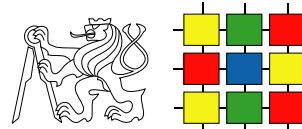


# **Informované metody prohledávání stavového prostoru**

## **Michal Pěchouček, Milan Rollo**

---

Department of Cybernetics  
Czech Technical University in Prague

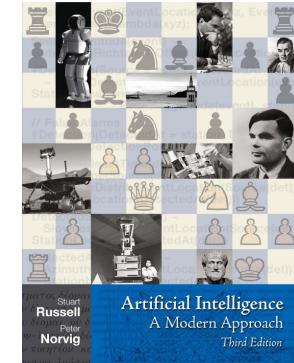


<http://cw.felk.cvut.cz/doku.php/courses/a3b33kui/start>

# Použitá literatura pro umělou inteligenci



:: Artificial Intelligence: A Modern Approach (Third Edition) by Stuart Russell and Peter Norvig, 2007 Prentice Hall.



<http://aima.cs.berkeley.edu/>



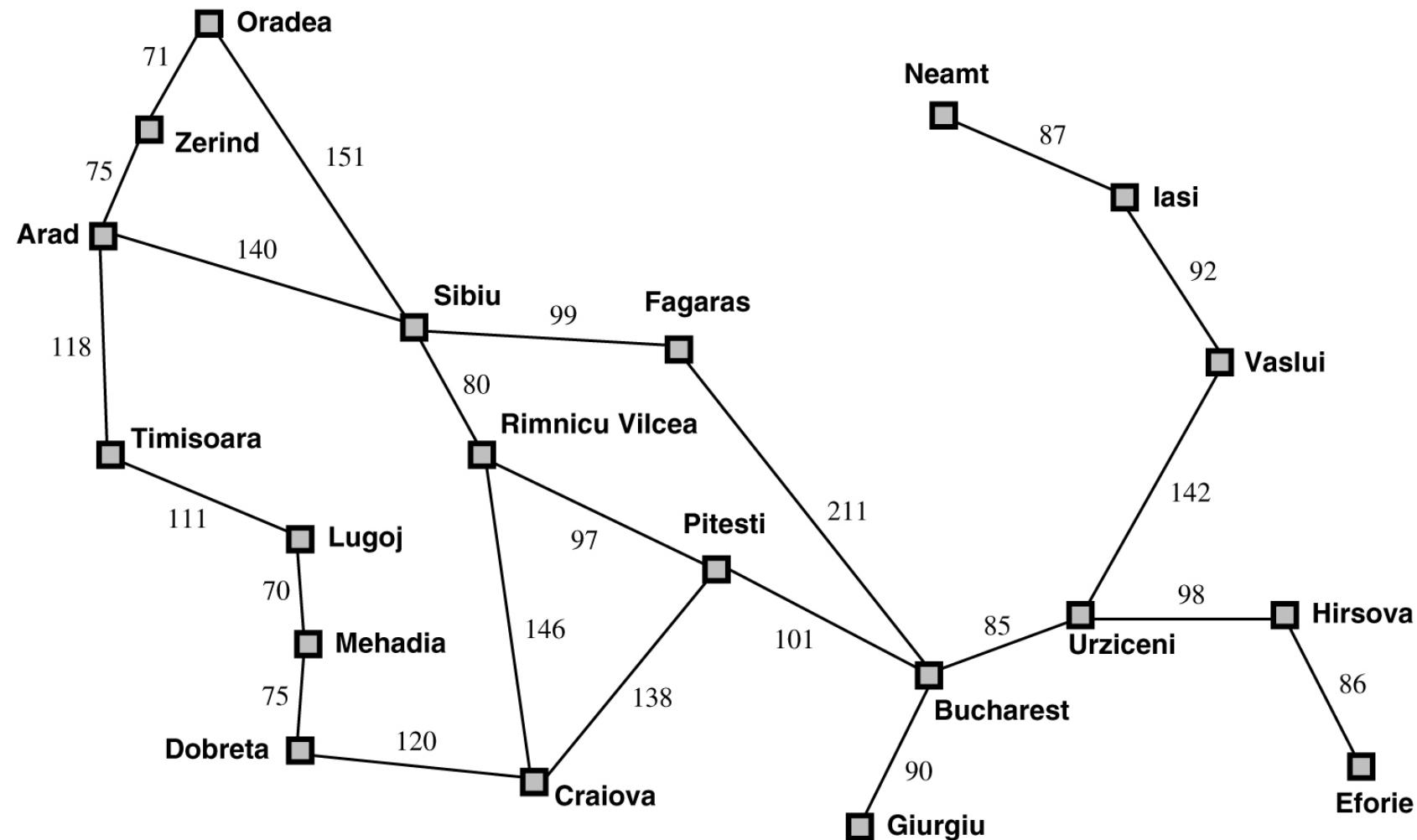
:: implementují efektivní metody nalezení optimálního řešení a využívají při tom kvalitativní informaci o různých stavech stavového prostoru.

Při prohledávání používáme (alespoň jednu z):

- konkrétní informaci o ceně daného stavu ve stavovém prostoru
- konkrétní informaci o ceně použití každého možného stavového operátoru
- heuristickou informaci, odhad o vhodnosti použití daného stavového s ohledem na efektivnost prohledávání stavového prostoru

:: Tyto informace používáme pro návrh **heuristického** algoritmu (také označovaného jako *Best-First-Search*), který vybírá vhodný uzel k expanzi. Takovýto uzel vede proces prohledávání k optimálnímu řešení. Funguje-li heuristický algoritmus dobře, minimalizuje prohledávání částí stavového prostoru, které nevedou k optimálnímu řešení.

