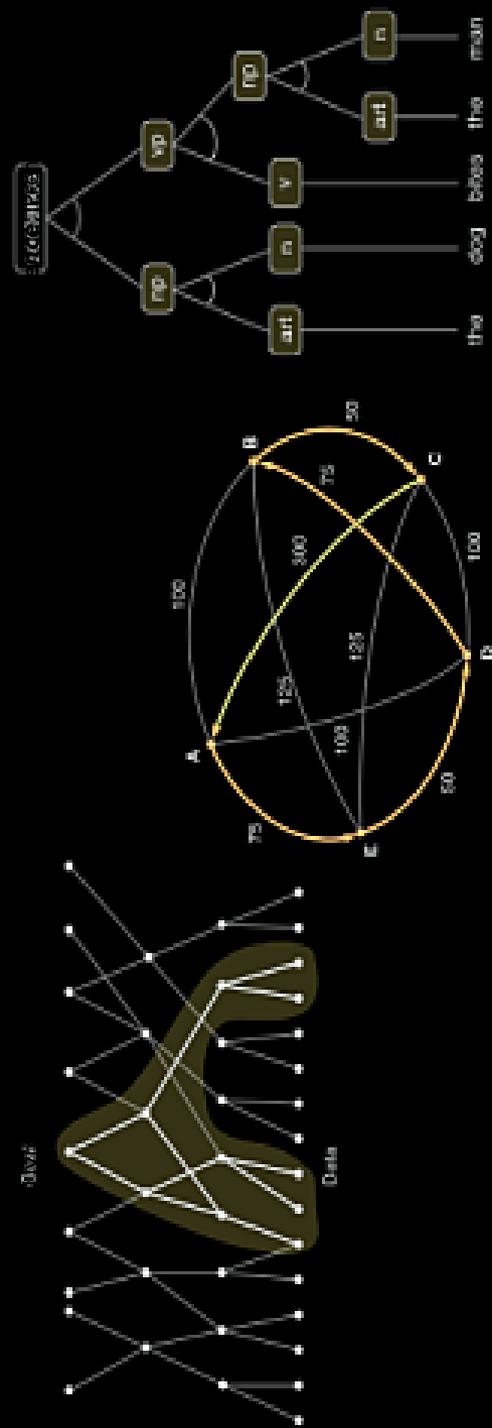


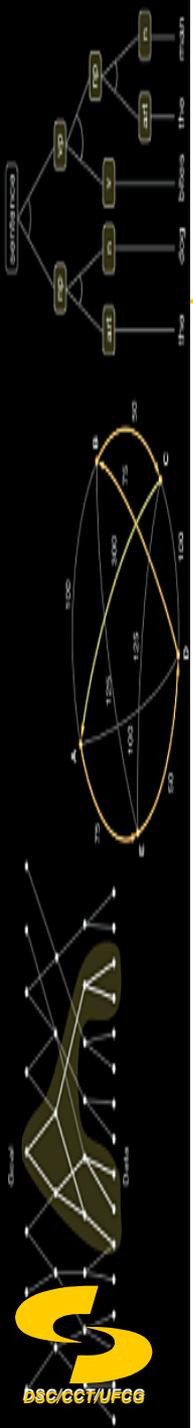
**Universidade Federal de Campina Grande**  
**Departamento de Sistemas e Computação**  
**Pós-Graduação em Ciência da Computação**

# **Inteligência Artificial**

## **Resolução de Problemas (Parte IV)**

**Prof.<sup>a</sup> Joseana Macêdo Fachine Régis de Araújo**  
**joseana@computacao.ufcg.edu.br**





# Em Busca de Soluções

---

## Tópico

- Busca Heurística
  - Como escolher uma boa função heurística  $h$ ?

