Relatório de SI

Realizado por:

Grupo 01 Bernardo Melo 50025 Saul Silva 44301

Relatório de SI	1
Espaco de estados	2
Definicao do problema	2
Observações	3
Mapa 1	3
Mapa 2	5
Algorítmos:	8

Espaco de estados

Para a definição do nosso Ambiente, definimos uma classe Estado. Esta classe tem um construtor que recebe como parametros:

def init__(self,width,height,local_arrumador,local_alvos,local_caixas,local_paredes)
onde:

```
. local_arrumador uma instância de Arrumador((x,y))
```

.local_caixas uma lista de instâncias de Caixa((x,y))

.local_alvos uma lista de instâncias de Alvo((x,y))

.local_paredes uma lista de instâncias de Parede((x,y))

Ainda nesta classe definidos os seguintes métodos:

.percept(self,thing): que dado uma thing devolve um dicionário com todoas as things á volta, a uma distância de um quadrado. Exemplo: $\{"cima":Caixa((x,y)),"baixo":Alvo((x,y))\}$

```
.in corner(self,thing): que devolve true se uma thing está num canto e false cc.
```

eq_(self) para	podermos	testar a	iqualdade	de est	tados
----------------	----------	----------	-----------	--------	-------

lt	(self) par	a podermos	comparar	estados,	usado	no algoritmo	o de heurísticas
----	------------	------------	----------	----------	-------	--------------	------------------

__hash__(self)

Definicao do problema

Para a definição do problema criamos uma classe Game que estende de Problem, Esta classe tem um construtor que recebe como parâmetros:

```
def __init__(self,inicial):
onde:
```

inicial é o estado inicial.

Tivemos ainda de definir os seguintes métodos:

actions(self,state) método abstrato da classe Problem que dado um estado devolve uma lista com as possíveis acções .

result(self,state,action) método abstrato da classe Problem que dado um estado e uma acção devolve o estado resultante de aplicar ao estado a acção.

Observações

Algoritmos em árvore: Os algoritmos em árvore não encontram solução pois não fazem a distinção dos estados, ou seja, o algoritmo não compara estados, logo não sabe se já visitou um certo estado ou não. Na prática o arrumador fica "encalhado" num cima/baixo eterno.

Mapa 1

#####

#0..#

#.*.#

#..A#

#####

Algoritmos	Nós expandidos	Tempo de execução	Nº Jogadas	Solução
depth_first_tree_sear ch	N/A	N/A	N/A	Não tem solução possível.
depth_first_graph_se arch	127	0.072	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
breadth_first_tree_se arch	N/A	N/A	N/A	Não tem solução possível.
breadth_first_search	53	0.025	5	[mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
uniform_cost_search	50	0.029	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Depth_limited_search	70	0.03	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
iterative_deepening_s earch	166	0.079	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Greedy_best_first_gra ph_search - H1	23	0.011	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']

Greedy_best_first_gra ph_search - H2	102	0.051	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Greedy_best_first_gra ph_search - H3	42	0.021	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Greedy_best_first_gra ph_search - H4	25	0.024	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Astar_search - H1	23	0.013	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Astar_search - H2	77	0.039	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Astar_search - H3	34	0.017	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']
Astar_search - H4	23	0.016	5	['mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima']

- **Depht_limited_search:** neste algoritmo percebemos que o melhor nível de profundidade,i.e, na prática, número de passos, é 5 pois é o menor número de passos que o arrumador tem de fazer para encontrar a solução.
- **Iterative_deepening_search**: Neste algoritmo percebemos que é o tem maior expansão de nós e também o menos eficiente para o "puzzle1.txt".
- **Depth_first_graph_search**: Este algoritimo é o segundo menos eficiente porque é o que necessita de expandir mais nós até conseguir chegar a um resultado. No entanto, a sua rapidez em encontrar a solução é relativamente boa.
- **Breadth_first_search**: Neste algoritmo de largura percebemos que ele consegue terminar em relação ao "Breadth_first_tree_search" porque ele não volta a ver os estados anterior. Enquanto o outro algoritmo pode entrar em ciclo infinito..
- Uniform_cost_search: Neste algoritmo ele procura o caminho com o custo menor até ao estado final. Este algoritmo poderia ser mais eficiente se a função "path_cost" fosse melhorada.
- Greedy_best_first_graph_search:Neste algoritmo sabemos que olha para o nó que tiver a menor heurística. Deste modo, é possível perceber que a nossa heurística H2 é menos eficiente que as restantes.
- A*: Este algoritmo para além de olhar para as heurísticas olha para o custo do caminho e como é possível perceber é o algoritmo mais eficiente.

Para o Mapa 1 o algoritmo mais eficiente é o A* com as heurísticas H1 e H4. Não é possível dizer qual o melhor dado que ambos expandem os mesmos nós e com o tempo de aproximação muito próximo.