# Informované metody prohledávání stavového prostoru





Návrh obecného algoritmu uspořádaného prohledávání stavového prostoru (Best-First Search) vychází z klasického algoritmu pro neinformované prohledávání stavového prostoru:

```
1. begin
2.     open := [Start], closed := []
3.     while (open <> []) do begin
4.         X := FIRST(open)
5.         closed := closed + [X], open := open - [X]
6.         if X = GOAL then return(SUCCESS)
7.         else begin
8.             E := expand(X)
9.             E := E - closed
10.            open := open + E
11.        end
12.    end
13.    return(failure)
14. end.
```



jen výběr **prvního** prvku na seznamu je nahrazen výběrem **nejlepšího** prvku seznamu

```
1. begin
2.     open := [Start], closed := []
3.     while (open <> []) do begin
4.         X := BEST(open)
5.         closed := closed + [X], open := open - [X]
6.         if X = GOAL then return(SUCCESS)
7.         else begin
8.             E := expand(X)
9.             E := E - closed
10.            open := open + E
11.        end
12.    end
13.    return(failure)
14. end.
```



:: Když se algoritmus snaží vybírat nejlepší stav pro expanzi (např.  $s_n$ ) z aktuálního stavu (např.  $s_m$ ) pracuje s následujícími parametry:

- $c(m, n)$  – cena aplikace operátoru pro přechod ze stavu  $m$  do stavu  $n$
- $g(m)$  – celková cena, součet cen všech operátorů aplikovaných z počátečního stavu až do stavu  $m$
- $h(n)$  – reálná nebo odhadovaná celková cena, součet všech operátorů které je potřeba aplikovat ze stavu  $n$  do cílového stavu.

:: je tedy třeba navrhnout následující **hodnotící funkci**  $f$ , která bude sofistikovaně integrovat funkce  $c$ ,  $g$  a  $h$  a zajistit, že má rozumné chování v konkrétní doméně.



- **Gradientní prohledávání** (hill-climbing search) – kde  $\forall m, n : f(m, n) = c(m, n)$ 
  - jednoduchá na implementaci, rychlá, odolná vůči zacyklení – nicméně často *uvízne v lokálním optimu !!!*

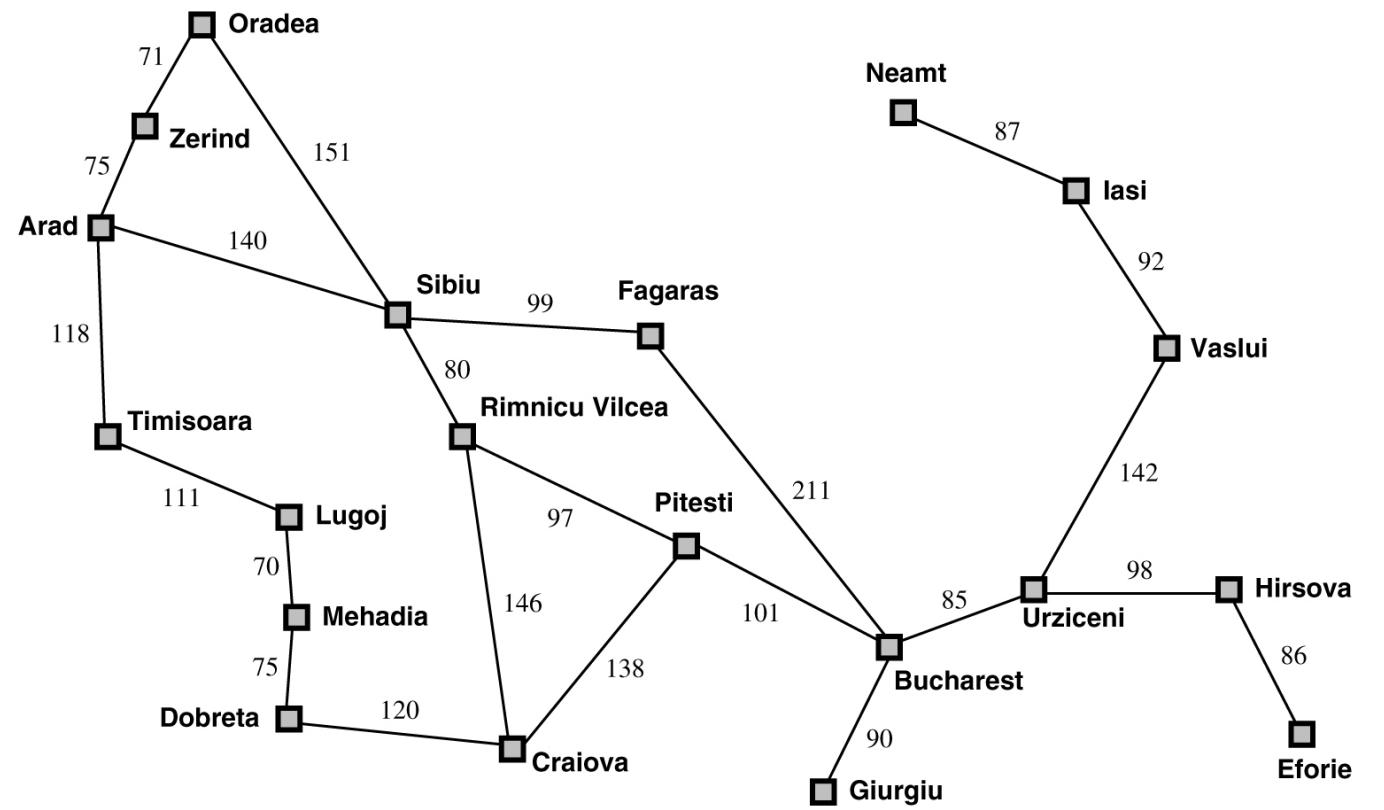


- **Gradientní prohledávání** (hill-climbing search) – kde  $\forall m, n : f(m, n) = c(m, n)$ 
  - jednoduchá na implementaci, rychlá, odolná vůči zacyklení – nicméně často *uvízne v lokálním optimu !!!*
- **Prohledávání do šířky** –  $\forall m, n : c(m, n) = 1$  existuje-li hrana z  $m$  do  $n$ . Zde platí  $f(m, n) = g(m) + 1$ 
  - minimalizuje počet kroků (hloubku) řešení



