



Universidade Federal São João del Rei

Departamento de Ciência da Computação

Trabalho Prático 3: Mundo do Wumpus

Inteligência Artificial

Alunos: Elias de Paula Pereira,

Mariane Rodrigues Costa e Julio Cesar da Silva Rodrigues

Professor: Diego Roberto Colombo Dias

Junho 2022

Conteúdo

1	Introdução	2
2	Estrutura Básica	3
3		3 4 5
4	Execução e Saída	5
5	Limitações	6
6	Conclusões	7

1 Introdução

Neste trabalho implementamos a base de conhecimento e o motor de inferência, capazes de auxiliar o agente na exploração do mundo do Wumpus. O algoritmo implementado é capaz de gerar a configuração inicial do ambiente de forma aleatória, armazenar a base de conhecimento e realizar inferências na tentativa de resolver o problema do mundo do Wumpus. A implementação foi inteiramente desenvolvida em linguagem Python, com o auxílio da biblioteca PyCryptodome e a ferramenta de versionamento GitHub. O código fonte encontra-se disponível publicamente no repositório https://github.com/juliorodrigues07/wumpus-world_knowledge-base.

O Mundo do Wumpus é um jogo clássico de computador, se mostrando um excelente ambiente da literatura para realizar testes de agentes inteligentes. O jogo consiste na exploração de uma caverna 4 x 4 por um agente, e este deve caminhar por salas conectadas por passagens.

Em uma das salas existe o Wumpus, um mostro que mata qualquer agente que entrar na sala onde ele se encontra. Outro perigo presente no mundo é a presença de poços em algumas salas, que possibilitam a queda de qualquer agente que entrar nestes locais. O objetivo do agente é encontrar o ouro, e para isso ele deve evitar os perigos, analisando as percepções obtidas à medida que ele se movimenta. Um exemplo da configuração inicial do mundo é apresentado na Figura 1:

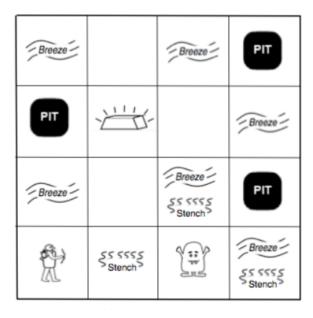


Figura 1: O Mundo do Wumpus

2 Estrutura Básica

O código foi divido em quatro classes, presentes em quatro scripts distintos, que representam as entidades envolvidas na exploração do mundo. A geração da configuração inicial de forma aleatória está presente na classe WumpusWorld (enviroment.py). O armazenamento da base de conhecimento e o motor de inferência se encontram na classe KnowledgeBase (knowledge_base.py). A lógica de movimentação do agente está na classe Explorarion (movimentation_logic.py), e por fim, alguns métodos genéricos auxiliares foram implementados em um arquivo independente (utilities.py).

3 Implementação

À seguir, serão detalhados de forma breve alguns aspectos que foram considerados de grande relevância no desenvolvimento desta implementação.

3.1 Definição do Mundo e Restrições

Embora o tamanho do ambiente possa ser alterado em código, inicialmente definimos o tamanho da malha como uma matriz 6 x 6, cuja matriz interna 4 x 4 corresponde às salas do mundo do Wumpus. As linhas e colunas 0 e 5 correspondem apenas às paredes do mundo como delimitadores. É importante citar que restringimos as posições adjacentes ao agente de conterem quaisquer poços ou Wumpus, já que isto forçaria o agente a tomar uma decisão aleatória (e sua possível morte), caso este recebesse uma percepção de Fedor ou Brisa em sua posição inicial. Vale citar que a valoração da medida de desempenho foi mantida como no enunciado.

Listaremos à seguir, as restrições que definimos na concepção do ambiente:

- O agente sempre é colocado na posição (4, 1).
- Um poço e o Wumpus não podem ocupar a mesma posição.
- O agente e o ouro não podem ocupar a mesma posição inicialmente.
- O ouro pode estar em qualquer local que não esteja o agente ou poços, inclusive na mesma posição do Wumpus.