Mapa 2

##...# ##*.0.# #..A..# #.*#0.# #..####

Algori tmos	Tempo de execuçã o	Nós expa ndido s	Nº Jogadas	Solucao
depth_fi rst_tree _search	N/A	N/A	N/A	Não tem solução possível.
depth_fi rst_grap h_searc h	7.502	10167	131	[mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'empurra_direita', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'empurra_esq', 'empurra_esq', 'empurra_esq', 'empurra_esq', 'empurra_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_direita', '
breadth _first_tr ee_sear	N/A	N/A		Não tem solução possível.

ch				
breadth _first_se arch	7074	5.534	43	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita']
Uniform _cost_s earch	7361	6.386	43	Igual ao breadth_first_search
Depth_li mited_s earch	N/A	N/A	N/A	Não encontrou solução com depth limit de 50.
iterative _deepe ning_se arch	N/A	N/A	N/A	N/A
Greedy_ best_firs t_graph _search - H1	1219	0.978	43	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_esq', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'empurra_direita']
Greedy_ best_firs t_graph _search - H2	7649	8.053	51	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_direita', 'mover_cima', 'empurra_esq', 'mover_cima', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'empurra_direita']
Greedy_ best_firs t_graph _search - H3	3106	4.168	45	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'empurra_cima', 'empurra_cima', 'empurra_cima', 'empurra_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_esq', 'empurra_esq', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'empurra_esq', 'empurra_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_direita', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'mover_direita

				'empurra_esq', 'mover_cima', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'empurra_direita', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita']
Greedy_ best_firs t_graph _search	564	0.436	43	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_direita', 'empurra_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'empurra_direita']
Astar_s earch - H1	962	0.753	43	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_esq', 'empurra_baixo', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_cima', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_esq', 'empurra_direita']
Astar_s earch - H2	7260	8.270	43	
Astar_s earch - H3	3566	4.994	43	
Astar_s earch - H4	556	0.451	43	['mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_direita', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'empurra_cima', 'mover_esq', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_esq', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_baixo', 'mover_cima', 'mover_esq', 'mover_cima', 'empurra_direita', 'empurra_direita', 'mover_cima', 'mover_cima', 'mover_direita', 'mover_baixo', 'empurra_esq', 'empurra_baixo', 'mover_esq', 'mover_esq

Algorítmos:

- Depth_first_graph_search : Encontra a solução mas demora algum tempo e a solução não é de longe a melhor. Isto pode-ser dar por o algoritmo percorrer em profundidade todas as opções possíveis sem repetir estados anteriores, mas em certas ocasiões seria mais eficiente se o algoritmo repetisse estados anteriores.
- Depht_limited_search: Experimentamos com vários límites de profundidade e reparámos que quanto menor for o limite menos estados ele vai explorar, se não encontrar o estado final até ao limite de profundidade para a execução. Na nossa opinião achamos que o algoritmo eventualmente chegará à solução se definirmos um limite de profundidade adequado.
- Uniform cost search:
- Iterative_deepening_search: Ao contrário do deph_limited_search este algoritmo vai incrementando mais um no limite de profundidade até encontrar o resultado. Tal como no deph_limited_search achamos que é preciso chegar a um nível muito grande de profundidade para chegar à solução.
- **Greedy_best_first_graph_search**: este algoritmo para expandir um nó olha para o nó que tiver um menor valor heurístico na fronteira. Este algoritmo é bastante eficiente e rápido
- A*: este algoritmo para além de olhar as heurísticas referidas em baixo também olha para o custo do caminho que percorreu até ao nó.

Para o Mapa 2 o algoritmo mais eficiente é o A* com a heurísticas H4.

Heurísticas

H1: esta heurística devolve a distância real(i.e,em linha reta) de cada caixa ao alvo mais perto. Bastante eficiente.

H2: esta heurística devolve o número de caixas que estão nos cantos. Portanto valoriza os estados que não têm nenhuma caixa no canto. Esta não é uma heurística muito boa para ser usada sozinha pois todos os outros estados que estão na fronteira, que não têm caixas no canto, vão ser escolhidos "aleatoriamente" (por ordem da lista da actions).

H3: esta heurística devolve a distância real do arrumador à caixa mais perto de si.

H4: esta heurística é a junção da H1 e H2. Foi a melhor heurística que encontramos pois combina a h1 que é a melhor heurística única para casos gerais com a h2 que é boa para casos específicos.

Nota1: casos gerais, i.e, para todos os estados

Nota2: casos específicos, i.e, para estados específicos

Testámos todas as combinações entre heurísticas, nomeadamente a junção de todas, mas nenhuma das combinações foi melhor do que a h4.

Algoritmos de procura cega vs Algoritmos de heurísticas

No geral os algoritmos de heurísticas vencem em rapidez, desempenho e eficiência aos algoritmos de procura cega para além de que alguns algoritmos de procura cega não encontram a solução(profundidade_arvore,largura_arvore), isto porque nos algoritmos de heurísticas nós definimos a ordem pela qual é escolhido um nó na fronteira com base no que é melhor para ele resolver o jogo.