

گزارش پروژه دوم درس هوش مصنوعی: محمدرضا صادقیان 9731121

بخش اول) عامل عکس العمل

تغییرات کد تابع EvaluationFunction:

با استفاده از خطوط زیر اطلاعات مورد نیاز مانند غذا ها و موقعیت روح ها را استخراج می کنیم و غذا ها را در یک لیست قرار می دهیم دو لیست خالی برای قرار دادن فاصله غذا ها از پکمن و فاصله روح ها از پکمن میسازیم:

```
FoodsList=newFood.asList()
GhostPosition=successorGameState.getGhostPositions()
FoodDistance=[]
GhostDistance=[]
```

فاصله منتهی همه غذا ها و روح ها از محاسبه می شود و در لیست مورد نظرشان افزوده می شود :

```
for Food in FoodsList:
    FoodDistance.append(manhattanDistance(Food,newPos))
for Ghost in GhostPosition:
    GhostDistance.append(manhattanDistance(Ghost,newPos))
```

```
88         for distance in GhostDistance:
89             if distance<2:
90                 return -(float("inf"))
91
92         if len(FoodDistance)==0:
93             return float("inf")
94
95         if currentGameState.getPacmanPosition()==newPos:
96             return -(float("inf"))
97
98         return 10000/sum(FoodDistance) +100000/len(FoodsList)
```

- در صورتی که فاصله منتهی هر یک از روح ها از پکمن خیلی نزدیک شود تابع منفی بینهایت را برمیگرداند که به معنی باخت قطعی است، پس پکمن از خیلی نزدیک شدن به پکمن پرهیز می کند. (خطوط 88 تا 90)
- در صورتی که هیچ غذایی باقی نماند تابع بینهایت را باز می گرداند که به معنی برد قطعی است. (خط 92)
- در صورتی که جایگاه فعلی پکمن برابر جایگاه جدید آن شود مقدار منفی بینهایت برگردانده می شود که به معنی باخت پکمن است. پس این شرط باعث می شود پکمن هیچوقت در جایگاه خود ثابت نماند (خط 95)
- در صورتی که هیچکدام از حالات بالا اتفاق نیفتد تابع مقداری متناسب با عکس مجموع فاصله غذاها و تعداد غذا های باقی مانده بر می گرداند که در ضریبی بزرگ ضرب شده است برای مقایسه بهتر اعداد است که در نهایت منجر به این می شود پکمن مسیری را انتخاب کند که کمترین فاصله تا غذا ها را دارد. ترم دوم به این دلیل بزرگ تر است که کم شدن تعداد غذاها برای ما ارجحیت دارد. (خط 98)

خروجی:

Question q1

=====

```
Pacman emerges victorious! Score: 1195
Pacman emerges victorious! Score: 1205
Pacman emerges victorious! Score: 1168
Pacman emerges victorious! Score: 821
Pacman emerges victorious! Score: 1058
Pacman emerges victorious! Score: 629
Pacman emerges victorious! Score: 1042
Pacman emerges victorious! Score: 1212
Pacman emerges victorious! Score: 1156
Pacman emerges victorious! Score: 892
Average Score: 1037.8
```

بخش دوم) Minimax

در تست های انجام شده برای عامل minimax یک من معمولاً خورده می شود اما با این وجود امتیاز مثبت دارد و می توان این نتیجه را گرفت که عامل توانسته تا جای ممکن کار خود را انجام دهد.

برای پیاده سازی minimax اکثراً از توابع موجود در پروژه استفاده می کنیم. مانند گرفتن حرکت های مجاز یا فرزند گره فعلی در درخت پیمایش شده با استفاده از متد `getLegalActions`.