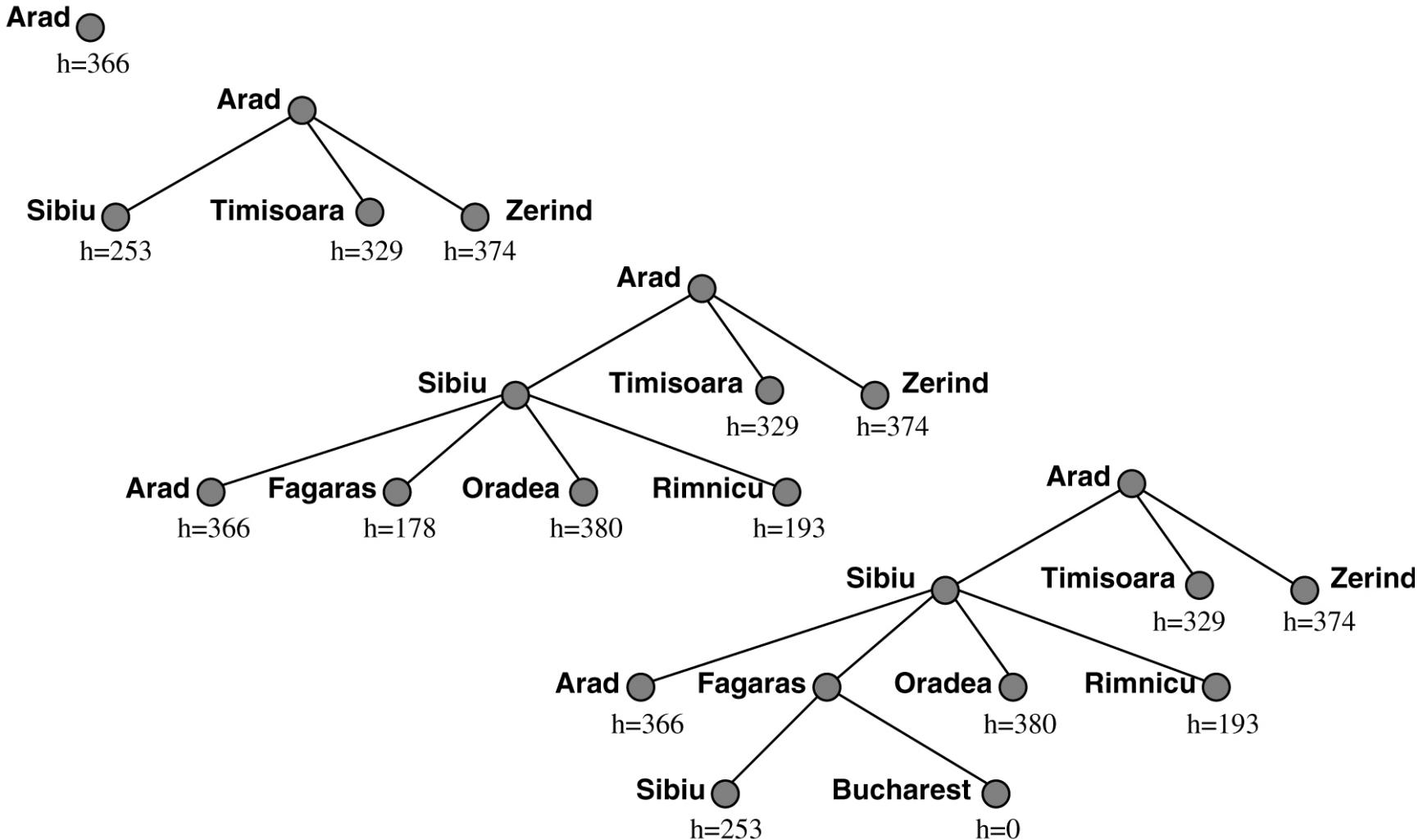
- **Gradientní prohledávání** (hill-climbing search) – kde  $\forall m, n : f(m, n) = c(m, n)$ 
  - jednoduchá na implementaci, rychlá, odolná vůči zacyklení – nicméně často *uvízne v lokálním optimu !!!*
- **Prohledávání do šířky** –  $\forall m, n : c(m, n) = 1$  existuje-li hrana z  $m$  do  $n$ . Zde platí  $f(m, n) = g(m) + 1$ 
  - minimalizuje počet kroků (hloubku) řešení
- **Hladový algoritmus** (greedy algoritmus) –  $\forall m, n : f(m, n) = h(n)$  existuje-li hrana z  $m$  do  $n$ . Zde  $h(n)$  je heuristický odhad vzdálenosti z uzlu  $n$  do cíle
  - neoptimální, neúplný

# Hladový Algoritmus



Straight-line distance to Bucharest	
<b>Arad</b>	366
<b>Bucharest</b>	0
<b>Craiova</b>	160
<b>Dobreta</b>	242
<b>Eforie</b>	161
<b>Fagaras</b>	178
<b>Giurgiu</b>	77
<b>Hirsova</b>	151
<b>Iasi</b>	226
<b>Lugoj</b>	244
<b>Mehadia</b>	241
<b>Neamt</b>	234
<b>Oradea</b>	380
<b>Pitesti</b>	98
<b>Rimnicu Vilcea</b>	193
<b>Sibiu</b>	253
<b>Timisoara</b>	329
<b>Urziceni</b>	80
<b>Vaslui</b>	199
<b>Zerind</b>	374

