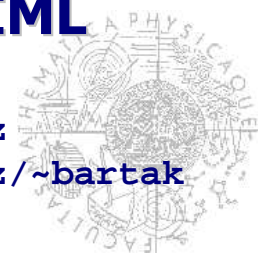


Umělá intelligence I



Roman Barták, KTIML

roman.bartak@mff.cuni.cz
<http://ktiml.mff.cuni.cz/~bartak>



3

Na úvod

- **Agent s reflexy** „pouze“ převádí současný vjem na jednu akci.
- **Agent s cílem** umí plánovat několik akcí dopředu pro dosažení cíle.
 - Podívejme se na jeden typ agentů s cílem – **agenty řešící úlohy**.
 - Co je to **úloha** a co je její **řešení**?
 - Jak **nalézt řešení** úkolu?
 - **Prohledávací** algoritmy
BFS, DFS, DLS, IDS, BiS

Poznámka:

Budeme se zabývat „neinformovanými“ algoritmy, tj. algoritmy, které nevyužívají speciální znalost problému.



- Inteligentní agenti maximalizují míru svého výkonu, což si mohou zjednodušit formulací cílů a snahou jich dosáhnout.

Situace a možný postup řešení

- agent je v Rumunsku ve městě Arad
- míra výkonu se skládá z mnoha složek (chce být opálený, užít si noční život, prohlédnout okolí, ...), což komplikuje rozhodovací proces
- nechť ale agent má na zítra nevratnou letenku z Bukurešti
- **formulací cíle** – dostat se do zítřka do Bukurešti – se rozhodovací problém zjednodušuje
- cíl určuje žádoucí stav světa, potřebuje ale další stavy světa, přes které se k cíli dostaneme, a akce, které nás mezi stavy budou posouvat – **formulace úlohy**
 - stavy mohou být města, přes která pojedeme (aktuální poloha na silnici je zbytečně jemná)
 - akce mohou být přejezdy mezi městy (akce typu zvedni a polož nohu jsou příliš jemné)
- Jak ale najdeme cestu do Bukurešti, když na rozcestí jsou jen tři nejbližší města a žádné není Bukurešť?
 - Uvažujme, že máme mapu Rumunska, můžeme tedy prozkoumat různé cesty (**prohledávání**), vybrat tu nejlepší a potom se po ní vydat (**exekuce**).



Umělá inteligence I, Roman Barták

Řešení úloh

Řešení úloh se skládá ze čtyř hlavních kroků:

- **formulace cíle**
 - Jaké jsou žádoucí stavy světa?
- **formulace úlohy**
 - Jaké akce a stavy je vhodné uvažovat pro dosažení cíle?
- **vyřešení úlohy**
 - Jak najít nejlepší posloupnost stavů vedoucí k cíli?
- **realizace řešení**
 - Známe-li požadované akce, jak je budeme realizovat?



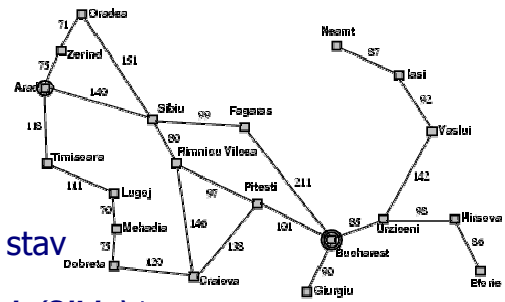
```
function SIMPLE-PROBLEM-SOLVING-AGENT(percept) returns an action
  static: seq, an action sequence, initially empty
         state, some description of the current world state
         goal, a goal, initially null
         problem, a problem formulation

  state ← UPDATE-STATE(state, percept)
  if seq is empty then do
    goal ← FORMULATE-GOAL(state)
    problem ← FORMULATE-PROBLEM(state, goal)
    seq ← SEARCH(problem)
  action ← FIRST(seq)
  seq ← REST(seq)
  return action
```

Umělá inteligence I, Roman Barták

■ Dobře formulovaná úloha se skládá z:

- počátečního stavu
 - $in(Arad)$
- popisu možných akcí
typicky funkcí následníka, který pro každý stav vrátí akci a stav, kam nás akce převede
 - $SUCCESSOR-FN(in(Arad)) = \langle go(Sibiu), in(Sibiu) \rangle$
 - implicitně definuje **stavový prostor** (množina stavů dosažitelných z počátečního stavu)
 - **cesta** je potom posloupnost stavů propojených akcemi
- testu cíle
funkce určující zda daný stav je cílový nebo ne, může být třeba výčet cílových stavů – $\{ in(Bucharest) \}$
- ceny cest
numerická cena každé cesty, určuje míru výkonu agenta
 - Budeme předpokládat, že cena cesty se skládá z nezáporných cen akcí po cestě.



- **Řešením úlohy** je cesta z počátečního stavu do stavu cílového.
- **Optimální řešení** je řešení z nejmenší cenou cesty mezi všemi řešeními.

Abstrakce

■ V naší formulaci jsme použili

- **abstrakci stavu světa**
 - ignorujeme počasí, stav silnice, ...
- **abstrakci akcí**
 - neuvažujeme zapnutí rádia, čerpání paliva, ...

■ Jaká je **správná abstrakce**?