برای رعایت شروط گفته شده در تعریف پروژه تنها دوبار از `generateSuccessor` استفاده شده که در دو چرخه مجزا برای بررسی وضعیت های `min` و `max` و بدست آوردن حرکات قابل انجام برای عامل استفاده شده اند.

```
176
177         if agentIndex != 0:
178             min = infinity
179             for legalAction in legalActionList:
180                 successorGameState = gameState.generateSuccessor(agentIndex, legalAction)
181                 newMin = advrminimax(successorGameState, childAgentIndex, depth)[0]
182                 if newMin == min:
183                     if bool(random.getrandbits(1)):
184                         pref_action = legalAction
185
186                 elif newMin < min:
187                     min = newMin
188                     pref_action = legalAction
189             return min, pref_action
190
191         else:
192             max = neg_infinity
193             for legalAction in legalActionList:
194                 successorGameState = gameState.generateSuccessor(agentIndex, legalAction)
195                 newMax = advrminimax(successorGameState, childAgentIndex, depth)[0]
196                 if newMax == max:
197                     if bool(random.getrandbits(1)):
198                         pref_action = legalAction
199
200                 elif newMax > max:
201                     max = newMax
202                     pref_action = legalAction
```

همچنین اگر عمل قابل انجام از حدود مینی مکس کمتر یا بیشتر باشد از یک رندومایز برای انتخاب یک عمل موجود در محدوده استفاده می شود تا عامل در جای خود گیر نیفتد.

```
196         if newMax == max:
197             if bool(random.getrandbits(1)):
198                 pref_action = legalAction
```

خروجی:

```
Pacman died! Score: 84
Average Score: 84.0
Scores:      84.0
Win Rate:    0/1 (0.00)
Record:      Loss
*** Finished running MinimaxAgent on smallClassic after 0 seconds.
*** Won 0 out of 1 games. Average score: 84.000000 ***
*** PASS: test_cases\q2\8-pacman-game.test
```

```
### Question q2: 5/5 ###
```

```
Finished at 17:19:43
```

```
Provisional grades
```

```
=====
```

```
Question q2: 5/5
```

```
-----
```

```
Total: 5/5
```

بخش سوم) هرس آلفا-بتا

```
237 elif new_max > max:
238     max = new_max
239     pref_action = legalAction
240 if max > beta:
241     return max, pref_action
242 if max > alpha:
243     alpha = max
```

به دو تابع Minimax تنها چهار خط کد بالا را اضافه می کنیم. کارکرد به این شکل است که α بزرگترین مقداری است که در شاخه های قبلی برای value-Max به دست آمده است. β نیز کوچک ترین مقداری است که در شاخه های قبلی برای value-Min به دست آمده است. اگر در شاخه ای از value-Max بودیم که مقدار ارزیابی شده از β بزرگ تر باشد، به دردمان نمی خورد زیر بیشترین مقدار آن شاخه از β بزرگ تر خواهد بود، پس همیشه β در value-Min پایینی پیروز می شود. همین حرف را می توان برای α زد.

از شبه کد زیر برای طراحی الگوریتم این بخش استفاده شده است.

Alpha-Beta Implementation

α : MAX's best option on path to root
 β : MIN's best option on path to root

```
def max-value(state,  $\alpha$ ,  $\beta$ ):  
    initialize v =  $-\infty$   
    for each successor of state:  
        v = max(v, value(successor,  $\alpha$ ,  $\beta$ ))  
        if v >  $\beta$  return v  
         $\alpha$  = max( $\alpha$ , v)  
    return v
```

```
def min-value(state,  $\alpha$ ,  $\beta$ ):  
    initialize v =  $+\infty$   
    for each successor of state:  
        v = min(v, value(successor,  $\alpha$ ,  $\beta$ ))  
        if v <  $\alpha$  return v  
         $\beta$  = min( $\beta$ , v)  
    return v
```

خروجی:

```
*** Finished running AlphaBetaAgent on smallClassic after 0 seconds.  
*** Won 0 out of 1 games. Average score: 84.000000 ***  
*** PASS: test_cases\q3\8-pacman-game.test
```

```
### Question q3: 5/5 ###
```

```
Finished at 17:26:44
```

```
Provisional grades
```

```
=====
```

```
Question q3: 5/5
```

```
-----
```

```
Total: 5/5
```

بخش چهارم) مینیماکس احتمالی

در این قسمت نیز مشابه minimax عمل می کنیم؛ با این تفاوت که:

1. زمانی که agent روح است، یک میانگین وزنی از تمام مقادیر value action ها می گیریم و آن را به عنوان مقدار value باز می گردانیم. (از آنجایی که در این مثال state های تمام خانه ها با یکدیگر یکسان است، وزن آنها یکسان بوده و برابر با یک تقسیم بر تعداد Action های مجاز است)
2. بخشی که pacman، Agent است دقیقاً همانند minimax است.