# Hladový Algoritmus



# Algoritmus $A^*$



- Algoritmus  $A^*$  používá algoritmus uspořádaného prohledávání stavového prostoru, kde každý prvek je ohodnocen funkcí:
    - $f(n) = g(n) + h(n)$
    - pozn.: ohodnocení sčítající složky ( $c, g$  a  $h$ ) ve tvaru  $f(n, m) = c(m, n) + g(m) + h(n)$   
lze napsat jako  $f(n) = g(n) + h(n)$  protože  $g(n) = g(m) + c(m, n)$ , kde argument  $m$  již neovlivňuje hodnotu funkce.
  - Nastavení hodnotící funkce  $f$  ve formě  $f(n) = g(n) + h(n)$  je netriviální problém protože hodnotu  $h(n)$  která není a priori známá je ji třeba odhadnout.
  - Vzhledem k tomu, že optimalizujeme chování algoritmu, chceme aby byl odhad co nejpřesnější
    - aby hodnota  $h(n)$  byla co nejblíže hodnotě  $h^*(n)$  (přesná hodnota). Funkci  $h(n)$  nazýváme **heuristická funkce**.
  - Hodnotící funkce  $f(n)$  je tedy odhadem přesných hodnot, které vrátí funkce  $f^*(n) = g^*(n) + h^*(n)$  kde  $g(n) = g^*(n)$  (ve většině případů)

## Přípustnost Algoritmu $A^*$

---



- Jaké vlastnosti musí mít heuristická funkce  $h(n)$ ? Co se stane když bude  $h(n) > h^*(n)$ ? A co když  $h(n) < h^*(n)$ ?

## Přípustnost Algoritmu $A^*$



- Jaké vlastnosti musí mít heuristická funkce  $h(n)$ ? Co se stane když bude  $h(n) > h^*(n)$ ? A co když  $h(n) < h^*(n)$ ?
  - Aby se algoritmus choval rozumně, *tudíž aby našel jako první optimální řešení*, musí platit:

$$\forall n : 0 \leq h(n) \leq h^*(n)$$

- Je-li to pravda, říkáme, že heuristická funkce je přípustná.
  - Algoritmus  $A^*$  používá algoritmus uspořádaného prohledávání stavového prostoru, kde každý prvek je ohodnocen funkcí  $f(n) = g(n) + h(n)$ , kde  $h(n)$  je přípustná
  - $A^*$  algoritmus vždy najde optimální řešení.

## je BFS optimální?



## Přípustnost Algoritmu $A^*$



- Jaké vlastnosti musí mít heuristická funkce  $h(n)$ ? Co se stane když bude  $h(n) > h^*(n)$ ? A co když  $h(n) < h^*(n)$ ?
  - Aby se algoritmus choval rozumně, *tudíž aby našel jako první optimální řešení*, musí platit:

$$\forall n : 0 \leq h(n) \leq h^*(n)$$

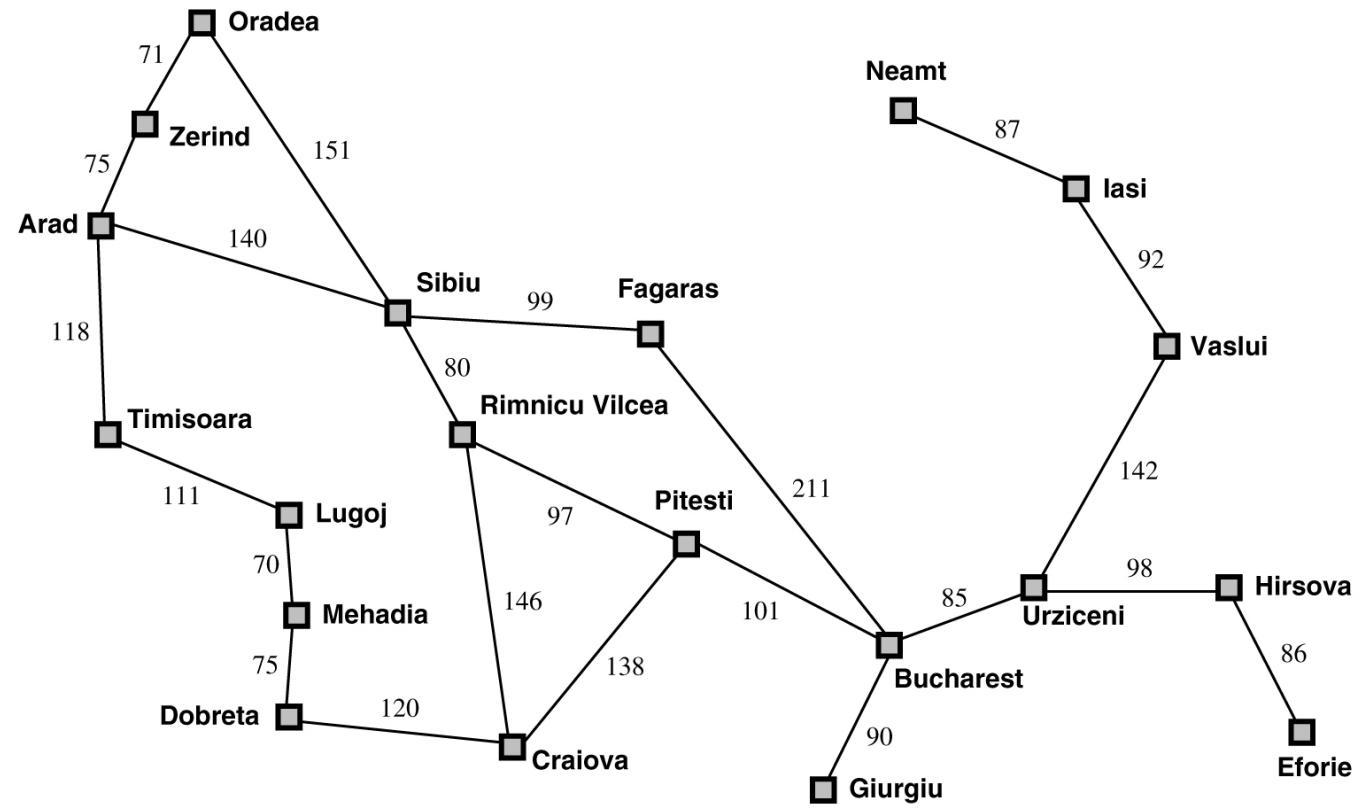
- Je-li to pravda, říkáme, že heuristická funkce je **přípustná**.
  - Algoritmus  $A^*$  používá algoritmus uspořádaného prohledávání stavového prostoru, kde každý prvek je ohodnocen funkcí  $f(n) = g(n) + h(n)$ , kde  $h(n)$  je přípustná
  - $A^*$  algoritmus vždy najde optimální řešení.

