## report

氏名: Matts966

2018年1月30日

## 1 作成したプログラムとその目的について

今回作成したプログラムは、三目並べを解くことを目的として、DoubleDQN(Deep Q Network)と呼ばれる学習手法を、ChainerRL というライブラリを用いて実装し、Minimax 法と簡単なコツを利用したアルゴリズムと戦わせる、というものである。添付した Numpy 形式のログにもあるように、30万回強の学習回数でも、学習は収束せず、簡単なアルゴリズムにもまけることがある、ということがわかった。ただ、そもそも置けない場所を選択肢に含め、それを選んだ場合に Miss として処理するという計測方法は、条件が厳しかったかもしれない。機械学習も、目的や細かい実装によっては、思い通りの結果を出すことができない、ということの例にはなるかもしれない。最後には、実際に自分の手で遊んで、学習の度合を確かめられるようになっている。以下はそのプログラムである。

## 1.1 プログラム

```
1 import chainer
 2 import chainer.functions as F
 3 import chainer.links as L
 4 import chainerrl
 5 import numpy as np
 6
 7 #三目並べ用のボードをクラスとして実装
   class Board():
9
      def reset(self):
          self.board = np.array([0] * 9, dtype=np.float32)
10
          self.winner = None
11
          self.missed = False
12
          self.done = False
13
14
```

```
def move(self, action, turn):
15
          if self.board[action] == 0:
16
              self.board[action] = turn
17
              self.check_winner()
18
19
          else:
20
              self.winner = turn*-1
              self.missed = True
21
22
              self.done = True
23
24
       def check_winner(self):
          win_conditions = ((0,1,2),(3,4,5),(6,7,8),(0,3,6),(1,4,7),(2,5,8)
25
               ,(0,4,8),(2,4,6))
26
           for cond in win_conditions:
              if self.board[cond[0]] == self.board[cond[1]] == self.board[
27
                  cond[2]]:
28
                 if self.board[cond[0]] != 0:
29
                     self.winner = self.board[cond[0]]
30
                     self.done = True
31
                     return
32
          if np.count_nonzero(self.board) == 9:
              self.winner = 0
33
34
              self.done = True
35
36
       def get_empty_pos(self):
37
           empties = np.where(self.board==0)[0]
38
           if len(empties) > 0:
39
              return np.random.choice(empties)
40
          else:
41
              return 0
42
43
       def show(self):
          row = " {} | {} | {} "
44
          hr = " \n---- \n"
45
46
          tempboard = []
47
           count = 0
           for i in self.board:
48
49
              count += 1
              if i == 1:
50
                 tempboard.append("○")
51
52
              elif i == -1:
```

```
tempboard.append("x")
53
              else:
54
                 tempboard.append(str(count))
55
56
          print((row + hr + row + hr + row).format(*tempboard))
57
          print("\n")
58
   #用のランダム関数オブジェクト explorer
59
60
   class RandomActor:
61
       def __init__(self, board):
          self.board = board
62
          self.random_count = 0
63
64
       def random_action_func(self):
65
          self.random_count += 1
          return self.board.get_empty_pos()
66
67
68
   #関数 Q
69
   class QFunction(chainer.Chain):
       def __init__(self, obs_size, n_actions, n_hidden_channels = 81):
70
71
          super().__init__(
72
              10 = L.Linear(obs_size, n_hidden_channels),
73
              11 = L.Linear(n_hidden_channels, n_hidden_channels),
              12 = L.Linear(n_hidden_channels, n_hidden_channels),
74
75
              13 = L.Linear(n_hidden_channels, n_actions))
76
       def __call__(self, x, test=False):
          #を扱うので-1とした leaky_relu
77
78
          h = F.leaky_relu(self.l0(x))
79
          h = F.leaky_relu(self.l1(h))
          h = F.leaky_relu(self.12(h))
80
81
          return chainerrl.action_value.DiscreteActionValue(self.13(h))
82
83
   # ボードの準備
84
   b = Board()
85
   # 用のランダム関数オブジェクトの準備 explorer
   ra = RandomActor(b)
87
88
