

Instituto Tecnológico de Aeronáutica

Departamento de Engenharia de Software
Divisão de Ciência da Computação
Laboratório de CTC-17



Relatório da atividade

Projeto 1: Buscas

Lucas França de Oliveira, lucas.fra.oli18@gmail.com
Professor: Prof. Paulo André Castro , pauloac@ita.br

28 de agosto de 2017

1 Introdução

Este trabalho consiste no estudo da modelagem de problemas de Inteligência Artificial em um espaço de estados e na aplicação algoritmos de busca sobre esses estados.

Os códigos podem ser visualizados no repositório do github: https://github.com/splucs/Lab1_CTC17.git

2 Atividade: distância mínima heurística

Nesta atividade, foi fornecido pelo professor um arquivo que representa um sistema de transporte do Uruguay na forma de um grafo planar. O grafo possui 734 nós e é pedida a distância mínima entre os nós 203 e 600. Foi pedida implementação e teste de algoritmos gulosos e do algoritmo de caminho mínimo heurístico A^* .

2.1 Algoritmo guloso 1: busca em profundidade orientada pela heurística

Neste método, realiza-se uma busca em profundidade sobre o grafo. Cada nó u só é visitado uma única vez e suas arestas (u, v) são percorridas por ordem de distância entre a outra extremidade v e o destino $dist(v, t) = h[v]$. Este método executa com complexidade de pior caso $O(V + E)$, sendo o mais rápido em termos de complexidade assintótica de pior caso entre os algoritmos apresentados aqui. A ordenação das listas de adjacência teria pior caso $O(E \log E)$, mas pela entrada dada, o grau de saída de cada nó é no máximo 9.

2.2 Algoritmo guloso 2: busca por fila de prioridade orientada somente pela heurística

Neste método, adicionou-se a estrutura de dados da fila de prioridade, que permite armazenar um conjunto de nós, com tempo de inserção $O(\log n)$, acesso do mínimo segundo algum comparador em $O(1)$ e remoção deste em $O(\log n)$. Para este caso, o comparador levará em conta apenas a distância entre o nó e o destino $dist(u, t) = h[u]$, ou seja, no topo da fila estará o elemento mais próximo em distância reta até o destino.

O algoritmo inicia colocando a origem s na fila com $g[s] = 0$. A seguir, executa-se o loop até que t saia da fila ou até que a fila esteja vazia: remove o menor elemento u pelo comparador da fila; cada nó v vizinho de u não adicionado na fila é adicionado; e define-se $g[v] = g[u] + dist(u, v)$, ou o menor valor encontrado para $g[v]$ ao longo de todos os nós que incidem em v .

Este algoritmo executa com complexidade de pior caso $O(V \log V + E)$ e não é ótimo.

2.3 Algoritmo de Dijkstra: busca por fila de prioridade orientada somente pela distância mínima da origem

Este é um algoritmo conhecido da literatura. É demonstradamente ótimo e funciona com complexidade de pior caso $O(V \log V + E)$. Funciona de forma de forma semelhante ao apresentado acima, porém de forma não heurística: o comparador da fila de prioridades leva em consideração apenas a distância mínima encontrada por um caminho da origem até o nó u ($g[u]$). Isso faz com que um elemento u , ao ser removido da fila, possui armazenado em seu $g[u]$ a distância mínima da origem até ele. Quando um elemento é adicionado na fila, já foi encontrado pelo menos um caminho até ele e, portanto, o comparador é válido.

2.4 Algoritmo A*: busca por fila de prioridade orientada pela distância mínima da origem e pela heurística

Este algoritmo é um junção dos últimos dois algoritmos apresentados: ele utiliza a fila de prioridades com um comparador que depende tanto da distância mínima até um ponto $g[u]$ como sua distância de linha reta até o destino $h[u] = \text{dist}(u, t)$. A combinação utilizada é a soma direta, que possui a seguinte propriedade: se a heurística sempre subestima a distância mínima até o destino, ou seja, $h[u] \leq h'[u]$, em que $h'[u]$ é a distância mínima por algum caminho do grafo, então o algoritmo funciona de forma ótima. Tendo apenas uma alteração no comparador em termos de implementação em relação aos dois anteriores, sua complexidade de pior caso também é $O(V \log V + E)$.

2.5 Implementação e resultados

Os algoritmos apresentados foram implementados em C++ em um único arquivo. O programa é de console e lê o grafo de um arquivo na formatação padrão do arquivo "Uruguay.csv". Nos argumentos de linha de comando, pode-se passar, nesta ordem, o nome do arquivo de casos de teste, o índice do nó de origem e o índice do nó de destino. Caso estes não sejam especificados, eles são definidos por default para "Uruguay.csv 203 600". Para se fazer a medição de tempo, fez-se uma média de 1000 iterações. Foi contado também o número de nós processados.