## je BFS optimální?

ano, protože u BFS  $f(n) = g(n) + h(n) = g(n)$ . Tedy  $0 = h(n) < h^*(n)$  a platí, že heuristika je přípustná.

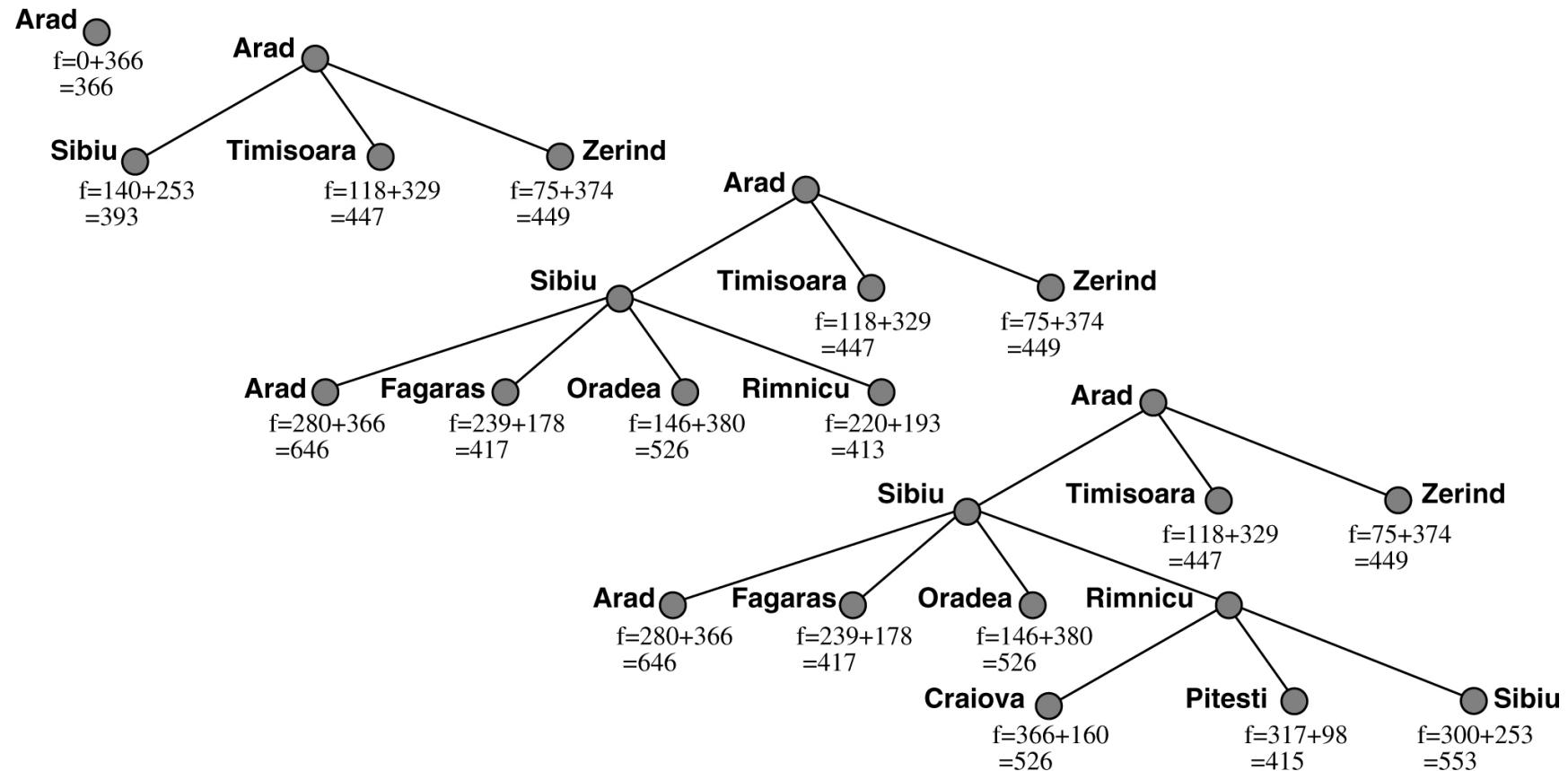


# Příklad heuristik pro hledání cesty



Straight-line distance to Bucharest	
<b>Arad</b>	366
<b>Bucharest</b>	0
<b>Craiova</b>	160
<b>Dobreta</b>	242
<b>Eforie</b>	161
<b>Fagaras</b>	178
<b>Giurgiu</b>	77
<b>Hirsova</b>	151
<b>Iasi</b>	226
<b>Lugoj</b>	244
<b>Mehadia</b>	241
<b>Neamt</b>	234
<b>Oradea</b>	380
<b>Pitesti</b>	98
<b>Rimnicu Vilcea</b>	193
<b>Sibiu</b>	253
<b>Timisoara</b>	329
<b>Urziceni</b>	80
<b>Vaslui</b>	199
<b>Zerind</b>	374

