Reinforcement Learning Task1

姚冠宇 2020211260070

策略迭代收敛过慢,用价值迭代,4x4格子两步收敛,两种方法代码都已一并提交

先展示最终结果:

价值迭代: (两轮收敛)

```
yaoguanyu@MacBook-Air ~ % /usr/local/bin/python3 /User
 第1轮迭代结果
 状态价值:
  0.000 0.000 -1.000 -1.000
  0.000 -1.000 -1.000 -1.000
 -1.000 -1.000 -1.000 0.000
 -1.000 -1.000 0.000 0.000
 策略:
 EEEE <000 <000 <v>^
 000^ <00^ <v>^ 0000
 000^ <v>^ 0v>0 0v00
 <v>^ 00>0 00>0 EEEE
 第2轮迭代结果
 状态价值:
  0.000 0.000 -1.000 -1.900
  0.000 -1.000 -1.900 -1.000
 -1.000 -1.900 -1.000 0.000
 -1.900 -1.000 0.000 0.000
 策略:
 EEEE <000 <000 <V00
 000^ <00^ <V>^ 0V00
 000^ <v>^ 0v>0 0v00
 00>^ 00>0 00>0 EEEE
 价值迭代一共进行2轮
 状态价值:
  0.000 0.000 -1.000 -1.900
  0.000 -1.000 -1.900 -1.000
 -1.000 -1.900 -1.000 0.000
 -1.900 -1.000 0.000 0.000
 策略:
 EEEE <000 <000 <v00
 000^ <00^ <V>^ 0V00
 000^ <v>^ 0V>0 0V00
 00>^ 00>0 00>0 EEEE
```

策略代表了处于该位置agent会采取什么动作,可以调整环境大小。

策略迭代: (三轮就策略就收敛了没必要到第10轮,这里的轮次是指策略提升的轮次)

```
策略:
EEEE <000 <000 <V00
000^ <00^ <V>^ 0v00
000^ <V>^ 0v>0 0v00
000^ <00> 00>0 EEEE
第7轮策略迭代结果
状态价值:
-0.000 -0.000 -0.250 -0.306
-0.000 -0.250 -0.306 -0.250
-0.306 -0.250 -0.000
-0.306 -0.250 -0.000
策略:

EEEE <000 <000 <v00
000^ <v0^ <v>^ 0v0
000^ <v0^ <v0^ 0v0
000^ 0000 EEEE
最终的状态价值函数:
状态价值。
一0.000 -0.250 -0.306 -0.250
-0.250 -0.306 -0.250 -0.000
-0.306 -0.250 -0.000 -0.000
策略:

EEEE <000 <000 <v0
000^ <v0^ <v0^ 0v0
000^ 0v0
```

代码注释已经在程序中给出不再赘述,这里大概讲解一下程序结构方便理 解

总共定义了三个类一个方法:

class ValueIteration 和 class PolicyIteration 分别代表做策略迭代和价值迭代的agent

class env主要是环境,需要给出奖励值和转移函数

def print_agent()方法是将agent的状态价值函数和在每个位置的动作可视化 打印出来方便查看

先讲解class env

存储了每个位置的奖励值,query函数输入当前位置和动作,给出奖励,下一个时刻的位置和转移概率。

剩下两个智能体的class结构比较类似,主要存储环境,状态价值和在每个 状态的动作。剩下的区别主要是策略迭代和状态迭代算法带来的区别。

最后在主程序可以自定义行列数(可以不是4行4列),然后输入0或1来查 看策略迭代或价值迭代的结果。