值迭代与策略迭代

16337341 朱志儒

一、 值迭代算法

值迭代算法的贝尔曼方程如下:

$$V_{k+1}(s) \leftarrow \max_{a} \sum_{s'} T(s, a, s') [R(s, a, s') + \gamma V_k(s')]$$

值迭代算法步骤:

- 1. 初始化所有 V(s);
- 2. 对于所有的状态,根据贝尔曼方程对状态值更新。对于状态 s 的可执行的每个动作 a, 计算执行该动作后到达下一状态的期望值,取期望值最大的价值作为状态 s 的 状态值 V(s),循环执行本步骤直到所有状态值 V(s)收敛;
- 3. 在第二步中每个状态 s 计算得到的最大的期望值所对应的动作 a 就是在该状态 s 下 最应该执行的动作,这就是最优策略。

在本次实验中,状态是指机器人在 Grid World 中所处的位置,动作是指机器人向上、 左、右的移动。在贝尔曼方程中,方程右边是指在状态 s 下,执行动作 a,将有不同的概率 到达不同的下一状态,然后计算它们的期望。而机器人在 Grid World 中,它执行一个动作 后将到达唯一的下一状态,例如,机器人在初始位置(1,1),执行向上走的动作,到达唯 一的位置(2,1)而不可能到达其他位置,所以在本次实验中,贝尔曼方程将变成:

$$V_{k+1} \leftarrow \max_{\alpha} [R(s, \alpha, s') + \gamma V_k(s')]$$

实现后,设 $\gamma = 0.9$,结果如下(每次迭代时各个状态所对应的值):

二、策略迭代算法

如上所述, 贝尔曼方程为:

$$V_{k+1} \leftarrow \max_{a} [R(s, a, s') + \gamma V_k(s')]$$

策略迭代算法步骤:

- 1. 初始化所有状态值 V(s)和策略π(s);
- 2. 在当前策略 π 下,计算根据贝尔曼方程迭代更新每一个状态的 V(s),直到所有 V(s) 均收敛;
- 3. 对于每个状态, 计算在该状态下所有动作的 $T = [R(s,a,s') + \gamma V_k(s')]$ 值, 最大 T 值 所对应的动作就是该状态下的新策略。更新完所有策略后, 如果所有状态的策略均没有改变, 说明策略已经稳定, 算法结束; 如果存在一个策略发生改变, 则回到第 2 步, 在新的策略下更新 V(s),重复 2、3 直到 V(s)和 $\pi(s)$ 都收敛, 算法结束;
- 4. 最后得到的π(s)就是最优策略。

实现后,设 $\gamma = 0.9$,结果如下(每次更新策略前各个状态所对应的值):