## Příklad heuristik pro hledání cesty





## Doplňkové vlastnosti A\*

```
1. begin
2.     open := [Start], closed := []
3.     while (open <> []) do begin
4.         X := BEST(open)
5.         closed := closed + [X], open := open - [X]
6.         if X = GOAL then return(SUCCESS)
7.         else begin
8.             E := expand(X)
9.             E := E - closed
10.            open := open + E
11.        end
12.    end
13.    return(failure)
14. end.
```





## Doplňkové vlastnosti A\*

---

upřesnění operací v  $A^*$  na řádku 9 - 10:

- v případě, že pro nějaký uzel  $e \in E$  platí že se už objevuje v seznamu open
  - s hodnotou  $f(e)$  lepší, pak se tento na řádku 10 do seznamu open nepřidá
  - s hodnotou  $f(e)$  horší, pak se na řádku 10 ten horší odebere a lepší se přidá
- v případě, že pro nějaký uzel  $e \in E$  platí že se už objevuje v seznamu closed
  - s hodnotou  $f(e)$  lepší, pak se tento na řádku 9 ze seznamu E odebere
  - s hodnotou  $f(e)$  horší, pak se tento na řádku 9 ze seznamu E neodebírá a naopak se odebere z closed.





## Monotónnost

---

Heuristická funkce je **monotónní** (lokálně přípustná) platí-li

- i.  $\forall n_1, n_2$ , kde  $n_1$  expanduje do  $n_2$ :  $h(n_1) - h(n_2) \leq cost(n_1, n_2)$ ,  
kde  $c(n_1, n_2)$  opravdová cena z  $n_1$  do  $n_2$
- ii.  $h(goal) = 0$ .

každá monotónní heuristická funkce je přípustná.





Heuristická funkce je **monotónní** (lokálně přípustná) platí-li

- i.  $\forall n_1, n_2$ , kde  $n_1$  expanduje do  $n_2$ :  $h(n_1) - h(n_2) \leq cost(n_1, n_2)$ ,  
kde  $c(n_1, n_2)$  opravdová cena z  $n_1$  do  $n_2$
- ii.  $h(goal) = 0$ .

každá monotónní heuristická funkce je přípustná.

*Důkaz:*

for  $n_0 \rightarrow n_1 \dots h(n_0) - h(n_1) \leq c(n_0, n_1)$  díky monotónnosti

for  $n_1 \rightarrow n_2 \dots h(n_1) - h(n_2) \leq c(n_1, n_2)$  díky monotónnosti

...

for  $n_{k-1} \rightarrow goal \dots h(n_{k-1}) - h(goal) \leq c(n_{k-1}, goal)$

je-li  $h(goal) = 0$  pak po sečtení všech řádků platí  $h(n_0) \leq c(n_0, goal)$





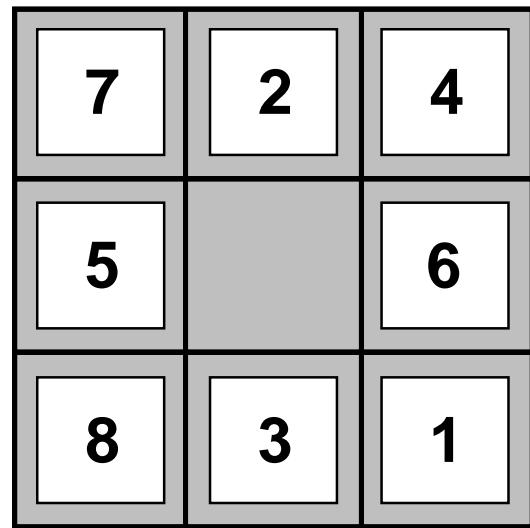
## Dominance (Informovanost) Heuristiky

---

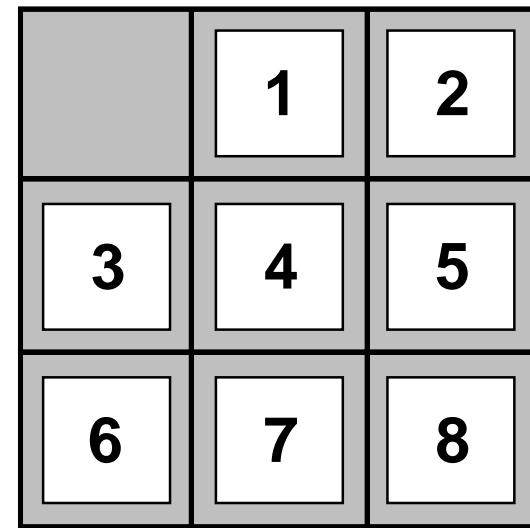
- Máme-li dvě přípustné heuristiky  $h_1$  a  $h_2$  tak, že  $\forall n : h_1(n) \leq h_2(n)$ , pak říkáme, že heuristika  $h_2$  **dominuje** (je více informovaná) než  $h_1$ .
  - Obě heuristiky naleznou optimální řešení, ale  $h_2$  potřebuje expandovat menší prostor než  $h_1$ .
- Je třeba dát pozor na to aby výpočet nebo použití hodně informované heuristiky nezabral více času než prohledání větší části stavového prostoru.