# Busca Heurística

## Como escolher uma boa função heurística $h$ ?

- $h$  depende de cada problema particular.
- $h$  deve ser *admissível*
  - não superestimar o custo real da solução
- **Exemplo: jogo dos 8 números**
  - um número pode mover-se de A para B se A é adjacente a B e B está vazio
  - busca exaustiva:
    - solução média em 22 passos
    - fator de ramificação médio: 3
    - $\approx 3^{22}$  estados possíveis
    - $\approx 9!/2$  (controlando os estados repetidos)

4	5	8
	1	6
7	2	3

# Busca Heurística

7	2	4
5		6
8	3	1

Estado inicial

	1	2
3	4	5
6	7	8

Estado objetivo

**Distância de Manhattan:** distância pombalina, distância de quarteirões ou distância de táxi. Recebeu o nome pois define a menor distância possível que um carro é capaz de percorrer numa malha urbana reticulada ortogonal, como se encontram em zonas como Manhattan ou a Baixa Pombalina.

## Algumas heurísticas possíveis:

- $h_1 = n^0$  de elementos em posições erradas

$$h_1 = 8$$

- $h_2 =$  soma das distâncias de cada elemento à posição final - objetivo (*city block distance - Manhattan distance*)

$$h_2 = 3+1+2+2+2+3+3+2=18$$

Inteligência Artificial - Joãoão Marcelo  
Fechine Régis de Araujo

# Busca Heurística

- Função  $h_2(n)$ 
  - o espaço de estados gerado é menor  $\Rightarrow$
  - o algoritmo acha mais rapidamente a solução.
- Exemplo:

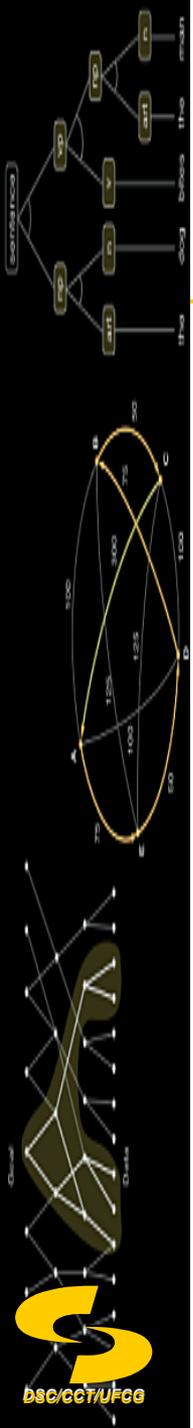
2	8	3
1	6	4
7		5

$n$  movimentos  
→

1	2	3
8		4
7	6	5

Início

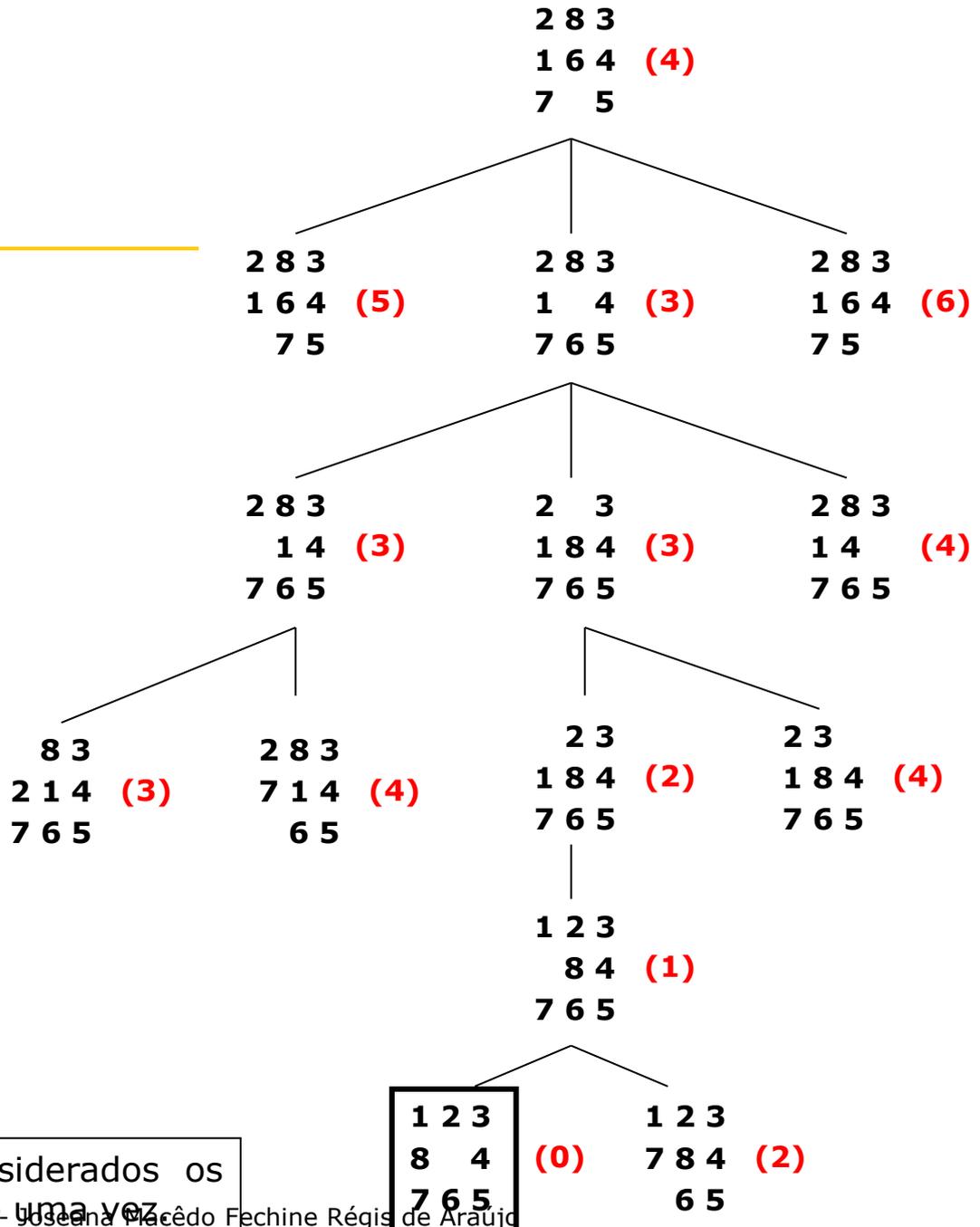
Objetivo



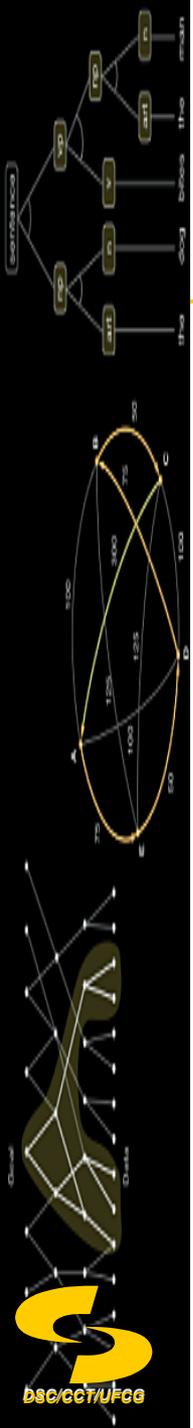
# Exemplo:

- Espaço de estados gerado com  $h_1(n)$  (para cada estado está indicado entre parênteses o valor da função heurística):

