

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	Информатика и системы управления и искусственный интеллект
КАФЕДРА	Системы обработки информации и управления

## Лабораторная работа № 4 По курсу «Методы машинного обучения» На тему: «Реализация алгоритма Policy Iteration»

Подготовил:
Студент группы
ИУ5-25М Клюкин Н. А.
27.03.2024
Проверил:
Гапанюк Ю.Е.

2024 г.

• **Цель лабораторной работы**: ознакомление с базовыми методами обучения с подкреплением

## Задание

• На основе рассмотренного на лекции примера реализуйте алгоритм Policy Iteration для любой среды обучения с подкреплением (кроме рассмотренной на лекции

## Подключение библиотек

```
In [1]: import gym
  import numpy as np
  import matplotlib.pyplot as plt
  from pprint import pprint
```

## Ход работы

```
In [2]: class PolicyIterationAgent:
            Класс, эмулирующий работу агента
            def __init__(self, env):
                self.env = env
                # Пространство состояний
                self.observation dim = 48
                # Массив действий в соответствии с документацией
                self.actions_variants = np.array([3,2,1,0])
                # Задание стратегии (политики)
                # Карта 12х4 и 4 возможных действия
                self.policy_probs = np.full((self.observation_dim, len(self.actions_variant
                # Начальные значения для v(s)
                self.state_values = np.zeros(shape=(self.observation_dim))
                # Начальные значения параметров
                self.maxNumberOfIterations = 1000
                self.theta=1e-6
                self.gamma=0.99
            def print_policy(self):
                Вывод матриц стратегии
                print('Стратегия:')
                pprint(self.policy_probs)
            def policy_evaluation(self):
                Оценивание стратегии
                # Предыдущее значение функции ценности
                valueFunctionVector = self.state_values
                for iterations in range(self.maxNumberOfIterations):
                    # Новое значение функции ценности
                    valueFunctionVectorNextIteration=np.zeros(shape=(self.observation_dim))
                    # Цикл по состояниям
                    for state in range(self.observation_dim):
```

```
# Вероятности действий
                action_probabilities = self.policy_probs[state]
                # Цикл по действиям
                outerSum=0
                for action, prob in enumerate(action_probabilities):
                    innerSum=0
                    # Цикл по вероятностям действий
                    for probability, next_state, reward, isTerminalState in self.en
                        innerSum=innerSum+probability*(reward+self.gamma*self.state
                    outerSum=outerSum+self.policy_probs[state][action]*innerSum
                valueFunctionVectorNextIteration[state]=outerSum
           if(np.max(np.abs(valueFunctionVectorNextIteration-valueFunctionVector))
                # Проверка сходимости алгоритма
                valueFunctionVector=valueFunctionVectorNextIteration
                break
           valueFunctionVector=valueFunctionVectorNextIteration
        return valueFunctionVector
   def policy_improvement(self):
       Улучшение стратегии
        qvaluesMatrix=np.zeros((self.observation_dim, len(self.actions_variants)))
        improvedPolicy=np.zeros((self.observation_dim, len(self.actions_variants)))
        # Цикл по состояниям
       for state in range(self.observation_dim):
           for action in range(len(self.actions_variants)):
                for probability, next_state, reward, isTerminalState in self.env.P[
                    qvaluesMatrix[state,action]=qvaluesMatrix[state,action]+probabi
            # Находим лучшие индексы
           bestActionIndex=np.where(qvaluesMatrix[state,:]==np.max(qvaluesMatrix[s
            # Обновление стратегии
           improvedPolicy[state,bestActionIndex]=1/np.size(bestActionIndex)
        return improvedPolicy
   def policy_iteration(self, cnt):
       Основная реализация алгоритма
        policy_stable = False
        for i in range(1, cnt+1):
           self.state_values = self.policy_evaluation()
            self.policy_probs = self.policy_improvement()
        print(f'Алгоритм выполнился за {i} шагов.')
def play_agent(agent):
   env2 = gym.make('CliffWalking-v0', render_mode='human')
   state = env2.reset()[0]
   done = False
   while not done:
        p = agent.policy_probs[state]
        if isinstance(p, np.ndarray):
```

```
action = np.random.choice(len(agent.actions_variants), p=p)
        else:
           action = p
        next_state, reward, terminated, truncated, _ = env2.step(action)
        env2.render()
       state = next_state
       if terminated or truncated:
           done = True
def main():
   # Создание среды
   env = gym.make('CliffWalking-v0')
   env.reset()
   # Обучение агента
   agent = PolicyIterationAgent(env)
