## МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э. Баумана

Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Систем обработки информации и управления»

ОТЧЕТ  Лабораторная работа №4  по дисциплине «Методы машинного обучения»	
Tema: «Реализация алгоритма Policy Iteration.»	
ИСПОЛНИТЕЛЬ:	Пи Япэинг
группа ИУ5И-21М	<u>Ли Яцзинь</u> Фио
ПРЕПОДАВАТЕЛЬ:	подпись'' Гапанюк Ю .Е
Москва - 2024	

## Задание:

На основе рассмотренного на лекции примера реализуйте алгоритм Policy Iteration для любой среды обучения с подкреплением (кроме рассмотренной на лекции среды Тоу Text / Frozen Lake) из библиотеки Gym (или аналогичной библиотеки).

Мы определяем матрицу перехода состояний и матрицу функции вознаграждения, а также пишем код Python для реализации алгоритма итеративной оценки политики. Выполните 20 итераций функции значения состояния, выведите функцию значения после каждой итерации и проанализируйте ее сходимость.

1. Определите матрицу перехода состояний и матрицу функции вознаграждения

Мы используем простой пример, чтобы представить проблему MDP с 3 состояниями и 2 действиями.

Матрица перехода состояний представляет собой массив 3x2x3, указывающий вероятность следующего состояния, соответствующего каждому состоянию и действию.

Матрица функции вознаграждения представляет собой массив 3x2, представляющий немедленную награду, соответствующую каждому состоянию и действию.

```
| Temporarian | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 100 | 1
```

Рисунок 1- Код шаг1

2. Написание итеративного алгоритма оценки политики

Рисунок 2.-Код шаг2

3. Определите начальную стратегию, запустите алгоритм оценки итеративной стратегии и выведите функцию значения состояния после каждой итерации.

```
return V

# 定义初始策略

# 这里简单地假设每个状态下都采取相同的策略,即均匀随机选择动作
num_states, num_actions, _ = np.shape(transition_probs)
policy = np.ones([num_states, num_actions]) / num_actions

# 运行迭代策略评估算法,输出每次迭代后的状态值函数
for i in range(1, 21):
    V = policy_evaluation(transition_probs, rewards, policy, max_iterations=i)
    print(f Iteration {i}: f)
    print(value Function: f)
```

Рисунок 3-Код шаг2

Value Function: [2.5 0.875 5.4375] Iteration 2: Value Function: [ 5.165625 4.65796875 10.04773438] Iteration 3: Value Function: [ 8.70847266 8.77052793 14.40913115] Value Function: [12.65535663 12.94951958 18.67932537] Iteration 5: Value Function: [16.76430585 17.14959767 22.91446152] Iteration 6: Value Function: [20.9366969 21.35751433 27.13598792] Iteration 7: Value Function: [25.13380576 25.56845312 31.35222052] Iteration 8: Value Function: [29.34053603 29.78056584 35.56639318] Iteration 9: Value Function: [33.55101075 33.99313523 39.77976421] Iteration 10: Value Function: [37.76294268 38.20588233 43.99282327] Value Function: [41.9754417 42.41869858 48.20576092]

Рисунок 4.-Функция значения состояния после каждой итерации