Ao final da construção do mundo, é atribuída à cada posição sua percepção, conforme a presença ou ausência de objetos adjacentes (acima, abaixo,

direita, esquerda). As posições correspondentes aos limites do mundo, é aplicada somente a percepção de *impacto*. Selecionamos como estrutura de dados uma **lista** para representar cada uma desta percepções, assim como sugerido no enunciado deste trabalho prático. É apresentado à seguir um exemplo desta representação:

['Nada', 'Brisa', 'Nada', 'Nada', 'Grito']

3.2 Movimentação do Agente

Basicamente, o controle da movimentação fundamental do agente trabalha apenas com sua posição atual e anterior, assim como suas orientações (Cima, Baixo, Direita, Esquerda). O agente explorará o ambiente de forma contínua até o momento que uma das duas condições de paradas sejam satisfeitas. Estas condições são as seguintes:

- O agente encontra o ouro.
- O agente estagna na busca pelo ouro, ou seja, visitou posições já exploradas anteriormente várias vezes consecutivas.

Dada a posição atual do agente, o ciclo básico de movimentação é obter todas as posições adjacentes ao mesmo, e então "perguntar" à base de conhecimento, qual a melhor ação que ele deve tomar, ou seja, para qual posição se deve ir.

Após atualizar as posições e orientações (anterior e atual) do agente, e realizar uma checagem de rotina se este ainda está vivo (caso a base de conhecimento direcione-o para um local com um poço ou Wumpus vivo), o agente obtém a percepção da sua posição atual e informa à base de conhecimento. Esta base irá analisar as percepções do agente, marcando possíveis posições perigosas, seguras, desconhecidas, além de inferir fatos, à medida que novas percepções são obtidas, dada a exploração do agente.

E importante citar que o controle das ações e pontuação do agente são incrementados à medida que este explora o ambiente, e que a manipulação das ações *Girar*, *Andar*, *Agarrar* ocorre de forma conjunta com o auxílio dos métodos *calculate_action* e *rotate_180*, analisando as posições e orientações anteriores e atuais do agente, além de suas percepções.

No caso em que o agente ainda não encontrou o ouro e estagnou na exploração do ambiente por uma quatidade significativa de tempo, é optado por atirar a flecha no Wumpus, caso exista pelo menos uma posição suspeita de sua localização. No caso de haver mais de uma posição, o agente seleciona

de forma aleaória o alvo, e em ambos os casos, a base de conhecimento é devidamente atualizada.

Se o Wumpus é morto, as percepções de Fedor deixam de existir, todas as posições marcadas como possível presença do mesmo, são identificadas como seguras (excetuando as que estejam marcadas como possíveis poços) e todas as percepções do mundo passam a apresentar o *Grito*. Caso contrário, apenas a posição em que o agente atirou pode ser marcada como segura (novamente, excetuando possível poço) e o ambiente não é alterado.

3.3 Base de Conhecimento

O primeiro dever de nossa base de conhecimento é manter o controle dos locais que já foram visitados, e para isso, adicionamos os pares ordenados (x,y) correspondentes às posições, à medida que o agente se movimenta pelo ambiente. Adicionamos também a posição atual à lista de posições seguras, já que o agente deve estar vivo para dizer suas percepções à base.

Após este controle, são realizadas as primeiras checagens. Primeiro checamos se o agente tentou se mover para uma parede, e caso afirmativo, a base recebe uma percepção de impacto e "diz" ao agente para retornar (girar 180° e mover-se para a posição anterior). A outra checagem de rotina é se a percepção atual indica *Resplendor*, o que significa que o agente atingiu seu objetivo encontrando o ouro, não restando mais nada para fazer.

A partir deste ponto, começam as análises de maior importância realizando inferências, que serão entremamente relevantes na demarcação de possíveis perigos presentes no mundo. Para cada percepção enviada pelo agente, a base deverá analisá-la marcando locais com possíveis poços, possível Wumpus e locais seguros, conforme a presença ou ausência de percepções como: Fedor e Brisa.