# Heuristiky pro 8-puzzle



Start State



Goal State



## Heuristiky pro 8-puzzle



<table border="1"><tr><td>2</td><td>8</td><td>3</td></tr><tr><td>1</td><td>6</td><td>4</td></tr><tr><td>7</td><td>5</td><td></td></tr></table>	2	8	3	1	6	4	7	5		5	6	0
2	8	3										
1	6	4										
7	5											
<table border="1"><tr><td>2</td><td>8</td><td>3</td></tr><tr><td>1</td><td></td><td>4</td></tr><tr><td>7</td><td>6</td><td>5</td></tr></table>	2	8	3	1		4	7	6	5	3	4	0
2	8	3										
1		4										
7	6	5										
<table border="1"><tr><td>2</td><td>8</td><td>3</td></tr><tr><td>1</td><td>6</td><td>4</td></tr><tr><td>7</td><td>5</td><td></td></tr></table>	2	8	3	1	6	4	7	5		5	6	0
2	8	3										
1	6	4										
7	5											

	Titles out of place	Sum of distances out of place	2x the number of direct tile reversals

1	2	3
8		4
7	6	5

Goal





**Effective Branching Factor:** metrika popisující stavový prostor  $b^*$  je-li pro hloubku  $d$  a celkový počet expandovaných uzlů  $N$  pak musí platit  $N = 1 + b^* + (b^*)^2 + \dots + (b^*)^d$

d	Search Cost			Effective Branching Factor		
	IDS	A*( $h_1$ )	A*( $h_2$ )	IDS	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	364404	227	73	2.78	1.42	1.24
14	3473941	539	113	2.83	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



## Optimální efektivita $A^*$

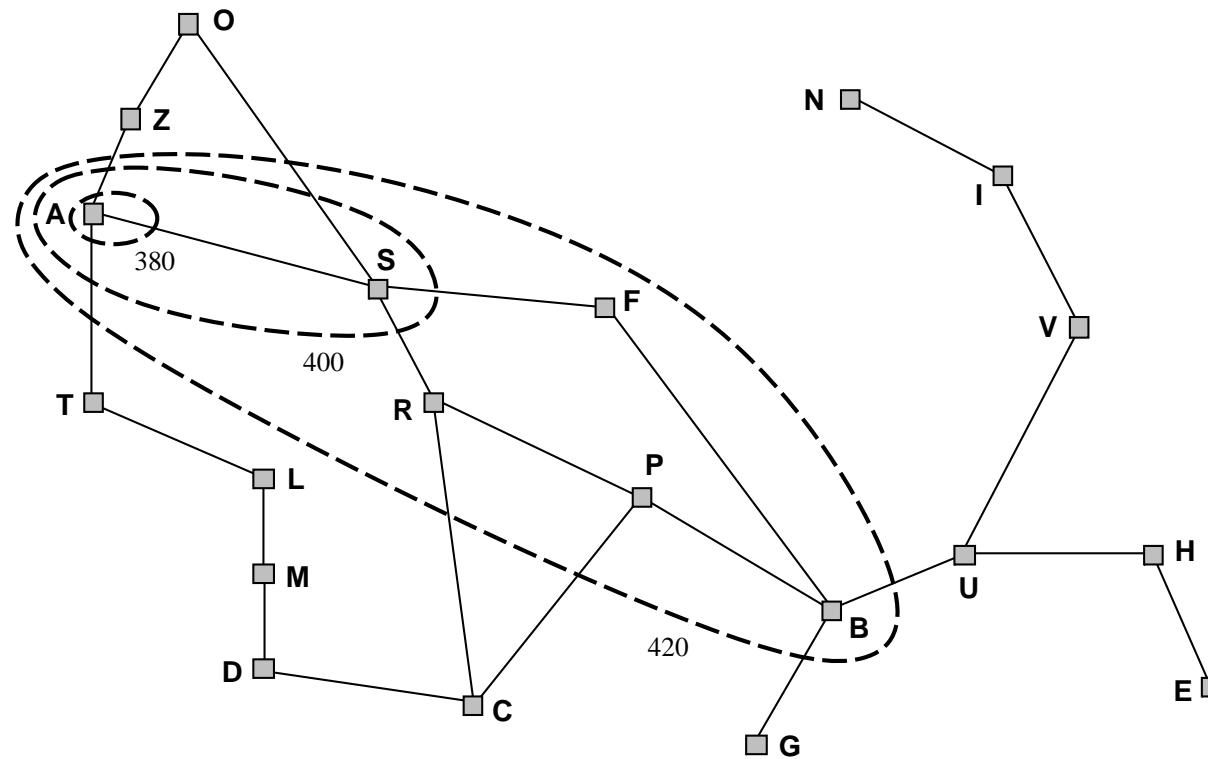
:: O  $A^*$  říkáme, že je **optimálně efektivní**. To znamená, že pro libovolnou heuristikou funkci neexistuje jiný optimální algoritmus, který by expandoval méně uzlů než  $A^*$ .

O  $A^*$  víme, že je optimální, úplný a optimálně efektivní. Nicméně to neznamená, že by byl vhodný na všechny problémy prohledávání. Bohužel paměťová náročnost zůstává nadále exponenciálně rostoucí (bylo dokázáno, že tomu tak je v případě, že  $|h(n) - h^*(n)| > O(\log h^*(n))$ ).

:: Časová výpočetní náročnost není hlavním problémem  $A^*$ . Vzhledem k tomu, že  $A^*$  musí udržovat všechny otevřené uzly v paměti, stává se, že často dojde na přetečení paměti dřív než vyprší čas.