نحوه ارزیابی سوال چهارم:

روش مینیماکس در موقعیتی که در دام قرار گرفته باشد خودش اقدام به باختن و پایان سریع تر بازی می کند ولی در صورت استفاده از مینیماکس احتمالی در ۵۰ درصد از موارد برنده می شود. این سناریو را با هر دو روش امتحان کنید و درستی این گزاره را نشان دهید.

- `python pacman.py -p AlphaBetaAgent -l trappedClassic -a depth=3 -q -n 10`

```
PS C:\Users\MrSadeghian\Desktop\multiagents> python pacman.py -p AlphaBetaAgent -l trappedClassic -a depth=3 -q -n 10
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Pacman died! Score: -501
Average Score: -501.0
Scores:      -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0, -501.0
Win Rate:    0/10 (0.00)
Record:      Loss, Loss, Loss, Loss, Loss, Loss, Loss, Loss, Loss, Loss
```

Pacman با تصور اینکه هیچ شانس برای برد ندارد، سریعتر به بازی پایان می دهد تا امتیازی کمتری از بدست دهد و هر 10 بار تست را با 501 - امتیاز می بازد.

- `python pacman.py -p ExpectimaxAgent -l trappedClassic -a depth=3 -q -n 10`

```
Pacman died! Score: -502
Pacman died! Score: -502
Pacman emerges victorious! Score: 531
Pacman emerges victorious! Score: 531
Pacman emerges victorious! Score: 531
Pacman emerges victorious! Score: 531
Pacman died! Score: -502
Pacman died! Score: -502
Pacman emerges victorious! Score: 531
Pacman died! Score: -502
Average Score: 14.5
Scores:      -502.0, -502.0, 531.0, 531.0, 531.0, 531.0, -502.0, -502.0, 531.0, -502.0
Win Rate:    5/10 (0.50)
Record:      Loss, Loss, Win, Win, Win, Win, Loss, Loss, Win, Loss
```

Pacman با امتحان کردن شانس خود، سریع خودکشی نمی کند و به همین طریق 6 بار بازی را میبرد و 4 بار می بازد و چون شانس خود را امتحان میکند و خودکشی نمی کند، در 4 بار باخت خود، با 502- به جای 501- امتیاز بازی را می بازد.

بخش پنجم) تابع ارزیابی

در این قسمت مجموع 4 معیار را به عنوان score نهایی باز می گردانیم.

1. Score که در state کنونی داریم.
2. فاصله (منهتن) تا نزدیکترین نقطه (غذا): مشابه بخش اول که داشتیم.
3. فاصله (منهتن) تا نزدیکترین روح و بررسی اینکه آیا در آن لحظه ترسیده است یا خیر:
در این قسمت این گونه عمل می کنیم که اگر روح ها در حالتی باشند که نترسیده باشند، یک مقدار (STEPS=10) را به ازای هر روح از score کلی کم می کنیم.
اگر روح ها در حالتی باشند که ترسیده باشند، تعداد گام های در حال ترس را از آن عدد (STEPS=10) کم می کنیم و حاصل را با Score کلی جمع می کنیم. برای آنکه تاثیر مقدار عددهایی که کم و یا اضافه کردیم، بیشتر شود؛ قبل از آنکه آنها را در Score نهایی تاثیر دهیم به توان 2 می رسانیم.
4. فاصله (منهتن) تا نزدیکترین کپسول:
همانند غذا با آن رفتار می کنیم، فقط با این تفاوت که چون ارزش کپسول ها بیشتر از غذا برای ما است؛ یک وزن (50) نیز در مقدار معکوس فاصله آن ها ضرب می کنیم تا تاثیر آنها را بیشتر کنیم.

خروجی:

```
### Question q5: 6/6 ###
```

```
Finished at 17:49:50
```

```
Provisional grades
```

```
=====
```

```
Question q5: 6/6
```

```
-----
```

```
Total: 6/6
```