Estado Inicial	Estado Objetivo
2 8 3	1 2 3
1 6 4	8 4
7 5	7 6 5



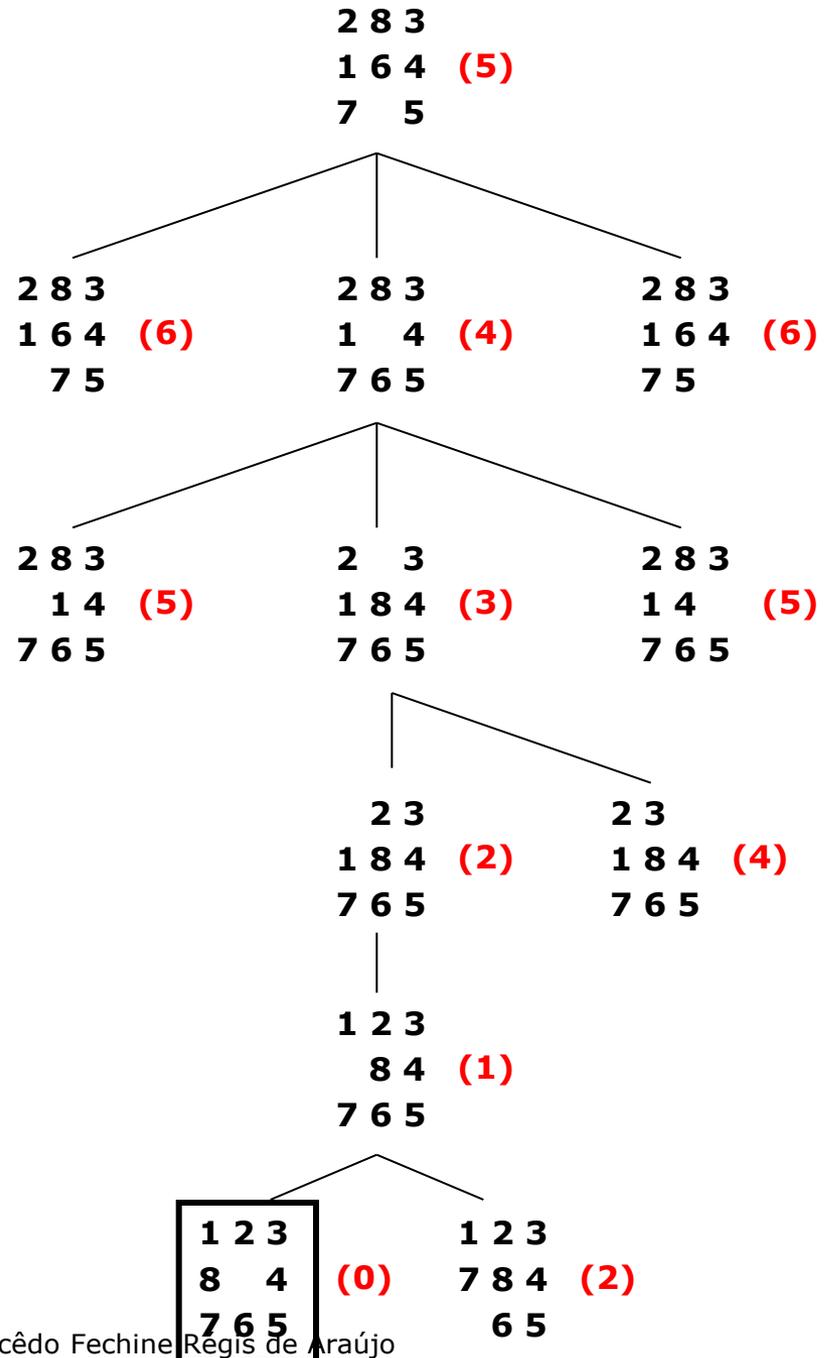
Neste exemplo não são considerados os nós que aparecem por mais de uma vez.



# Exemplo:

- Espaço de estados gerado com  $h_2(n)$

Estado Inicial	Estado Objetivo
2 8 3	1 2 3
1 6 4	8 4
7 5	7 6 5



# Busca Heurística

## Efeito da exatidão da heurística sobre o desempenho

- **Qualidade da função heurística:** medida a partir do fator de expansão efetivo ( $b^*$  ou fator de ramificação efetiva).
  - $b^*$  - fator de expansão de uma árvore uniforme com  $N+1$  nós e nível de profundidade  $d$

$$N+1 = 1 + b^* + (b^*)^2 + \dots + (b^*)^d ,$$

*$N$  = total de nós gerados pelo  $A^*$  para um problema;  
 $d$  = profundidade da solução.*

- **Mede-se empiricamente a qualidade de  $h$  a partir do conjunto de valores experimentais de  $N$  e  $d$ .**
  - uma boa função heurística terá o  $b^*$  muito próximo de 1.