# Optimální efektivita $A^*$



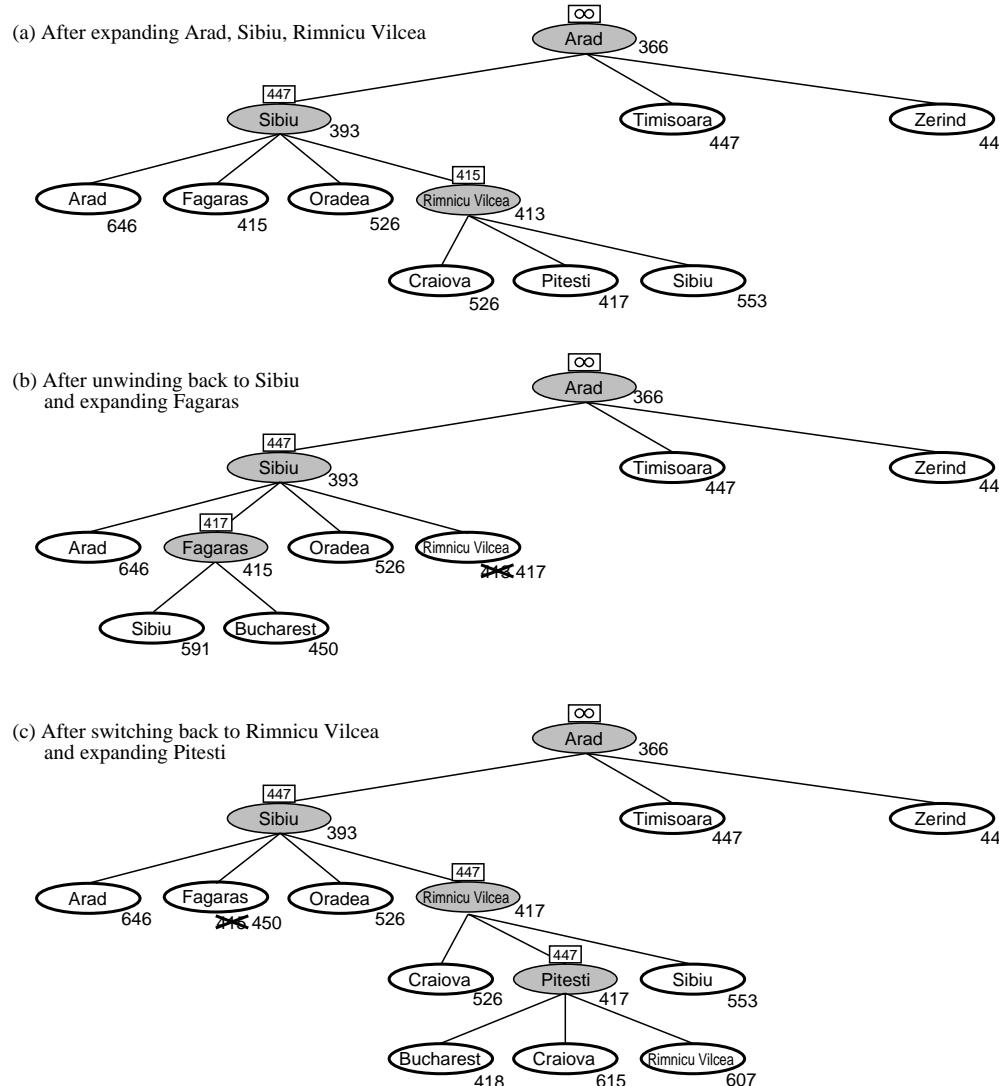


- **IDA\*** – iterative deepening  $A^*$  algoritmus: Pracuje stejně jako iterativně prohlubující se prohledávání do hloubky (IDDFS), s tím, že zvětšující se limitní hodnota není hloubka, ale nejmenší hodnota  $f$  která je vyšší než  $f$  z předchozí úrovně.
- **RBFS** – Recursive best first search, rekurzivní IDA\*. Omezuje hodnotu  $f$  druhou nejlepší hodnotou v dané úrovni.





# Varianty algoritmů zlepšující paměťové nároky





- **IDA\*** – iterative deepening  $A^*$  algoritmus: Pracuje stejně jako iterativně prohlubující se prohledávání do hloubky (IDDFS), s tím, že zvětšující se limitní hodnota není hloubka, ale nejmenší hodnota  $f$  která je vyšší než  $f$  z předchozí úrovně.
- **RBFS** – Recursive best first search, rekurzivní IDA\*. Omezuje hodnotu  $f$  druhou nejlepší hodnotou v dané úrovni.

Zatímco IDA\* má menší paměťové nároky, RFBS najde řešení rychleji, protože si udržuje větší OpenList.





- **IDA\*** – iterative deepening  $A^*$  algoritmus: Pracuje stejně jako iterativně prohlubující se prohledávání do hloubky (IDDFS), s tím, že zvětšující se limitní hodnota není hloubka, ale nejmenší hodnota  $f$  která je vyšší než  $f$  z předchozí úrovně.
- **RBFS** – Recursive best first search, rekurzivní IDA\*. Omezuje hodnotu  $f$  druhou nejlepší hodnotou v dané úrovni.

Zatímco IDA\* má menší paměťové nároky, RFBS najde řešení rychleji, protože si udržuje větší OpenList.

- **MA\*** – memory bounded  $A^*$  – využívá veškerou dostupnou paměť. Zjednodušený algoritmus SMA\* (simplified MA\*) udržuje pouze určitý počet uzlů na open-seznamu. Je-li plno vyhodí ten nejhorší uzel.





- **IDA\*** – iterative deepening  $A^*$  algoritmus: Pracuje stejně jako iterativně prohlubující se prohledávání do hloubky (IDDFS), s tím, že zvětšující se limitní hodnota není hloubka, ale nejmenší hodnota  $f$  která je vyšší než  $f$  z předchozí úrovně.
- **RBFS** – Recursive best first search, rekurzivní IDA\*. Omezuje hodnotu  $f$  druhou nejlepší hodnotou v dané úrovni.

Zatímco IDA\* má menší paměťové nároky, RFBS najde řešení rychleji, protože si udržuje větší OpenList.

- **MA\*** – memory bounded  $A^*$  – využívá veškerou dostupnou paměť. Zjednodušený algoritmus SMA\* (simplified MA\*) udržuje pouze určitý počet uzlů na open-seznamu. Je-li plno vyhodí ten nejhorší uzel.

IDA\* a RFBS jsou optimální (tzn., nemohou minout nejlepší řešení), MA\* a SMA\* mohou minout optimum a uvíznout v lokálním extrému (je-li mez velikosti seznamu OpenList malá).

