

强化学习-习题

1. 给定如下图 (a) 所示的 2×3 网格。状态 1 为初始状态，状态 6 为目标状态。当到达状态 6 时，智能体获得 +10 的奖励值，并结束这一局的交互。到达状态 1-5 均会导致 -1 的奖励值。每个状态可以执行 up、down、left、right 四个动作。假设当前的所有状态的 Q 值表如下图 (b) 所示，并且智能体采取贪心策略 (Greedy)。试回答以下问题。

4	5	Finish 6
Start 1	2	3

(a)

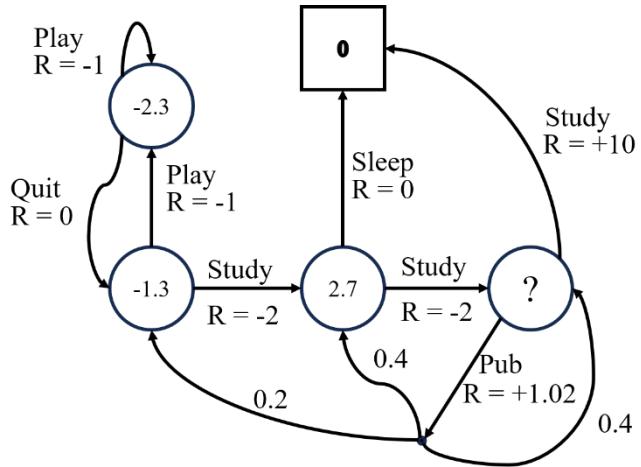
$Q(1, \text{up})=4$	N/A	N/A	$Q(1, \text{right})=3$
$Q(2, \text{up})=6$	N/A	$Q(2, \text{left})=3$	$Q(2, \text{right})=8$
$Q(3, \text{up})=9$	N/A	$Q(3, \text{left})=7$	N/A
N/A	$Q(4, \text{down})=2$	N/A	$Q(4, \text{right})=5$
N/A	$Q(5, \text{down})=6$	$Q(5, \text{left})=5$	$Q(5, \text{right})=8$

(b)

- (a) 假设环境模型已知，状态转移概率为 1，折扣因子 $\gamma = 0.9$ 。请根据值函数定义，计算执行一次更新以后的 $Q(3, \text{left})$ 值是多少？
- (b) 假设学习率 $\alpha = 0.2$ ，折扣因子 $\gamma = 0.8$ ，给定轨迹：状态 1 \rightarrow right \rightarrow 状态 2 \rightarrow up \rightarrow 状态 5 \rightarrow right \rightarrow 6，请使用时序差分 (Temporal Difference) 公式更新这条轨迹上的 Q 值函数。

2. 给定如下图所示的 MDP，其中图中的节点（圆圈或正方形）均表示状态，且节点里面的数值表示此状态迭代若干次后的值函数 V 。除了问号节点外，节点与节点之间的边表示可行的动作，边上的 R 表示执行此动作带来的奖励值。对于每个状态而言，不同动作被选择的概率均相同。问号节点可以执行 Study 和 Pub 两个动作，执行 Study 动作会带来奖励值 +10，并转移到正方形节点，执行 Pub 动作会带来奖励值 +1.02，且分别以 0.2、0.4、0.4 的概率转移到下一个状态。

- (a) 假设 $\gamma=1$ ，计算图中问号处节点的值函数 V 。
 (b) 根据 V 值和 Q 值之间的关系，计算图中所有状态动作对的 Q 值。



3. 考虑如下的三个 MDP:

(1) MDP 1:

- 1) 转移函数: $P(s_1|s_1, a_1) = 1, P(s_2|s_1, a_2) = 1, P(s_2|s_2, a_1) = 1, P(s_2|s_2, a_2) = 1$
- 2) 奖励函数: $R(s_2|s_1, a_2) = 1, \text{否则为 } 0$

(2) MDP 2:

- 1) 转移函数: $P(s_1|s_1, a_1) = 1, P(s_2|s_1, a_2) = 1, P(s_2|s_2, a_1) = 1, P(s_2|s_2, a_2) = 1$
- 2) 奖励函数: $R(s_2|s_2, a_1) = 1, R(s_2|s_2, a_2) = 1, \text{否则为 } 0$

(3) MDP 3:

- 1) 转移函数: $P(s_1|s_1, a_1) = 1, P(s_2|s_1, a_2) = 1, P(s_1|s_2, a_1) = 1, P(s_2|s_2, a_2) = 1$
- 2) 奖励函数: $R(s_1|s_1, a_1) = 1, R(s_2|s_2, a_2) = 1, \text{否则为 } 0$

(a) 假设 $\gamma = 1$, 对于状态 s_1 来说, 是否存在一个策略使得状态 s_1 的值函数无限大? 如果不存在这样一个策略, 请给出使得状态 s_1 的值函数最大的策略。

(b) 当 $\gamma = 1 - \epsilon$, 其中 ϵ 是一个很小的正数, 给出上述三个 MDP 的最优策略。若有存在多个最优策略, 只需给出其中的一个。