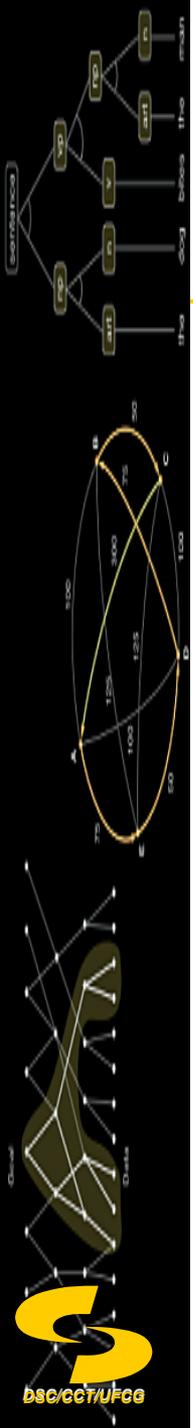
# Busca Heurística

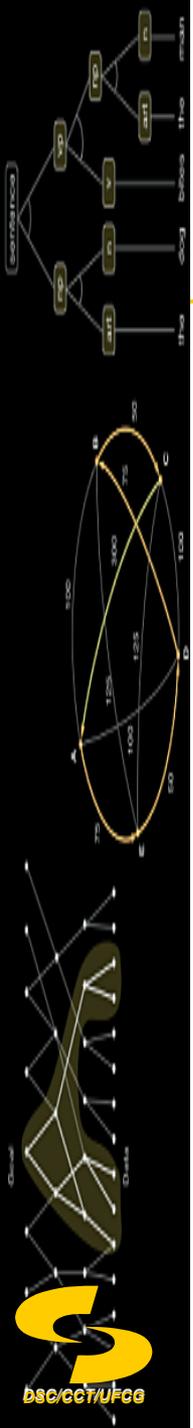
Comparação entre os custos da busca e entre os fatores de expansão (ramificação) efetivo para os algoritmos BUSCA-POR-APROFUNDAMENTO-ITERATIVO e  $A^*$  com  $h_1, h_2$ . A média dos dados é calculada sobre 100 instâncias de quebra-cabeça de 8 peças para diversos comprimentos de solução.

$d$	Custo da busca			Fator de ramificação efetiva		
	BAI	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$	BAI	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$
2	10	6	6	2,45	1,79	1,79
4	112	13	12	2,87	1,48	1,45
6	680	20	18	2,73	1,34	1,30
8	6384	39	25	2,80	1,33	1,24
10	47127	93	39	2,79	1,38	1,22
12	3644035	227	73	2,78	1,42	1,24
14	-	539	113	-	1,44	1,23
16	-	1301	211	-	1,45	1,25
18	-	3056	363	-	1,46	1,26
20	-	7276	676	-	1,47	1,27
22	-	18094	1219	-	1,48	1,28
24	-	39135	1641	-	1,48	1,26

• Uma boa função heurística  $\rightarrow b^*$  muito próximo de 1.

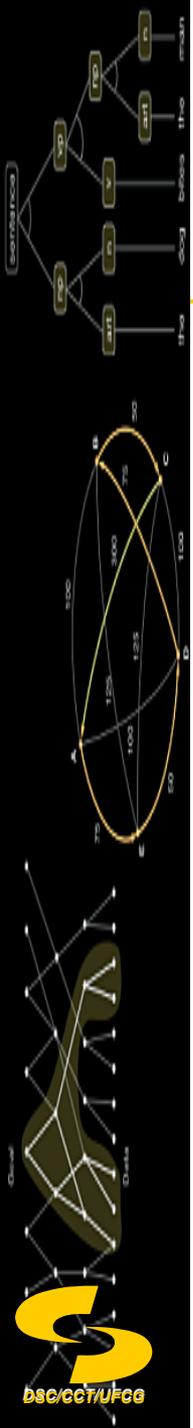
•  $h_2$  é melhor que  $h_1 \rightarrow$  para qualquer nó,  $h_2(n) \geq h_1(n)$  !





# Busca Heurística

- É sempre melhor utilizar uma função heurística com valores mais altos, desde que ela seja *admissível* e que o tempo para computá-la não seja muito grande!
  - Exemplo:  $h_2$  melhor que  $h_1$
- $h_i$  domina  $h_k \Rightarrow h_i(n) \geq h_k(n), \forall n$  **no espaço de estados**
  - No exemplo anterior:  $h_2$  domina  $h_1$ ,
  - **Isso pode ser traduzido na forma:** A heurística 2 é melhor que a heurística 1, pois terá um menor fator de ramificação. Desde que  $h_1$  e  $h_2$  não superestimem o custo real.

