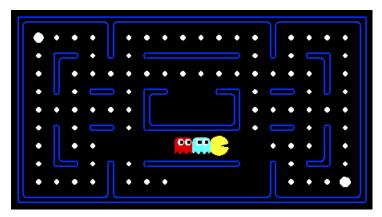
# MAC0425/5739 - Inteligência Artificial

# Exercício-Programa 2 - Jogos

Prazo limite de entrega: 12/06/23 às 23h55



Pac-Man, agora com fantasmas. Minimax, Expectimax, Avaliação.

### 1) Introdução

Neste projeto, você irá projetar agentes para a versão clássica do Pac-Man, incluindo fantasmas. Ao longo do caminho, você vai implementar as buscas minimax e expectimax e projetar uma função de avaliação.

#### 2) Código

A base de código não mudou muito em relação ao trabalho anterior, mas por favor **faça uma nova instalação**, ao invés de utilizar os arquivos do primeiro trabalho.

O código para este projeto contém os seguintes arquivos (disponíveis em ep2.zip):

#### Arquivos que devem ser lidos:

pacman.py	O arquivo principal que executa jogos Pac-Man. Este arquivo também descreve um tipo GameState para o Pac-Man, que você vai usar bastante neste trabalho.
game.py	A lógica por trás de como o mundo de Pac-Man funciona. Este arquivo descreve vários tipos de suporte como AgentState, Agent, Direction e Grid.
util.py	Estruturas de dados úteis para a implementação de algoritmos de busca.

#### Arquivo que deve ser editado:

multiAgents.py Onde todos os seus agentes de busca multi-agente vão ficar.

#### Arquivos que você pode ignorar:

graphicsDisplay.py Gráficos para o Pac-Man

graphicsUtils.py Suporte gráfico para o Pac-Man

textDisplay.py Gráficos ASCII para o Pac-Man

ghostAgents.py Agentes de controle de fantasmas

keyboardAgents.py Interfaces de teclado para controle do Pac-Man

layout.py

Código para leitura de arquivos de layout e armazenamento de seu

conteúdo

autograder.py Autoavaliador de projeto

testParser.py Analisa arquivos de teste e solução do autograder

testClasses.py Classes gerais de teste de autoavaliação

test\_cases/ Diretório contendo os casos de teste para cada pergunta

multiagentTestClas

ses.py

Classes de teste específicas do Projeto 2

**O que entregar:** Cada dupla deve entregar o arquivo multiAgents.py que será modificado durante o trabalho, juntamente com um relatório contendo as respostas às perguntas abaixo.

Importante: Por favor, não altere os nomes de nenhuma das funções ou classes fornecidas dentro do código, ou você causará problemas no autograder. A correção da sua implementação, e não apenas o julgamento do autograder, é que determinará sua nota final. Se necessário, seu código será revisado e as tarefas avaliadas individualmente para garantir que você receba o devido crédito. Seu trabalho também passará por verificação de plágio. Se você copiar o código de outra dupla e enviálo com pequenas alterações, será detectado, e haverá consequências.

Como no EP anterior, este projeto inclui um auto-avaliador para que você possa avaliar suas próprias respostas. Ele pode ser executado com o comando:

```
$ python autograder.py
```

### 3) Parte Prática

Primeiro, jogue um jogo do Pac-Man Clássico, usando as setas para se movimentar:

```
$ python pacman.py
```

Agora, execute o código do agente reflexivo ReflexAgent que já está implementado em multiAgents.py:

```
$ python pacman.py -p ReflexAgent
```

Note que ele joga muito mal mesmo em layouts simples:

```
$ python pacman.py -p ReflexAgent -l testClassic
```

Inspecione o código dele (em multiAgents.py) e certifique-se de compreender o que ele está fazendo.

Passo 1 (3 pontos) Melhore o código do ReflexAgent em multiAgents.py para que ele jogue decentemente. O código atual dá alguns exemplos de métodos úteis que consultam o estado do jogo (GameState) para obter informações. Um bom agente reflexivo deve considerar tanto as posições das comidas quanto as localizações dos fantasmas. O seu agente deve limpar facilmente o layout testClassic:

```
$ python pacman.py -p ReflexAgent -l testClassic
```

Experimente seu agente reflexivo no layout default mediumClassic com um ou dois fantasmas (e desligue a animação para acelerar a exibição):

```
$ python pacman.py --frameTime 0 -p ReflexAgent -k 1
$ python pacman.py --frameTime 0 -p ReflexAgent -k 2
```

**Pergunta 1:** Como é o desempenho do seu agente? É provável que muitas vezes ele morra com 2 fantasmas no tabuleiro default, a não ser que a sua função de avaliação seja muito boa.

