RLChina第五次习题课参考教程

题目要求:

动手:

- 1 报名
- 2 更新最新代码到本地
- 3 训练
- 4 提交

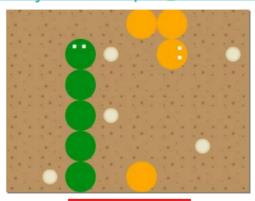
第五次作业 Submission 相关文章及资源:

RLChina第五次习题课参考教程

芜湖~~ 最后一次习题课了喔~

贪吃蛇1v1——同构多智能体纯竞争环境

• 及第擂台<u>http://www.jidiai.cn/compete_detail?compete=7</u>



- 双方分别控制一条蛇,在规定步数(50)内通过吃豆子增加长度
- 若一条蛇头撞上自己或另一条蛇的蛇身会死亡,并随机以长度3重生
- 最终在第50步时,蛇身长度更长的一方获胜

题目要求:

作业的目的: 竞赛

赛程赛制

- 赛程安排
 - 热身赛1提交截止: 8月23日(周一) 23:00
 - 热身赛2提交截止: 8月25日(周三) 23:00
 - 正赛提交截止: 8月27日(周五)23:00

作业要求

- 报名本次擂台
- 实现并训练贪吃蛇(1v1)游戏的多智体对抗算法
- 将算法、模型等提交到及第擂台
- 参与最终正赛,排名高于Jidi_random

动手:

1 报名

[竞赛详情 - 及第 Jidi (jidiai.cn)] (http://www.jidiai.cn/compete_detail?compete=7)

2 更新最新代码到本地

[SummerCourse2021: RLChina2021] (https://gitee.com/jidiai/summercourse2021/tree/main/course competition)

3 训练

默认是对自己的agent采用DQN, 对手采用random 算法,进行训练

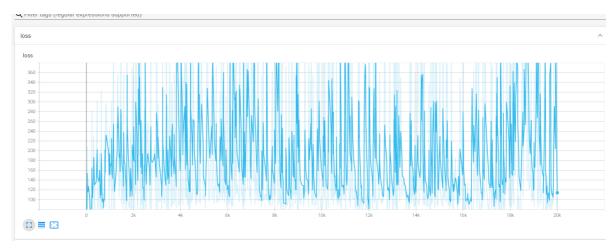
这版代码和snakes_3v3基本一致,可以对比的参考。

训练直接运行main.py即可。这里打印部分结果

```
[Episode 19994] score: 6.0 reward: 100.00
 1
                    loss 74.028
 3
    [Episode 19995] score: 1.0 reward: -20.00
                    loss 120.191
 5
    [Episode 19996] score: 16.0 reward: 100.00
 6
                    loss 141.101
    [Episode 19997] score: 3.0 reward: 100.00
 8
                    loss 103.523
9
    [Episode 19998] score: 3.0 reward: 100.00
                    loss 88.793
10
11
    [Episode 19999] score: 4.0 reward: 100.00
12
                    loss 522.823
13
    [Episode 20000] score: 1.0 reward: 100.00
                    loss 90.312
14
```

可视化一下训练结果:

loss:



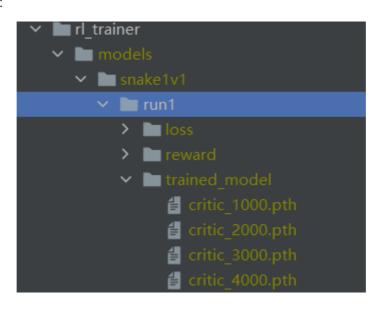
rewards:



从打印结果可以看到rewards的设计比较粗糙。

从图形化的score的结果看学习的效果并不是很显著

模型训练结果如下:



4 提交

这次的submission和 snakes_2p, snakes_3v3 很像,把训练好的模型加载进来即可。

这次最终的模型感觉也还凑合,直接提交训练20000轮的结果。

submission函数的编写,最后一次开了直播大概讲解了一下。直播内容如下

- 1. 第五次作业submission文件编写
 - 。 状态
 - o 观测
 - o Critic
 - 。 动作
- 2. 分享一下我理解的训练代码逻辑
- 3. 分享逻辑的时候用debug的方式交流一些我使用pycharm常用的功能技巧
- 4. 根据3V3前八大佬们的经验分享, 聊一聊本次作业可以使用的优化方式
 - 。 优化观测
 - 。 优化奖励设置
 - 。 掩码掉不良动作
 - 。 调整网络结构,及其他超参数
 - o 更改算法(eg: PPO等)
- 5. 然后大家一起唠唠嗑,交流下问题啥的

https://www.bilibili.com/video/BV1ZQ4y1y7qT?share_source=copy_web

第五次作业 Submission

```
import torch.nn as nn
   import torch.nn.functional as F
3
   import torch
4
  import os
   # ======= helper functions
   _____
   from pathlib import Path
7
   import sys
   base_dir = Path(__file__).resolve().parent
8
9
   sys.path.append(str(base_dir))
10
   from common import make_grid_map, get_surrounding, get_observations
11
12
13
   # ======= define algo
   14
   # todo
15
   class Critic(nn.Module):
       def __init__(self, input_size, output_size, hidden_size):
16
          super().__init__()
17
          self.input_size = input_size
18
19
          self.output_size = output_size
20
          self.linear1 = nn.Linear(input_size, hidden_size)
          self.linear2 = nn.Linear(hidden_size, output_size)
21
22
      def forward(self, x):
23
24
          x = F.relu(self.linear1(x))
25
          x = self.linear2(x)
26
          return x
27
28
29 # todo
30
  class DQN(object):
     def __init__(self):
31
32
          # pass
33
         self.state_dim = 18
         self.action_dim = 4
34
35
          self.hidden_size = 256
36
           self.critic_eval = Critic(self.state_dim, self.action_dim,
37
   self.hidden_size)
38
       def choose_action(self, observation):
39
           # pass
           observation = torch.tensor(observation, dtype=torch.float).view(1,
40
   -1)
           action = torch.argmax(self.critic_eval(observation)).item()
41
42
43
           return action
44
45
       def load(self, file):
46
47
           base_path = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
```

```
file = os.path.join(base_path, file)
48
49
           self.critic_eval.load_state_dict(torch.load(file))
50
51
52
    def to_joint_action(actions, num_agent):
53
       joint_action = []
54
       for i in range(num_agent):
           action = actions
55
56
           one_hot_action = [0] * 4
57
           one_hot_action[action] = 1
           joint_action.append(one_hot_action)
58
59
       return joint_action
60
61
62
    # ======= define agent
    _____
63
    #todo
64
    agent = DQN()
    agent.load('critic_20000.pth')
65
66
67
68
69
70
    input:
71
       observation: dict
72
       {
           1: 豆子,
73
74
           2: 第一条蛇的位置,
           3: 第二条蛇的位置,
75
           "board_width": 地图的宽,
76
           "board_height": 地图的高,
77
           "last_direction": 上一步各个蛇的方向,
78
79
           "controlled_snake_index": 当前你控制的蛇的序号(2或3)
80
81
    return:
82
       action: eg. [[[0,0,0,1]]]
83
84
    # todo
85
    def my_controller(observation, action_space_list, is_act_continuous):
86
       # pass
87
       obs = get_observations(observation,0,18)
88
       action = agent.choose_action(obs)
89
       action_ = to_joint_action(action,1)
90
91
       # [0,0,0,1]
92
       return action_
```

OK, That's all

作者: HandsomeWu(公众号同步)



也欢迎关注公众号: RLCN 在后台提问:



相关文章及资源:

网盘链接:永久有效 --或者也可以从RLChina官网获取最新版(http://rlchina.org/)

链接: https://pan.baidu.com/s/1ElaXGSjgn3Em1wi8Zkc_jw

提取码: x87v dd

RLChina第一次习题课参考教程

RLChina第二次习题课参考教程

RLChina第三次习题课参考教程

RLChina第四次习题课参考教程

RLChina2021-习题课5 -- 林舒 中科院自动化研究所