

| | | |
|-------------------------|-----------------------|-------------------------|
| Лабораторная работа № 3 | ФИО | Титов А.К. |
| | Группа | ИБТ - 360 |
| | Предмет | Методы принятия решений |
| | Вариант задания | 4 |
| | Дата отчета | |
| | Оценка | |
| | Подпись преподавателя | |

Цель работы

Исследовать методы принятия решений в условиях неопределенности (риска) на основе теории игр с природой.

Постановка задачи

Необходимо разработать программное обеспечение для поддержки принятия решения в условиях неопределенности (риска) на основе теории игр с природой. Программное обеспечение должно реализовывать следующие критерии: Минимаксный (Вальда), Сэвиджа, Байеса-Лапласа, Гурвица, Гермейера, Ходжа-Лемана.

Индивидуальный вариант

| | | | |
|----|-----|-----|-----|
| | 0.8 | 0.1 | 0.1 |
| П1 | 4 | 3 | 5 |
| П2 | 6 | 2 | 3 |
| П3 | 2 | 5 | -2 |

Ход выполнения лабораторной работы

Для решения задачи написан скрипт на языке Python 3.5.

| | |
|---|---|
| <p>На вход скрипта подается файл с данными в формате:</p> <p>$p_1; p_2; p_3; \dots; p_n$ $a_{11}; a_{12}; a_{13}; \dots; a_{1n}$ $\dots \dots \dots$ $a_{n1}; a_{n2}; a_{n3}; \dots; a_{nn}$</p> | <p>На выходе получаем файл с выходными данными в формате:</p> <p>$p_1; p_2; p_3; \dots; p_n; C_1; C_2; \dots; C_n$ $a_{11}; a_{12}; a_{13}; \dots; a_{1n}; C_{11}; C_{12}; \dots; C_{1n}$ $\dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots$ $a_{n1}; a_{n2}; a_{n3}; \dots; a_{nn}; C_{n1}; C_{n2}; \dots; C_{nn}$</p> |
| <p>Где P_1 – вероятность исхода I_1 A_{ij} – выигрыш в случае выбора I-ого решения и возникновения J-ого события C_i – наименование I-ого критерия C_{ji} – значение I-ого критерия для J-ого решения</p> | |

Результаты для тестового примера

| Input | | | | | | |
|------------------|------|---------|--------------|----------|-----------|------------|
| 0.8 | 0.1 | 0.1 | | | | |
| 4 | 3 | 5 | | | | |
| 6 | 2 | 3 | | | | |
| 2 | 5 | -2 | | | | |
| Output | | | | | | |
| [0.8, 0.1, 0.1] | Vald | Savidge | Laplas-Baies | Ghurvitz | Ghermeyer | Hojj-Leman |
| [4.0, 3.0, 5.0] | 3.0 | 2.0 | 4.0 | 4.0 | 3.2 | 6.5 |
| [6.0, 2.0, 3.0] | 2.0 | 4.0 | 5.3 | 4.0 | 4.8 | 5.65 |
| [2.0, 5.0, -2.0] | -2.0 | 7.0 | 1.9 | 1.5 | 1.6 | -2.05 |

Пояснение: | 3.0 | - таким образом выделяются лучшие значения критериев

Код программы

Функция main

```
def main():
    gurvitz_alpha = 0.5 #input("Введите коэффициент для критерия Гурвица [0,1]: ")
    hojj_leman_alpha = 0.5 #input("Введите коэффициент для критерия Ходжа Лемана [0;1]: ")

    input_data = matrix_to_float(read_data())
    print(input_data)
    probability_vector = input_data[0]
    payoff_matrix = input_data[1:]

    # Calculations
    vald = Vald_criterium(payoff_matrix)
    savidge = Savidge_criterium(payoff_matrix)
    laplas_baies = Laplas_Baies_criterium(probability_vector, payoff_matrix)
    ghurvitz = Ghurvitz_criterium(gurvitz_alpha, payoff_matrix)
    ghermeyer = Ghermeyer_criterium(probability_vector, payoff_matrix)
    hojj_leman = Hojj_Leman_criterium(hojj_leman_alpha, probability_vector,
    payoff_matrix)
```

Функции для расчета критериев

```
# Variuos criteries of "game with nature" teory
# Max(Mins)
def Vald_criterium(payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        criterium_row.append(min(row))

    value_of_best = max(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)

# Min(Max - Min)
def Savidge_criterium(payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        criterium_row.append(max(row) - min(row))

    value_of_best = min(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)

# Max(summ(a_i * q_i))
def Laplas_Baies_criterium(probability_vector, payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        criterium_for_row = 0.0
        for i in range(0, len(row)):
            criterium_for_row += row[i] * probability_vector[i]

        criterium_row.append(criterium_for_row)

    value_of_best = max(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)
```

```

# Max(alpha * min(row) + (1-alpha) * max(row))
def Ghurvitz_criterium(alpha, payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        criterium_row.append(alpha * min(row) + (1-alpha) * max(row))

    value_of_best = max(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)

# Min(Max(a_i*q_i of each in row))
def Ghermeyer_criterium(probability_vector, payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        inefficiency_row = []
        for i in range(0, len(row)):
            inefficiency_row.append(row[i] * probability_vector[i])

        criterium_for_row = max(inefficiency_row)
        criterium_row.append(criterium_for_row)

    value_of_best = min(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)

# Max(alpha * (a_i * q_i) + (1-alpha) * min(row))
def Hojj_Leman_criterium(alpha, probability_vector, payoff_matrix):
    criterium_row = []
    for row in payoff_matrix:
        criterium_for_row = 0.0
        for i in range(0, len(row)):
            criterium_for_row += (alpha * (row[i] * probability_vector[i]) +
                                   (1-alpha) * min(row))

        criterium_row.append(criterium_for_row)

    value_of_best = max(criterium_row)
    index_of_best = criterium_row.index(value_of_best)
    return highlight_best_value_row(criterium_row, index_of_best, value_of_best)

```