O programa apresentou a seguinte saída default:

```
Opening "Uruguay.csv" ... done.
Reading start and end cities ... done: 203 600.
Reading graph ... done.
Running Dijkstra ... Result (optimal): 93.561, average time: 0.0003930, nodes
    processed: 599.
Running A* ... Result (sub-optimal): 93.561, average time: 0.0004720, nodes processed:
    594.
Running Greedy Heap ... Result (non-optimal): 183.479, average time: 0.0001560, nodes
    processed: 270.
Running Greedy DFS ... Result (non-optimal): 200.065, average time: 0.0001040, nodes
    processed: 181.
Closing file ... done.
```

3 Atividade: Jogo da Velha

Nesta atividade, foi solicitado pelo professor uma inteligência artificial capaz de jogar jogo da velha, assim como a interface para realizar os testes e partidas humano versus máquina. Foi feita a modelagem em espaço de estados: cada estado é definido pela configuração do campo e de quem é a vez. Foram implementadas 3 formas de inteligência para cada jogador, que serão explicadas a seguir.

3.1 Jogador-humano

Nesta forma o usuário visualiza o estado atual pela interface e insere via I/O a informação da próxima jogada.

3.2 Jogador-máquina com busca heurística

Nesta forma, a máquina decide qual a próxima jogada segundo a seguinte heurística: escolhe-se o estado adjacente que maximiza o número de retas em que o jogador atual pode ganhar menos o números de retas em que o oponente pode ganhar.

3.3 Jogador-máquina com busca completa sobre a árvore de decisão

Nesta forma, a máquina executa uma busca completa sobre a árvore de decisão utilizando o método minimax para determinar de forma ótima qual a próxima jogada. Nesta implementação, cada estado guarda se ele é uma posição de vitória, de empate ou de derrota. Como o jogo alterna em movimentos, os estados adjacentes são sempre do oponente. O movimento ótimo é, portanto, um que leva a um estado de derrota, de empate ou de vitória nesta ordem prioridade.

Cada uma das 9 células pode ser: vazia, X ou O, tendo-se $3^9 = 19683$ estados. Diferenciando-se o turno de X e de O, tem-se $2 \times 3^9 = 39366$ estados. Como, para o jogo da velha, não existem ciclos no grafo de transições de estados (um estado não pode voltar a ele mesmo), ele se configura como um DAG (Directed Acyclic Graph), e, portanto, pode-se usar o artifício da programação dinâmica para pré-calcular em tempo hábil o movimento ótimo para todos os estados, pois o número de estados é menor que 40000. Como pode haver mais de um movimento ótimo, a máquina escolhe aleatoriamente o próximo estado, de forma a dar a impressão de que os movimentos são mais variados perante um usuário humano. A primeira jogada é completamente aleatória, mas isso não torna a IA não ótima.

3.4 Implementação e resultados

Os métodos foram implementados em C++ em um único arquivo. O programa é de console. Ao se iniciar o programa, pergunta-se como funcionará cada jogador: o usuário insere dois números que identificam o tipo do primeiro (X) e do segundo (O) jogador, respectivamente: 0 para jogador humano, 1 para IA heurística, 2 para IA ótima. A seguir, inicia-se a partida. No final, pergunta-se se o usuário quer outra partida.

O input de uma jogada de um jogador humano é feita especificando a linha (0, 1 ou 2) e coluna (0, 1 ou 2), nesta ordem, da próxima jogada.

Segue um exemplo de execução com um duelo entre os dois métodos de IA:

```
Welcome to Tic Tac ToITA
```

```
By Lucas Franca de Oliveira , COMP-18.
```

```
Please input type of game players (two numbers):
```

```
0 = human, 1 = heuristic machine, 2 = complete search machine
```

```
1 2
```

```
Current game board. Turn: Machine
```

```
0 1 2
```

```
0
```

```
1
```

```
2
```

```
Current game board. Turn: Machine
```

```
0 1 2
```

```
0
```

```
1    X
```

```
2
```

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0			
1		X	
2			O

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0		X	
1		X	
2			O

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0		X	
1		X	
2	O		O

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0	X		X
1		X	
2	O		O

Final game board. Turn: Machine

	0	1	2
0	X		X
1		X	
2	O	O	O

VICTORY for player 2!

Would you like to play again (Y/N)?

n

Thank you for playing.

By Lucas Franca de Oliveira, COMP-18.