89 # 環境と行動の次元数
90 \text{ obs\_size} = 9
91 \text{ n\_actions} = 9
92
```

```
93 # Q-とオプティマイザーのセットアップ function
94 q_func = QFunction(obs_size, n_actions)
95 optimizer = chainer.optimizers.Adam(eps=1e-2)
96 optimizer.setup(q_func)
97
98 # 報酬の割引率
99 qamma = 0.95
100
101 # Epsilon-を使ってたまに冒険。ステップでとなる greedy50000end_epsilon
102
    explorer = chainerrl.explorers.LinearDecayEpsilonGreedy(
       start_epsilon = 1.0, end_epsilon = 0.3, decay_steps = 50000
103
104
       , random_action_func = ra.random_action_func)
105
   # Experience というで用いる学習手法で使うバッファ ReplayDQN
106
    replay_buffer = chainerrl.replay_buffer.ReplayBuffer(capacity = 10 ** 6)
107
108
109
    # の生成 (等を共有するつ) Agentreplay_buffer2
110 agent_p1 = chainerrl.agents.DoubleDQN(
111
       q_func, optimizer, replay_buffer, gamma, explorer,
112
       replay_start_size = 500, update_interval = 1,
       target_update_interval = 100)
113
114
115 agent_p2 = chainerrl.agents.DoubleDQN(
       q_func, optimizer, replay_buffer, gamma, explorer,
116
       replay_start_size = 500, update_interval = 1,
117
118
       target_update_interval = 100)
119
120 # のロード。最初から学習させたければコメントアウト、保存されたモデルを再利用してス
       タートしたい場合はアンコメントアウト。Mode1
121 # agent_p1.load('dqn_result')
122 # agent_p2.load('dqn_result')
123
124 #学習ゲーム回数
125 #ほんとはたくさん稼ぎたいが、実際のところメモリと所要時間的に辛い
126 print('学習回数を入力 > ', end='')
127 n_episodes = int(input())
128
129 #カウンタの宣言
130 \text{ miss} = 0
131 win = 0
```

```
132 draw = 0
133 #エピソードの繰り返し実行
134 for i in range(1, n_episodes + 1):
135
       b.reset()
136
       reward = 0
137
       agents = [agent_p1, agent_p2]
       turn = np.random.choice([0, 1])
138
139
       last_state = None
140
       while not b.done:
          #配置マス取得
141
142
          action = agents[turn].act_and_train(b.board.copy(), reward)
143
          #配置を実行
144
          b.move(action, 1)
          #配置の結果、終了時には報酬とカウンタに値をセットして学習
145
146
          if b.done == True:
147
             if b.winner == 1:
148
                reward = 1
                win += 1
149
             elif b.winner == 0:
150
151
                draw += 1
152
             else:
                reward = -1
153
154
             if b.missed is True:
155
                miss += 1
             #エピソードを終了して学習
156
157
             agents[turn].stop_episode_and_train(b.board.copy(), reward,
                 True)
             #相手もエピソードを終了して学習。相手のミスは勝利として学習しないように
158
159
             if agents[1 if turn == 0 else 0].last_state is not None and b.
                 missed is False:
                 #前のターンでとっておいたを実行後の状態として渡す last_stateaction
160
161
                 agents[1 if turn == 0 else 0].stop_episode_and_train(
                    last_state, reward * -1, True)
162
          else:
             #学習用にターン最後の状態を退避
163
             last_state = b.board.copy()
164
165
             #継続のときは盤面の値を反転
             b.board = b.board * -1
166
             #ターンを切り替え
167
             turn = 1 if turn == 0 else 0
168
```

```
169
170
        #コンソールに進捗表示
        if i % 100 == 0:
171
           print("episode:", i, " / rnd:", ra.random_count, " / miss:", miss
172
           , " / win:", win, " / draw:", draw, " / statistics:", agent_p1.
173
               get_statistics()
           , " / epsilon:", agent_p1.explorer.epsilon)
174
           #カウンタの初期化
175
176
           miss = 0
           win = 0
177
           draw = 0
178
179
           ra.random_count = 0
180
        if i % 10000 == 0:
           # エピソードごとにモデルを保存 10000
181
182
           agent_p1.save("dqn_result")
183
184 print("Training finished.")