4 Execução e Saída

Como mencionado anteriormente, utilizamos a biblioteca PyCryptodome para gerar pares ordenados aleatórios na construção do mundo, e em alguns casos, para retornar uma dentre várias ações seguras ou selecionar uma posição alvo para executar o disparo da flecha.

Para instalar, basta digitar o seguinte comando via terminal:

pip install pycryptodomex

A execução do programa é feita em um *script* separado (main.py) por motivos de organização, que importa todas as classes e métodos essenciais para execução do programa.

Para executar, basta digitar o seguinte comando via terminal:

python3 main.py

Como saída, primeiramente o programa apresentará o mundo gerado e suas percepções, para então gerar o relatório dos dados armazenados na base de conhecimento a cada iteração (movimento do agente), que possui o seguinte formato padrão:

- Posição atual
- Percepção atual
- Posições Desconhecidas
- Possíveis Poços
- Possível Wumpus
- Posições Seguras

É importante citar que a cada iteração, o programa pode exibir mensagens informando que o agente tentou mover-se para uma parede ou tentou atirar uma flecha (matando ou não o Wumpus) e, ao final da exploração, sempre é exibido se o ouro foi encontrado e a pontuação final obtida pelo agente.

5 Limitações

A implementação desenvolvida não possibilita ao agente ter noção da quantidade de poços ou Wumpus presentes no mundo, o que impede a base de conhecimento de realizar certas inferências probabilísticas. Priorizamos neste caso por sempre tomar uma ação que garanta a segurança do agente, portanto, observamos em nossos testes que a quantidade de vezes em que o agente estagnou durante a exploração do mundo foi ligeiramente maior do que as ocasiões em que este atingiu seu objetivo.

Podemos citar como exemplo a Figura 2, que apresenta casos em que um poço é posicionado em (2, 1), o que é suficiente para o agente estagnar na exploração do mundo:

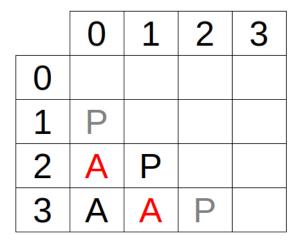


Figura 2: Agente se encontra em uma situação deadlock

Neste exemplo, o agente se moveria para as posições (2, 0) e (3, 1), obtendo como percepção uma *Brisa* em ambas e marcando possíveis poços em (2, 0), (2, 1) e (3, 1), embora observando externamente, sabemos que um poço real só existe na posição (2, 1). Em situações como esta, o agente não tem garantia de segurança para continuar a explorar novas posições pelo mundo, restando como alternativa apenas uma escolha aleatória que pode levar a morte do mesmo, opção que não exploramos nesta implementação. A prioridade na tomada das ações é sempre buscar posições que garantam a segurança do agente, e por isso, ficar estagnado é muitas vezes inevitável.

6 Conclusões

Durante a implementação do trabalho, concordamos que a maior dificuldade encontrada foi a implementação do motor de inferências. Sempre avaliamos o mundo e suas percepções de modo que o agente tivesse condições de escolher o caminho mais seguro em busca de seu objetivo.

Embora seja um problema de micro-mundo bastante "engessado" que apresenta um ambiente totalmente observável, os resultados que obtivemos confirmam a habilidade do agente, munido de sua base de conhecimento, a realizar a exploração e inferir conhecimento de acordo com a mesma. Em um ambiente diferente (com novos movimentos, componentes...), seria necessária uma fase adaptação para a construção de uma nova base de conhecimento para que o agente possa atuar de forma inteligente.

Referências

- Russell, Stuart; Norvig, Peter (2003). Articial Intelligence. A Modern Approach (em inglês) 2a ed. Upper Saddle River, New Jersey: Prentice Hall.
- PyCryptodome Documentation: https://pycryptodome.readthedocs.io/en/latest/index.html
- Knowledge-base for Wumpus world: https://python3.foobrdigital.com/knowledge-base-for-wumpus-world/