華中科技大學

研究生课程报告

姓	名	
学	号	M202573989
系、	年级	计算机科学与技术 25 级
类	别	全日制
报告	計科目	强化学习
日	期	2025年10月25日

华中科技大学研究生课程报告

目 录

1	引言		1
	1.1	Pacman 游戏	1
	1.2	基于值的强化学习方法	1
	1.3	报告结构	2
2	方法	原理与设计	3
	2.1	问题建模	3
	2.2	蒙特卡洛学习方法	3
	2.3	Q-Learning 方法	3
	2.4	近似 Q-Learning 方法	3
3	方法	实现	4
	3.1	环境实现	4
	3.2	蒙特卡洛学习实现	4
	3.3	Q-Learning 实现	4
	3.4	近似 Q-Learning 实现	4
4	实验	与分析	5
5	单纯	•	6

1 引言

在本次课程实验中,我们小组选择围绕《吃豆人》游戏环境,探索和实现了多种强化学习算法。其中我负责训练环境的搭建,并实现了蒙特卡洛学习(Monte Carlo Learning)、Q-Learning 以及 Approximate Q-Learning 三种基于值函数的强化学习方法。

1.1 Pacman 游戏

在《吃豆人》游戏中,玩家控制吃豆人(Pacman)在迷宫中上下左右移动,地图中存在固定数量的食物(food)和胶囊(capsule),以及随机移动的鬼(ghost)。当吃豆人吃掉所有食物时,游戏胜利。

游戏的基础规则可以简单概括为:吃豆人吃掉所有食物,游戏胜利;吃豆人碰到鬼,游戏失败。此外,当吃豆人吃掉胶囊后,一定时间内所有鬼会进入恐慌(scared)状态;此时吃豆人碰到鬼不会失败,而是变为吃掉鬼得分;而被吃掉的鬼会在地图中的固定位置复活,并解除恐慌。

《吃豆人》作为一个经典游戏,其状态空间大小适中,奖励结构清晰,既不过于简单也不过于复杂,适合算法的实现与测试;环境兼具确定性与随机性,鬼的随机移动增加了不确定性,考验算法的鲁棒性;此外,游戏具有长期规划特性,agent 需要在避开鬼和收集食物之间进行权衡,胶囊机制也增加了策略的多样性。

在本次实验中,我们选择《吃豆人》作为强化学习实验的环境,探索不同算 法在该环境下的表现与效果。

1.2 基于值的强化学习方法

强化学习方法可以大致分为基于值的方法(value-based)、基于策略的方法(policy-based)以及结合两者的混合方法(actor-critic)。基于值的强化学习方法通过估计一个值函数(如状态值函数 V(s) 或动作值函数 Q(s,a))来指导智能体的决策,是一类经典的 model-free 强化学习方法。

在本次实验中,我依次实现了蒙特卡洛学习、Q-Learning 以及 Approximate Q-Learning 三种算法。

华中科技大学研究生课程报告

蒙特卡洛学习与 Q-Learning 算法是相似的,两者都通过学习动作值函数 Q(s,a) 来指导决策,区别主要在于值函数的更新方式:蒙特卡洛学习基于完整 回合的实际回报进行更新,而 Q-Learning 则采用时序差分(Temporal Difference, TD)方法,每一步都可以进行增量式更新,学习效率更高。通过实现这两种相 对简单的方法,我加深了对强化学习基本原理和学习过程的理解。

然而,将 Q(s,a) 直接作为学习目标,面临着状态空间爆炸的问题。因此,我进一步实现了 Approximate Q-Learning 算法,通过手工设计的特征函数将高维状态映射到低维特征空间,再使用线性函数逼近来估计 Q 值,从而大大降低了状态空间的复杂度,使算法能够泛化到未见过的状态,并在更复杂的环境中取得良好的表现。

1.3 报告结构

本文的组织结构如下:

第2章介绍三种强化学习方法的原理与设计,包括问题的 MDP 建模、蒙特卡洛学习、Q-Learning 以及 Approximate Q-Learning 的基本原理和算法设计;

第3章详细阐述各算法的具体实现,包括强化学习训练环境的搭建、各算法的代码实现细节;

第 4 章展示实验结果与分析,对比三种算法在不同地图规模下的性能表现; 第 5 章对本次实验进行总结,并提出未来可能的改进方向。

2 方法原理与设计

- 2.1 问题建模
- 2.1.1 Pacman 游戏环境
- 2.1.2 马尔可夫决策过程建模
- 2.2 蒙特卡洛学习方法
- 2.2.1 基本原理
- 2.2.2 算法设计
- 2.3 Q-Learning 方法
- 2.3.1 基本原理
- 2.3.2 算法设计
- 2.4 近似 Q-Learning 方法
- 2.4.1 函数近似原理
- 2.4.2 特征设计
- 2.4.3 算法设计

华中科技大学研究生课程报告

3 方法实现

- 3.1 环境实现
- 3.2 蒙特卡洛学习实现
- 3.3 Q-Learning 实现
- 3.4 近似 Q-Learning 实现

4 实验与分析

5 总结