   agent.print_policy()
   agent.policy_iteration(1000)
   agent.print_policy()
   # Проигрывание сцены для обученного агента
   play_agent(agent)
if __name__ == '__main__':
   main()
```

```
Стратегия:
array([[0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25],
       [0.25, 0.25, 0.25, 0.25]])
Алгоритм выполнился за 1000 шагов.
Стратегия:
array([[0.
                  , 0.5
                               , 0.5
                                            , 0.
                                                        ],
       [0.33333333, 0.33333333, 0.33333333, 0.
                                                        ],
                  , 0.
                               , 1.
                                            , 0.
       [0.
                                                        ],
       [0.
                  , 0.
                               , 1.
                                           , 0.
                                                        ],
       [0.
                  , 0.
                               , 1.
                                           , 0.
                                                        ],
```

```
, 0.
[0.
                   , 1.
                              , 0.
                                          ],
         , 0.
[0.
                    , 1.
                               , 0.
                                          ],
[0.
                               , 0.
         , 0.
                    , 1.
                                          ٦,
[0.
         , 0.
                   , 1.
                               , 0.
                                          ],
[0.
         , 0.
                    , 1.
                               , 0.
                                          ],
[0.33333333, 0.
                   , 0.33333333, 0.33333333],
         , 0.
[0.
                    , 0.5 , 0.5
                              , 0.
[0.
         , 0.
                   , 1.
                                          ],
[0.
                   , 0.5
         , 0.5
                              , 0.
                                          ],
[0.
                    , 0.5
                               , 0.
         , 0.5
                                          ],
         , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
[0.
[0.
         , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
        , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
[0.
        , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
[0.
[0.
        , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
         , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
[0.
                , 0.5
                            , 0.5
[0.
         , 0.
                   , 0.5
[0.
        , 0.
                               , 0.5
                                          ],
                   , 1.
                               , 0.
         , 0.
[0.
[0.
         , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
        , 0.5 , 0. , 0.5
                             , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
                              , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
[0.33333333, 0.33333333, 0.
                              , 0.33333333],
[0.
        , 0.5 , 0.
                               , 0.5
         , 0.33333333, 0.33333333, 0.33333333],
[0.33333333, 0., [0.333333333, 0.33333333],
                   , 0.
[0.5
     , 0.
                          , 0.5
                   , 0.
[1.
         , 0.
                              , 0.
                                          ],
[1.
         , 0.
                   , 0.
                               , 0.
                                          ],
         , 0.
                    , 0.
                               , 0.
[1.
                                          ],
         , 0.
                   , 0.
                               , 0.
[1.
                                          ],
                   , 0.
         , 0.
[1.
                              , 0.
                                          ],
[1.
         , 0.
                   , 0.
                              , 0.
                                          ],
[1.
         , 0.
                    , 0.
                               , 0.
                                          ],
[1.
                    , 0.
                               , 0.
         , 0.
                                          ],
        , 0.5
[0.5
                    , 0.
                               , 0.
                                          ],
[0.33333333, 0.33333333, 0.33333333, 0.
                                          ]])
```

```
c:\Users\NKliukin\Code\bmstu\mmo_2_2024\venv\Lib\site-packages\gym\utils\passive_env
_checker.py:233: DeprecationWarning: `np.bool8` is a deprecated alias for `np.bool_
`. (Deprecated NumPy 1.24)
  if not isinstance(terminated, (bool, np.bool8)):
```