185
186
187 #人間のプレーヤー
188 class HumanPlayer:
        def act(self, board):
189
190
           valid = False
191
           while not valid:
192
               try:
                  act = input("Please enter 1-9: ")
193
194
                  act = int(act)
                  if act >= 1 and act <= 9 and board[act-1] == 0:</pre>
195
                     valid = True
196
                     return act-1
197
                  else:
198
                     print("Invalid move")
199
               except Exception as e:
200
201
                  print(act + " is invalid")
202
203
204
205 # 法 MiniMax
206 class MiniMax:
        def minimax(self, copiedBoard, mini_first):
207
```

```
208
            win_conditions = ((0,1,2),(3,4,5),(6,7,8),(0,3,6),(1,4,7),(2,5,8)
                ,(0,4,8),(2,4,6))
209
            for cond in win_conditions:
210
               if copiedBoard[cond[0]] == copiedBoard[cond[1]] == copiedBoard[
                   cond[2]]:
                   if copiedBoard[cond[0]] == 1:
211
212
                      return -10
213
                   elif copiedBoard[cond[0]] == -1:
214
                      return 10
215
216
            empties = np.where(copiedBoard == 0)[0]
217
218
            if len(empties) == 0:
219
               return 0
220
            children = []
221
222
            minimaxedChildren = []
223
224
            # 相手の番
225
            if np.sum(copiedBoard) < 0 or (not mini_first and np.sum(</pre>
                copiedBoard) == 0):
226
               for e in empties:
227
                   cb = copiedBoard.copy()
228
                   cb[e] = 1
229
                   children.append(cb)
               for child in children:
230
231
                   minimaxedChildren.append(self.minimax(child, mini_first))
232
               return min(minimaxedChildren)
233
            # の番 Minimax
234
            else:
235
236
               for e in empties:
237
                   cb = copiedBoard.copy()
238
                   cb[e] = -1
239
                   children.append(cb)
               for child in children:
240
                   minimaxedChildren.append(self.minimax(child, mini_first))
241
               return max(minimaxedChildren)
242
243
244
```

```
245
        def act(self, board, mini_first):
246
           empties = np.where(board==0)[0]
247
           if len(empties) == 9:
              return np.random.choice(empties)
248
249
           if len(empties) == 0:
250
              print(board)
251
              print('Bug')
252
              return 0
           if len(empties) == 1:
253
              return empties[0]
254
           children = []
255
256
           for e in empties:
257
              b = board.copy()
258
              b[e] = -1
259
              m = self.minimax(b, mini_first)
260
              children.append(m)
261
           return empties[children.index(max(children))]
262
263 # 負けなし戦略ではないがそこそこ強い戦略
264 class intelligentMethod:
        # 今の状態から次にどこに置くかを決定する
265
        def act(self, board):
266
267
           empties = np.where(board==0)[0]
268
           win_conditions = ((0,1,2),(3,4,5),(6,7,8),(0,3,6),(1,4,7),(2,5,8)
269
               ,(0,4,8),(2,4,6))
270
271
           # もし勝てるのであれば勝つ
272
           for e in empties:
273
              b = board.copy()
274
              b[e] = -1
275
              for cond in win_conditions:
                  if b[cond[0]] == b[cond[1]] == b[cond[2]]:
276
277
                     if b[cond[0]] == -1:
278
                        return e
279
           # もし負けるのであれば妨害を入れる
280
281
           for e in empties:
              b = board.copy()
282
              b[e] = 1
283
```

```
284
               for cond in win_conditions:
285
                  if b[cond[0]] == b[cond[1]] == b[cond[2]]:
286
                      if b[cond[0]] == 1:
287
                         return e
288
           # もし中央が空いていればそこに置く.
289
290
           if board[4] == 0:
291
               return 4
292
           # もし隅が空いていればランダムに隅の場所に置く.
293
           corner = (0, 2, 6, 8)
294
295
           for c in corner:
296
               if board[c] == 0:
297
                  return c
298
299
           # それ以外の場合は適当に置く.
300
           for c in range(9):
               if board[c] == 0:
301
302
                  return c
303
304
305 # との勝負で検証 MiniMaxDQN
306 mini_max = MiniMax()
307 \quad mini = 0
308 	ext{ dqn} = 0
309 	ext{ draw} = 0
310 for i in range(10):
311
        b.reset()
312
        dqn_first = np.random.choice([True, False])
313
        while not b.done:
           #DQN
314
315
           if dqn_first or np.count_nonzero(b.board) > 0:
               b.show()
316
317
               action = agent_p1.act(b.board.copy())
318
               b.move(action, 1)
               if b.done == True:
319
320
                  b.show()
321
                  if b.winner == 1:
                      print("DQN Win")
322
323
                      dqn += 1
```

```
324
                  elif b.winner == 0:
                      print("Draw")
325
                      draw += 1
326
                  else:
327
                      print("DQN Missed")
328
329
                      print('action : ' + str(action))
330
                      mini += 1
331
                  agent_p1.stop_episode()
332
                  continue
           #Minimax
333
334
           b.show()
335
           action = mini_max.act(b.board.copy(), not dqn_first)
336
           b.move(action, -1)
337
           if b.done == True:
               b.show()
338
339
               if b.winner == -1:
340
                  print("MiniMax Win")
                  mini += 1
341
               elif b.winner == 0:
342
343
                  print("Draw")
344
                  draw += 1
345
               agent_p1.stop_episode()
346 print ('DQN WIN : ' + str(dqn) + ' MiniMax WIN : ' + str(mini) + ' Draw :
         ' + str(draw))
347
348 # ちょっとした原則に基づいたプレイと比較
349 IntM = intelligentMethod()
350 Int = 0
351 \, dqn = 0
352 \, draw = 0
353 for i in range(10):
354
        b.reset()
        dqn_first = np.random.choice([True, False])
355
356
        while not b.done:
357
           #DON
358
           if dqn_first or np.count_nonzero(b.board) > 0:
359
               b.show()
               action = agent_p1.act(b.board.copy())
360
               b.move(action, 1)
361
               if b.done == True:
362
```

```
363
                  b.show()
                   if b.winner == 1:
364
                      print("DQN Win")
365
366
                      dqn += 1
                   elif b.winner == 0:
367
                      print("Draw")
368
                      draw += 1
369
370
                   else:
371
                      print("DQN Missed")
                      print('action : ' + str(action))
372
                      Int += 1
373
374
                   agent_p1.stop_episode()
375
                   continue
376
            #Minimax
377
           b.show()
378
           action = IntM.act(b.board.copy())
379
           b.move(action, -1)
           if b.done == True:
380
381
               b.show()
382
               if b.winner == -1:
                  print("Int Win")
383
                   Int += 1
384
385
               elif b.winner == 0:
386
                  print("Draw")
387
                   draw += 1
388
               agent_p1.stop_episode()
389
    print ('DQN WIN : ' + str(dqn) + ' Int WIN : ' + str(Int) + ' Draw : ' +
        str(draw))
390
391 #人間との勝負で検証
392 human_player = HumanPlayer()
393 for i in range(10):
        b.reset()
394
395
        dqn_first = np.random.choice([True, False])
        while not b.done:
396
           #DON
397
398
           if dqn_first or np.count_nonzero(b.board) > 0:
399
               action = agent_p1.act(b.board.copy())
400
401
               b.move(action, 1)
```

```
if b.done == True:
402
403
                  b.show()
                  if b.winner == 1:
404
                      print("DQN Win")
405
406
                  elif b.winner == 0:
                      print("Draw")
407
408
                  else:
409
                      print("DQN Missed")
                      print('action:' + str(action))
410
411
                  agent_p1.stop_episode()
412
                  continue
           #人間
413
414
           b.show()
415
           action = human_player.act(b.board.copy())
416
           b.move(action, -1)
           if b.done == True:
417
               b.show()
418
419
               if b.winner == -1:
420
                  print("HUMAN Win")
               elif b.winner == 0:
421
422
                  print("Draw")
423
               agent_p1.stop_episode()
424
425 #三十五万回程度では収束せず。。
426 print("Test finished.")
```