Nota: Você não pode colocar mais fantasmas do que o layout permite.

Nota: Lembre que newFood possui a função asList()

*Nota:* Como características, tente o inverso de valores importantes (como a distância para comida) ao invés dos próprios valores.

*Nota:* A função de avaliação que vocês estão escrevendo está avaliando pares estado-ação; na próxima parte do trabalho (com busca competitiva), a função de avaliação avaliará estados.

Nota: Vocês podem achar útil observar os conteúdos de vários objetos, imprimindo sua representação como string. Por exemplo, você pode imprimir newGhostStates com print(newGhostStates).

*Opções:* Os fantasmas default são aleatórios; você também pode jogar com fantasmas mais espertos usando -g DirectionalGhost. Se a aleatoriedade está impedindo você de perceber se o seu agente está melhorando ou não, você pode usar -f para executar com um semente aleatória fixa (mesmas escolhas aleatórias a cada jogo). Você também pode jogar vários jogos em seguida com -n. A parte gráfica pode ser desligada com -q para executar muitos jogos rapidamente.

*Avaliação:* nós vamos executar o seu gente no layout openClassic 10 vezes. Você receberá 0 pontos se o seu agente causar time out ou não vencer em nenhuma das tentativas. Você vai receber 1 ponto se o seu agente vencer pelo menos 5 vezes ou 2 ponto se o seu agente vencer todas as 10 partidas. O outro 1 ponto será baseado no score médio do seu agente. Se for maior do que 500, você vai receber 0,5 ponto, ou 1 ponto caso seja maior do que 1000.

Vocês podem testar esta parte do código com:

```
$ python autograder.py -q q1
```

Ou sem a parte gráfica:

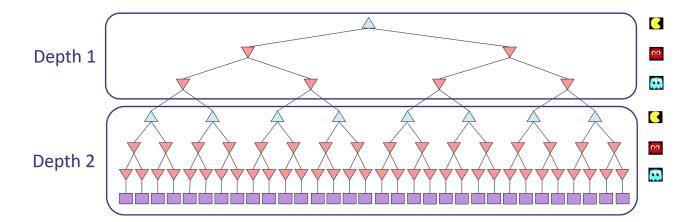
```
$ python autograder.py -q q1 --no-graphics
```

Porém, não gaste muito tempo nesta questão, visto que o ponto alto do projeto vem mais à frente.

Passo 2 (4 pontos) Agora você vai escrever um agente de busca competitiva na classe MinimaxAgent em multiAgents.py. O seu agente minimax deve funcionar com qualquer número de fantasmas, então você terá que escrever um algoritmo que seja um pouco mais geral do que o que aparece no livro. Em particular, a sua árvore minimax terá múltiplas camadas min (uma para cada fantasma) para cada camada max.

Seu código deve também expandir a árvore de jogo até uma profundidade arbitrária. A utilidade das folhas da árvore minimax deve ser obtida com a função self.evaluationFunction, que tem como default a scoreEvaluationFunction. A classe MinimaxAgent extende a classe MultiAgentSearchAgent, que dá acesso às variáveis self.depth (profundidade da árvore) e self.evaluationFunction (função de avaliação). Verifique se o seu código minimax faz referência a essas duas variáveis quando necessário já que elas são preenchidas de acordo com a linha de comando.

*Importante:* Uma busca de profundidade 1 considera uma jogada do Pac-Man e todas as respostas dos fantasmas, profundidade 2 considera o Pac-Man e cada fantasma se movendo duas vezes e assim por diante. Veja abaixo um exemplo para dois fantasmas.



#### Dicas e Observações

- Implemente o algoritmo de forma recursiva, com funções auxiliares.
- A implementação correta do minimax vai fazer o Pacman perder o jogo em alguns testes. Isso não é um problema, ele vai passar nos testes.
- A função de avaliação desta parte já está feita (self.evaluationFunction). Vocês não devem alterar essa função, mas reconhecer que agora estamos avaliando \*estados\* ao invés de ações, como fizemos para o agente reflexivo. Agentes de busca avaliam estados futuros enquanto agentes reflexivos avaliam as ações do estado atual.
- Os valores minimax do estado inicial no layout minimaxClassic são 9, 8, 7, -492 para profundidades 1, 2, 3 e 4 respectivamente. Note que o seu agente minimax vai vencer muitas vezes, apesar do prognóstico sombrio do minimax de profundidade 4.

```
$ python pacman.py -p MinimaxAgent -l minimaxClassic -a
depth=4
```

