1. 笔记说明

一共有五篇

- 多智能体强化学习基本概念
- 多智能体的通信方式
- IPPO
- MADDPG
- VDN

参考资料

- 《多智能体强化学习基本概念》与《多智能体的通信方式》是学习了B站视频王树森的《深度强化学习》的P22与P23,主要是了解了一些基本的概念(<u>【王树森】深度强化学习(DRL)哔哩哔哩</u>bilibili)
- IPPO与MADDPG是阅读了《动手学深度强化学习》中的IPPO与MADDPG的网页拷贝(多智能体强化学习进阶(boyuai.com))
- VDN是参考了知乎的论文阅读做的笔记 (<u>VDN算法解析: Value-Decomposition Networks For Cooperative Multi-Agent Learning 知乎 (zhihu.com)</u>)

2.代码说明

代码一共有三部分

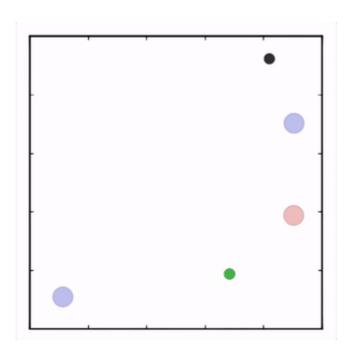
- IPPO
- MADDPG
- VDN

其中IPPO与MADDPG就是《动手学深度强化学习》里的源代码,而VDN是在MADDPG的框架上,结合了VDN的论文解析自己复现的,其实我也去找了一些Github上的VDN代码来看,但是很多都是多算法集合,可读性不高。再加上很多都使用了SMAC的环境,并且这个环境现在已经不维护了,我怎么下载都不成功(似乎是windows的问题?),因此没能跑通代码,没法更清楚地弄懂代码运行的过程。因此我就自己复现了,目前来看似乎复现的效果还不错。

3.VDN代码复现效果说明

3.1 环境说明

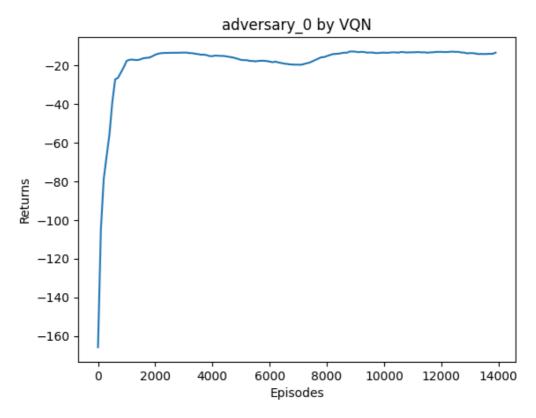
环境我采用的是MPE 中的 simple_adversary 环境作为代码实践的示例,如图所示。该环境中有 1 个红色的对抗智能体(adversary)、个蓝色的正常智能体,以及个地点(一般),这个地点中有一个是目标地点(绿色)。这个正常智能体知道哪一个是目标地点,但对抗智能体不知道。正常智能体是合作关系:它们其中任意一个距离目标地点足够近,则每个正常智能体都能获得相同的奖励。对抗智能体如果距离目标地点足够近,也能获得奖励,但它需要猜哪一个才是目标地点。因此,正常智能体需要进行合作,分散到不同的坐标点,以此欺骗对抗智能体。



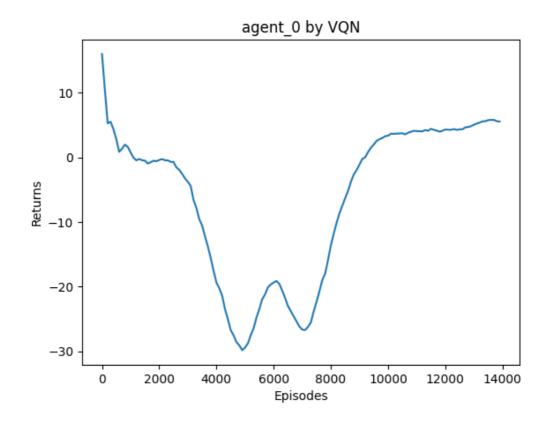
3.2 复现效果

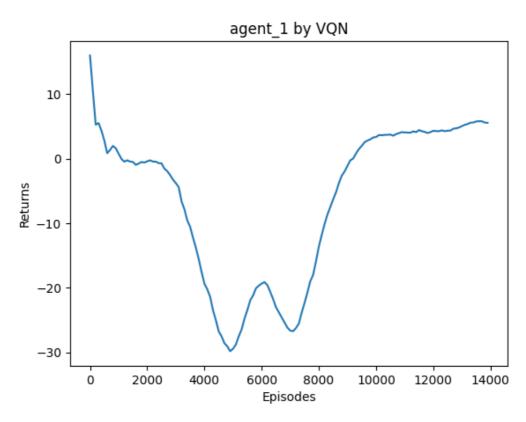
我们将对抗智能体的算法设置为DQN,将两个正常智能体的算法设置为VDN 复现的效果如下图所示

• 首先是对抗智能体的奖励图



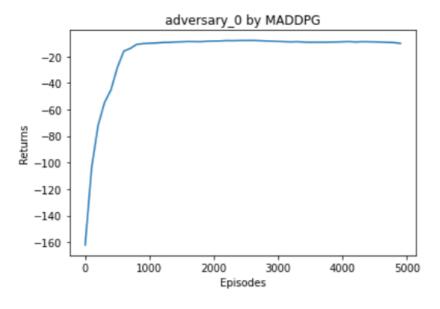
• 接下来是正常智能体的奖励图

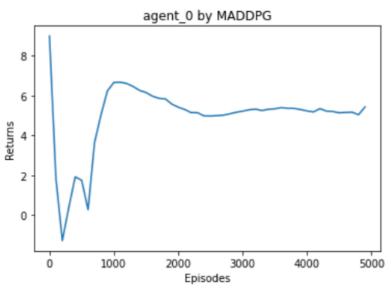


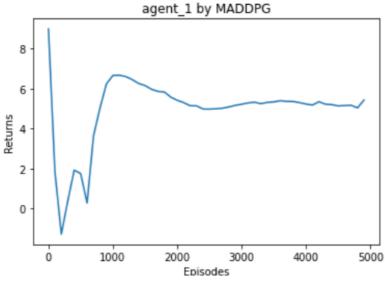


可以看到正常智能体最终保持了正向的回报,说明它们通过合作成功地占领了两个不同的地点,进而让对抗智能体无法知道哪个地点是目标地点。

• 与MADDPG对比







与MADDPG的效果进行对比,可以发现最后的收敛效果VDN还算不错,但是需要训练的局数会更多一些。

4.需要改进的问题

问题1:环境问题

mpe使用的是旧环境,我使用的mpe的版本是比较早的,目前官方已经不维护了,官方已经将mpe环境 迁移到了PettingZoo当中,并且这个版本要求gym的版本为10.1.5,这肯定和joyrl是不兼容的,后续需 要改为新版本。

我之前曾尝试将MADDPG的代码改到新版本上,新旧比较大的区别就是返回的观测值、奖励、动作之类的信息格式完全不一样,需要进行修改。但是我修改之后MADDPG直接不收敛了,后续需要进一步排查问题所在

问题2: 代码问题

目前的代码复用性不高,问题主要在于不能随意指定VDN的智能体数量,后续需要进一步修改,以便更好地整合到joyrl中