3.5 Testes de partidas contra o jogador humano

Segue um exemplo de vitória, empate e derrota de um jogador humano contra a máquina funcionando no modo heurístico:

Welcome to Tic Tac ToTA

By Lucas Franca de Oliveira, COMP-18.

Please input type of game players (two numbers):

0 = human, 1 = heuristic machine, 2 = complete search machine

0 1

Current game board. Turn: Human

0 1 2

0

1

2

You are X. Please insert your next move's row and column:

0 1

Current game board. Turn: Machine

0 1 2

0 X

1

2

Current game board. Turn: Human

0 1 2

0 X

1 O

2

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 0

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0			X
1			O
2	X		

Current game board. Turn: Human

	0	1	2
0		O	X
1			O
2	X		

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 2

Current game board. Turn: Machine

	0	1	2
0			
1			O
2	X		X

Current game board. Turn: Human

	0	1	2
0			
1			O
2	X		X

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 1

Final game board. Turn: Machine

	0	1	2
0		O	X
1			O
2	X		X

```

1      O
2  X X X

VICTORY for player 1!

Would you like to play again (Y/N)?
y
Please input type of game players (two numbers):
0 = human, 1 = heuristic machine, 2 = complete search machine
0 1
=====
Current game board. Turn: Human

      0 1 2
0
1
2

You are X. Please insert your next move's row and column:
0 0
=====
Current game board. Turn: Machine

0 1 2
0 X
1
2

=====
Current game board. Turn: Human

0 1 2
0 X
1 O
2

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 2
=====
Current game board. Turn: Machine

      0 1 2
0  X

```



```

1      O
2      X

```

Current game board. Turn: Human

```

      0 1 2
0  X   O
1     O
2     X

```

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 0

Current game board. Turn: Machine

```

0 1 2
0  X   O
1     O
2  X   X

```

Current game board. Turn: Human

```

0 1 2
0  X   O
1  O  O
2  X   X

```

You are X. Please insert your next move's row and column:
1 2

Current game board. Turn: Machine

```

      0 1 2
0  X   O
1  O O X
2  X   X

```

Current game board. Turn: Human

```

      0 1 2
0  X   O
1  O O X
2  X O X

```

You are X. Please insert your next move's row and column:
0 1

Final game board. Turn: Machine

```

0 1 2
0  X X O
1  O O X
2  X O X

```

TIE!

Would you like to play again (Y/N)?

y

Please input type of game players (two numbers):

0=human, 1=heuristic machine, 2=complete search machine

0 1

Current game board. Turn: Human

```

0 1 2
0
1
2

```

You are X. Please insert your next move's row and column:

1 0

Current game board. Turn: Machine

```

      0 1 2
0
1  X
2

```

Current game board. Turn: Human

```

      0 1 2

```

```

0
1  X O
2

You are X. Please insert your next move's row and column:
0 1
=====
Current game board. Turn: Machine

0 1 2
0   X
1  X O
2

=====
Current game board. Turn: Human

0 1 2
0   O X
1  X O
2

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 2
=====
Current game board. Turn: Machine

0 1 2
0  O X
1  X O
2      X

=====
Current game board. Turn: Human

0 1 2
0  O X O
1  X O
2      X

```

You are X. Please insert your next move's row and column:
2 1

Current_game_board . Turn : Machine

```
0 1 2
0 O X O
1 X O
2 X X
```

Final_game_board . Turn : Human

```
0 1 2
0 O X O
1 X O
2 O X X
```

VICTORY for player 2!

Would you like to play again (Y/N)?
n

Thank you for playing .
By Lucas Franca de Oliveira , COMP-18.

4 Conclusão

A atividade foi executada com sucesso, com todos os algoritmos que, teoricamente, deveriam funcionar de forma ótima, demonstrando comportamento ótimo nos testes. A atividade se demonstrou desafiadora, com a necessidade de implementação de *parsing* da descrição de um grafo no formato do arquivo "Uruguay.csv", assim como o desenvolvimento de uma heurística para o jogador de Jogo da Velha.

A heurística usada no Jogo da Velha foi a ensinada em aula pelo professor. Houve a ideia não implementada de, para cada consulta, mergulhar na árvore de decisão até uma profundidade fixa h e aplicar a heurística apenas nos limites e o método minimax nos estados intermediários.

Os algoritmos estudados são de suma importância para a indústria, sendo utilizados nas mais diversas áreas. No próprio H8, eles são usados pelo grupo de estudos e de robótica ITAndroids nas competições da CBR/LARC, grupo o qual o aluno fez parte e trabalhou com estes algoritmos nos anos de 2015 e 2016, junto com outros da classe. Havia, portanto, conhecimento prévio dos métodos aqui estudados, tornando esta atividade um complementar para o aprendizado do aluno.