

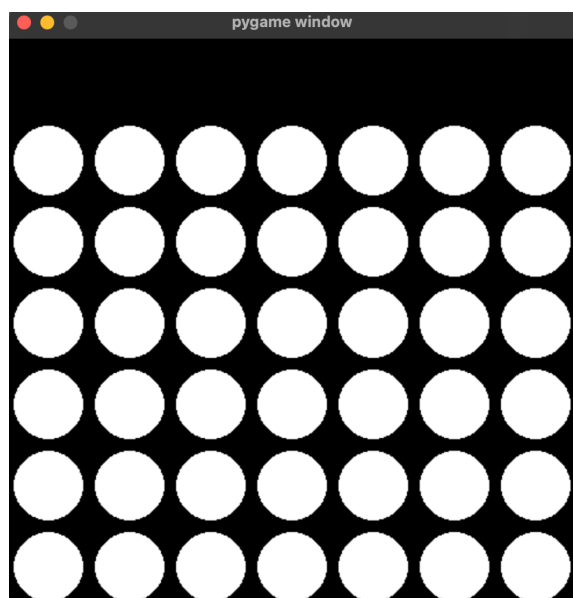
امیر محمد رمضان نادری

۶۱۰۳۹۸۱۲۶

پروژه هوش مصنوعی

این مسئله four connect می باشد و ما قصد داریم محیطی طراحی کنیم که دو انسان، انسان و هوش مصنوعی و دو هوش مصنوعی بتوانند با یکدیگر بازی کنند. قانون بازی به این صورت است که هر بازیکن اگر بتواند تعداد مهره های پشت سر هم خودش را به صورت عمودی، افقی و یا مورب به عدد چهار برساند برنده بازی است.

ابتدا سطر و ستون محیط بازی را از کاربر می گیریم. معمولاً این محیط به صورت یک ماتریس  $6 \times 7$  می باشد. محیط بازی را می توانید در زیر مشاهده کنید:



در مرحله بعد می توانید حالت بازی را انتخاب کنید به این صورت که می خواهید یک انسان با هوش مصنوعی بازی کند یا دو هوش مصنوعی با هم بازی کنند و یا دو انسان با یکدیگر بازی کنند. برای هوش مصنوعی از الگوریتم minimax استفاده می کنیم. زمانی که برنده بازی مشخص شود، بازی به اتمام می رسد، نام برنده چاپ می شود و محیط بازی بسته می شود.

تابع امتیاز دهی که در این بازی طراحی شده است و یا همان تابع heuristic به این صورت است که یک آرایه چهارتایی از مهره ها را می گیرد که می تواند افقی، عمودی و

یا مورب باشد و در آخر با توجه به تعداد مهره های خودش یک عددی نسبت می دهد. این تابع در کد return\_score نام دارد.

```
Score = 0
if count of PLAYER_PIECE in array equals 4 then
    score+= 100
else if count of PLAYER_PIECE in array is 3 then
    score+= 70
else if count of PLAYER_PIECE in array is 2 then
    score+= 20
if count of OPPONENT_PIECE in array is 3 then
    score -=40
```

ستون های وسط به دلیل اینکه امکان بیشتری برای برآورد کردن شرط برد بازی فراهم میکنند از اهمیت بیشتری برخوردار هستند بنابراین باید وزن آن ها در تعیین مقدار تابع هیوریستیک بیشتر باشد:

```
center_array = [int(i) for i in list(board[:, self.col_number//2])]
center_count = center_array.count(piece)
score += center_count * 3
```

بقیه مقادیر هم که به صورت افقی و ... در ستون های غیر وسط می باشند به صورت زیر است:

```
for r in range(self.row_number-3):
    for c in range(self.col_number-3):
        candidate = [board[r+i][c+i] for i in range(4)]
        score += self.return_score(candidate, piece)

    for r in range(self.row_number-3):
        for c in range(self.col_number-3):
            candidate = [board[r+3-i][c+i] for i in range(4)]
            score += self.return_score(candidate, piece)

    for r in range(self.row_number):
        row_array = [int(i) for i in list(board[r,:])]
        for c in range(self.col_number-3):
            candidate = row_array[c:c+4]
            score += self.return_score(candidate, piece)

    for c in range(self.col_number):
        col_array = [int(i) for i in list(board[:,c])]
        for r in range(self.row_number-3):
            candidate = col_array[r:r+4]
            score += self.return_score(candidate, piece)
```

الگوریتم minimax نیز به صورت بازگشتی پیاده شده است. به این صورت که مقدار  $\alpha$  و  $\beta$  را به همراه مقدار بولینی به عنوان ورودی می گیرد که مقدار بولین بیانگر این است که در عمق فعلی باید بیشترین امتیاز و یا کمترین را در نظر بگیریم. در ماکسیم گیری، حالتی اتفاق می افتد که حریف به مینیم خود برسد و در آنجا مقدار  $\alpha$  تنظیم می شود. اگر در ادامه اکشنی صورت بگیرد که  $\alpha$  آن بزرگ تر از  $\beta$  باشد، شاخه را ادامه می دهیم و عمل `beta_pruning` صورت می گیرد. حال اگر مقدار بولین برابر `False` باشد دنبال حالتی هستیم که حریف ماکزیمم شود. در این حالت  $\beta$  تنظیم می شود. حال اگر عملی صورت بگیرد که  $\alpha$  بزرگ تر مساوی از  $\beta$  باشد، شاخه را ادامه نمی دهیم و `alpha_pruning` انجام می شود. می توانید در کد تابع `minimax_algorithm` را ببینید. شرط خروج نیز در حالتی است که عمق برابر صفر باشد و یا به برگ درخت برسیم (برد , باخت).