- O Pac-Man é sempre o agente 0 e os agentes se movem em ordem crescente de índice do agente.
- Todos os estados do minimax devem ser GameStates, sejam passados para getAction ou gerados por GameState.generateSuccessor.
- Em tabuleiros maiores como openClassic e mediumClassic (o default), o Pac-Man será bom em evitar a morte, mas não será capaz de ganhar facilmente. Muitas vezes ele vai vagar sem ter progresso. Ele pode até vagar próximo a um ponto sem comê-lo porque ele não sabe pra onde iria depois de comer o ponto. Não se preocupe se você perceber esse comportamento, no passo 5 isso será corrigido.
- Quando Pac-Man acredita que sua morte é inevitável, ele vai tentar terminar o jogo o mais rapidamente possível por causa da penalidade constante de viver. Às vezes, esta é a coisa errada a fazer com fantasmas aleatórios, mas os agentes minimax sempre supõem o pior:

```
$ python pacman.py -p MinimaxAgent -l trappedClassic -a
depth=3
```

Avaliação: nós vamos conferir o seu código para determinar se ele explora o número correto de estados. Esta é a única forma confiável de detectar alguns bugs muito sutis na implementação do minimax. Como consequência, o autograder vai ser muito exigente em relação a quantas vezes você invoca GameState.generateSuccessor. Se você chamar mais ou menos vezes do que o necessário, o autograder vai reclamar. Para testar e debugar seu código, execute:

```
$ python autograder.py -q q2
```

Para executar sem o recurso gráfico, utilize:

```
$ python autograder.py -q q2 -no-graphics
```

Pergunta 2: Por que o Pac-Man corre para o fantasma mais próximo neste caso?

**Pergunta 3:** Por que o agente reativo tem mais problemas para ganhar que o agente minimax?

**Pergunta 4:** Que mudanças poderiam ser feitas na função de avaliação (evaluationFunction) para melhorar o comportamento do agente reativo?

Passo 3 (3 pontos) Faça um novo agente em AlphaBetaAgent que use a poda alfa-beta para explorar mais eficientemente a árvore minimax. Novamente, o algoritmo deve ser um pouco mais geral do que o pseudo-código no livro, então parte do desafio é estender a lógica da poda alfa-beta adequadamente ao caso de múltiplos agentes minimizadores. Vocês deverão ver um aumento de velocidade (a busca com poda com profundidade 3 talvez rode tão rápido quanto a busca sem poda com profundidade 2). Idealmente, a profundidade 3 em smallClassic deve rodar em poucos segundos por jogada ou mais rápido.

```
$ python pacman.py -p AlphaBetaAgent -a depth=3 -l smallClassic
```

Os valores minimax do AlphaBetaAgent devem ser idênticos aos do MinimaxAgent, embora as ações selecionadas possam variar por causa de desempates diferentes. Novamente, os valores minimax do estado inicial no layout minimaxClassic são 9, 8, 7 e -492 para profundidades 1, 2, 3 e 4, respectivamente.

Avaliação: Como o auto-avaliador checa o código para verificar se ele explora o número correto de estados, é importante rodar a poda alfa-beta sem reordenar os nós. Isto é, os estados sucessores devem sempre ser processados na ordem devolvida por GameState.getLegalActions.

Novamente, não chame GameState.generateSuccessor mais que o necessário.

Vocês NÃO devem podar em caso de igualdade, para que os estados explorados sejam iguais aos do auto-avaliador. A implementação deve seguir o algoritmo da figura abaixo.

## 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
```

```
\begin{aligned} &\text{def min-value(state }, \, \alpha, \, \beta): \\ &\text{initialize } v = +\infty \\ &\text{for each successor of state:} \\ &v = \min(v, \, \text{value(successor, } \alpha, \, \beta)) \\ &\text{if } v < \alpha \, \text{return } v \\ &\beta = \min(\beta, \, v) \\ &\text{return } v \end{aligned}
```

Mais uma vez, a implementação correta da poda alfa-beta vai fazer o Pacman perder o jogo em alguns testes. Isso não é um problema, ele vai passar nos testes.

**Pergunta 5:** Faça uma comparação entre os agentes Minimax e AlphaBeta em termos de tempo e número de nós explorados para profundidades 2, 3 e 4.

#### Sessão Bônus!

(em breve!)

#### Entrega

Uma das pessoas da dupla deve entregar um arquivo ep2-SeusNomesVaoAqui.zip contendo **APENAS** os arquivos:

- multiAgents.py com as implementações da parte prática;
- relatório em formato PDF com as questões apresentadas para discussão dos resultados (máximo de 3 páginas + 1 página para a parte bônus).

Não esqueça de identificar cada arquivo com seu nome e número USP! Para os códigos, coloque um cabeçalho em forma de comentário.