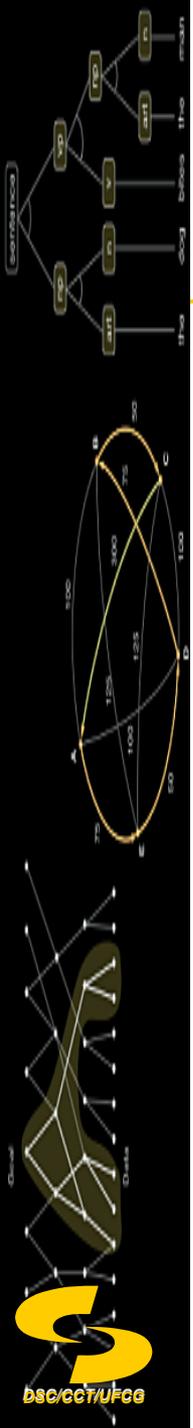


# Busca Heurística

---

- Caso existam muitas funções heurísticas para o mesmo problema, e nenhuma delas domine as outras, usa-se uma *heurística composta*:

$$h(n) = \max(h_1(n), h_2(n), \dots, h_m(n))$$

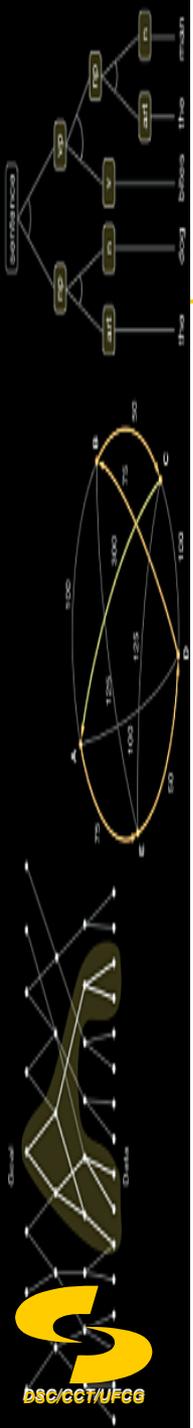


# Busca Heurística

---

## Exemplo de estratégias genéricas para definir $h$ :

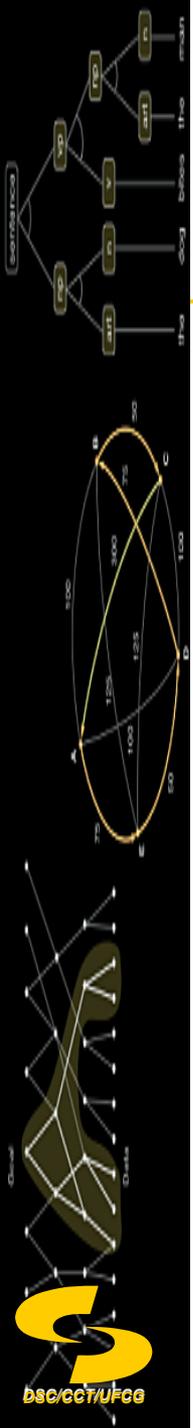
- 1) Relaxar o problema (versão simplificada);
- 2) Usar informação estatística;
- 3) Identificar os atributos relevantes do problema e usar aprendizagem.



# Busca Heurística

**Jogos simples, como o jogo-dos-8, são veículos ideais para explorar o projeto e o comportamento de algoritmos de busca heurística por várias razões:**

1. Os espaços de busca são grandes o suficiente para requererem poda heurística.
2. A maioria dos jogos é suficientemente complexa para sugerir uma rica variedade de avaliações heurísticas para comparação e análise.
3. Os jogos geralmente não envolvem questões representacionais complexas.
4. Como todos os nós do espaço de estados têm uma representação comum, pode-se aplicar uma heurística única para todo o espaço de busca.



# Busca Heurística

---

- ❑ Problemas mais realistas complicam bastante a implementação e a análise da busca heurística, requerendo heurísticas múltiplas.
- ❑ O entendimento ganho de jogos simples pode ser generalizado para problemas como aqueles encontrados em sistemas especialistas, planejamento, controle inteligente e aprendizado. Porém, uma heurística simples não pode ser aplicada a todos os estados nestes domínios.