

گزارش پروژه سوم

پروژه Pacman

درس: مبانی و کاربردهای هوش مصنوعی

استاد راهنما: دكتر حسين كارشناس نجف آبادي

اعضای گروه ۲ : علیاکبر احراری- ۴۰۰۳۶۱۳۰۰۱ مهرآذین مرزوق- ۴۰۰۳۶۱۳۰۵۵

پاییز ۱۴۰۲

فهرست

٣	گزارش كار الگوريتم
٣	scoreEvaluationFunctionتابع
۴	کلاس MultiAgentSearchAgent
۵	בעש AlAgent
۵	تابع maxValue
۵	تابع minValue
Υ	تابع getAction يابع
۸	منابع مورد استفاده
٩	کتابخانههای مورد استفاده

گزارش كار الگوريتم

تابع scoreEvaluationFunction

```
def scoreEvaluationFunction(currentGameState: GameState):
    newPos = currentGameState.getPacmanPosition()
    newFood = currentGameState.getFood()
    numFood = currentGameState.getNumFood()
    newGhostPositions = currentGameState.getGhostPositions()
    score = currentGameState.getScore()

# Run away from ghost
    if min([manhattanDistance(newPos, ghost) for ghost in newGhostPositions])
< 3:
        score -= 10

# If ghosts are away and there is food, run to the food
    if all(manhattanDistance(newPos, ghost) > 5 for ghost in
    newGhostPositions):
        distancesToFood = [manhattanDistance(newPos, food) for food in
    newFood]
    if distancesToFood:
        score -= 1 / (numFood * min(distancesToFood) + 1)
    else:
        score += 1000
    return score
```

این تابع در محاسبه مقدار امتیاز عامل بر اساس ارزیابیهای بدست آمده از محیط کاربرد دارد.

ابتدا مقادیر و وضعیت عوامل محیط را با استفاده از تابع CurrentGameState بدست می آوریم. پس از آن با استفاده از یک شرط، حداقل فاصله عامل از روح(ها) برای فرار از آن را در نظر می گیریم.

می توان مشاهده کرد که عامل در برخی از مراحل اجرای بازی تصمیم به توقف و ادامه ندادن حرکت به سوی مناطق دیگر بازی می گیرد. شرط دوم برای تشویق عامل به حرکت به سوی غذا درصورت دور بودن ارواح از آن می باشد.

کلاس MultiAgentSearchAgent

```
class MultiAgentSearchAgent(Agent):
    def __init__ (self, evalFn="scoreEvaluationFunction", depth="2",
time_limit="6"):
        super().__init__()
        self.index = 0  # Pacman is always agent index 0
        self.evaluationFunction = util.lookup(evalFn, globals())
        self.depth = int(depth)
        self.time_limit = int(time_limit)
```

این کلاس در واقع کلاس پایه این بازی میباشد که پارامترهای مورد نیاز برای جستجو در بازی را مشخص و مقداردهی اولیه می کند.

كلاس AlAgent

این کلاس که از کلاس قبلی ارث می برد، حاوی پیاده سازی توابع مورد استفاده برای تصمیم گیری عامل برای انتخاب کنش مناسب است. در این بخش، الگوریتم minimax با استفاده از هرس alpha-beta برای تصمیم گیری مناسب پیاده سازی شده است.

maxValue تابع

این تابع، منطق رساندن امتیاز عامل Pacman به بیشترین امتیاز ممکن (MAX) در درخت بازی را پیادهسازی می کند. بدین صورت که به صورت بازگشتی، کنشهای ممکن برای عامل Pacman را بررسی کرده و کنش دارای بالاترین امتیاز را انتخاب می کند.

تابع minValue



تابع getAction

```
def getAction(self, gameState: GameState):
    alpha = -float("inf")
    beta = float("inf")
    bestScore = -float("inf")
    bestActions = [] # This will hold all the best actions

    for action in gameState.getLegalActions(0):
        pacmanValue = self.maxValue(gameState.generateSuccessor(0, action),
0, 0, alpha, beta)
        print(f'action = {action} value = {pacmanValue}')
        if action == Directions.STOP:
            pacmanValue > bestScore:
            bestScore = pacmanValue
            bestActions = [action] # Start a new list of best actions
        elif pacmanValue == bestScore:
            bestActions.append(action) # Add action to the list of best
actions
        if bestScore > beta:
            return random.choice(bestActions) # Choose randomly among the
best actions
        alpha = max(alpha, bestScore)

    return random.choice(bestActions) # Choose randomly among the best
actions
```

این تابع به دلیل مقداردهی فرایند تصمیم گیری، نقش مهمی در این پروژه را ایفا میکند. وظیفه این، انتخاب بهترین کنش ممکن برای عامل Pacman در هر حالت با توجه به الگوریتم minimax میباشد.

در ابتدا، مقادیر bestScore، آلفا و بتا را به ترتیب برابر با منفی بینهایت ،منفی بینهایت و مثبت بینهایت قرار میدهیم. یک لیست برای نگهداری بهترین کنشها تشکیل میدهیم. در ادامه به حرکت در میان کنش های ممکن میپردازیم. برای هر حرکت، maxValue را محاسبه و بهترین کنش را رسد میکنیم. همچنین یک شرط برای ترغیب عامل به ادامه حرکت خود و جلوگیری از ایجاد وقفه طولانی تعریف کرده ایم.

در ادامه بهترین کنش ممکن را با مقایسه بهترین امتیاز در حال حاضر و امتیاز فعلی Pacman به دست می آوریم و در صورت بیشتر بودن امتیاز Pacman، آن کنش را به لیست اضافه می کنیم.

با استفاده از هرس آلفا و بتا می توان در زمان در انتخاب کنش مناسب صرفه جویی کرد. در این شرط، اگر بیشترین امتیاز بزرگتر از بتا بود، این شاخه را هرس می کنیم و یک کنش از لیست bestActions به صورت تصادفی برای حرکت بعدی انتخاب می کنیم.

	منابع مورد استفاده
https://www.youtube.com/watch?v=3pU-Hrz xy4	
A	

كتابخانههاى مورد استفاده

```
from util import manhattanDistance
from game import Directions
import random
import util
from game import Agent
from pacman import GameState
```

util: برخی توابع پرکاربرد مانند تابع manhattanDistance که در پیدا کردن فاصله کاربرد دارد را در اختیارمان می گذارد.

Random: استفاده از متغیرهای تصادفی.

Game: استفاده از عوامل مختلف بازی مانند عامل و جهات ممکن حرکت آن.

Pacman: مورد استفاده برای شناسایی وضعیت بازی.