 3))
        Δk.append(np.round(((np.array(gamma1).max()) + np.array(gamma2).
↪min())/2, 3))
        dataframe=pd.concat([dataframe,
                               pd.DataFrame([pd.Series(
                                   [k, startold+1]+verB.tolist()+[np.
↪round(b+1)]+verA.tolist()+[gamma1[k-1],
                                   gamma2[k-1],
                                   Δk[k-1]],
                                   index=dataframe.columns)]]),
                               ignore_index=True)

        idxA[start]+=1
        if gamma1[k-1]==gamma2[k-1]:
            break
        k += 1
        itr += 1
    return gamma1, gamma2, dataframe

def print_plot(g1, g2):
    import matplotlib.pyplot as plt
    x = [i for i in range(1, len(g1) + 1)]
    plt.figure(figsize=(12, 8)) # Установка более соответствующих пропорций
↪размеров графика
    plt.plot(x, g1, 'o-g', label="v1")
    plt.plot(x, g2, 'o-r', label="v2")
    plt.xlabel('k', fontsize=14) # Увеличение размера шрифта для метки оси x
    plt.ylabel('v', fontsize=14) # Увеличение размера шрифта для метки оси y

```

```

plt.xticks(fontsize=12) # Увеличение размера шрифта меток на оси x
plt.yticks(fontsize=12) # Увеличение размера шрифта меток на оси y
plt.legend(fontsize=12) # Увеличение размера шрифта для легенды
plt.grid(True)
plt.xticks(ticks=x)

A = np.array([[1, -2, 1], [0, 4, 6], [-3, 5, 6], [8, -6, -6]])
print(strat(A))
df=pd.DataFrame(columns=[['Номер партии, k', 'Номер стратегии A']+[f'p{i}k' for
↪i in range(1, len(A[0])+1)]+ ['Номер стратегии B']+[f"q{i}k" for i in
↪range(1, len(A)+1)]+['Оценка 1', 'Оценка 2', 'Приближенная цена игры']])
if strat(A) == 'нет седловой точки':
    g1, g2, df = brown_robinsos_method(A, df)
    print_plot(g1, g2)
df['Номер партии, k'] = df['Номер партии, k'].astype(int)
df['Номер стратегии A'] = df['Номер стратегии A'].astype(int)
df['Номер стратегии B'] = df['Номер стратегии B'].astype(int)
df

```

нет седловой точки

```

[26]:
Номер партии, k  Номер стратегии A  p1k  p2k  p3k  Номер стратегии B  q1k  \
0                1                2  0.0  4.0  6.0                1  1.0
1                2                4  8.0 -2.0  0.0                2 -1.0
2                3                2  8.0  2.0  6.0                2 -3.0
3                4                2  8.0  6.0 12.0                2 -5.0
4                5                2  8.0 10.0 18.0                1 -4.0
5                6                2  8.0 14.0 24.0                1 -3.0
6                7                2  8.0 18.0 30.0                1 -2.0
7                8                4 16.0 12.0 24.0                2 -4.0
8                9                2 16.0 16.0 30.0                1 -3.0

q2k  q3k  q4k  Оценка 1  Оценка 2  Приближенная цена игры
0  0.0 -3.0  8.0    0.000    8.000                4.000
1  4.0  2.0  2.0   -1.000    2.000                1.000
2  8.0  7.0 -4.0    0.667    2.667                1.334
3 12.0 12.0 -10.0    1.500    3.000                1.750
4 12.0  9.0 -2.0    1.600    2.400                1.800
5 12.0  6.0  6.0    1.333    2.000                1.800
6 12.0  3.0 14.0    1.143    2.000                1.800
7 16.0  8.0  8.0    1.500    2.000                1.800
8 16.0  5.0 16.0    1.778    1.778                1.778

```