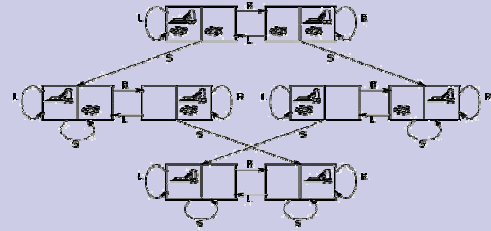
- abstraktní řešení lze rozvést na konkrétní (**validita**)
 - z libovolného místa v Aradu najdeme cestu do libovolného místa v Sibiu
- provádění akcí z řešení je snazší než původní úloha (**užitečnost**)
 - cestu z Aradu do Sibiu můžeme svěřit „řidiči“ bez dalšího plánování

Bez možnosti pracovat s abstrakcemi by nás reálný svět zahltil.

- Hračky (**toy problems**) slouží pro ilustraci a porovnání řešících technik.

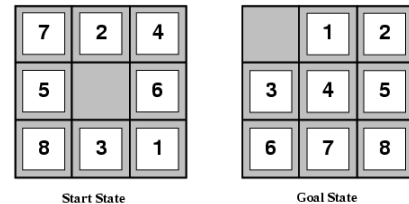
Svět vysavače

stavy (robot × smetí)
počátek, cíl
následník (L, R, S)



Loydova osmička

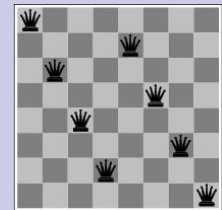
stavy (pozice kostiček)
počátek, cíl
následník (L, R, U, D)



8-královen

umístit na šachovnici 8 královen bez ohrožení

- inkrementální reprezentace (přidáváme královny)
- reprezentace úplných stavů (posouváme královny)



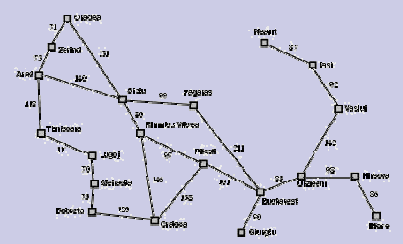
Umělá inteligence I, Roman Barták

Reálné úlohy

- To je to, co lidi zajímá.

Hledání cest

stavy (reprezentace míst)
počátek (ted' a tady), cíl (tam a včas)
následník
cenová funkce (čas, cena,...)

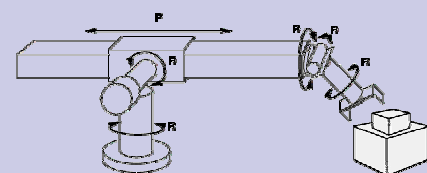


Okružní cesty

cíl (navštívit každé město alespoň jednou)
stavy (aktuální a navštívený místo)
TSP (Travelling Salesman Problem), NP-těžký

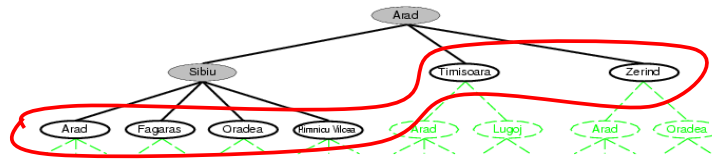
Sestavování produktů

stav (pozice robotické ruky × součástky)
cíl (sestavený produkt)
následník (pohyby „kloubů“)
cena (celkový čas sestavení)
sestavení proteinů z posloupnosti aminokyselin



Umělá inteligence I, Roman Barták

- Při prohlédávání potřebujeme také reprezentovat soubor uzlů pro expandování – **okraj** (fringe).



- Uzly z okraje jsou nazývány **listy**.
- Abychom usnadnili výběr uzlu z okraje, budeme okraj reprezentovat **frontou** s následujícími operacemi:
 - MAKE-QUEUE(element,...)
 - EMPTY?(queue)
 - FIRST(queue)
 - REMOVE-FIRST(queue)
 - INSERT(element, queue)
 - INSERT-ALL(elements, queue)



Umělá inteligence I, Roman Barták

Stromové prohlédávání

```

function TREE-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
  fringe ← INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)
  loop do
    if fringe is empty then return failure
    node ← REMOVE-FRONT(fringe)
    if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
    fringe ← INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)

```

```

function EXPAND(node, problem) returns a set of nodes
  successors ← the empty set
  for each action, result in SUCCESSOR-FN[problem](STATE[node]) do
    s ← a new NODE
    PARENT-NODE[s] ← node; ACTION[s] ← action; STATE[s] ← result
    PATH-COST[s] ← PATH-COST[node] + STEP-COST(node, action, s)
    DEPTH[s] ← DEPTH[node] + 1
    add s to successors
  return successors

```

Umělá inteligence I, Roman Barták

Měření výkonu

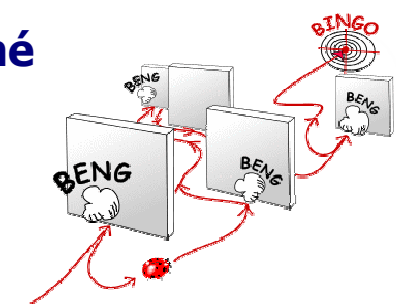
- Prohledávací algoritmus vrátí **řešení** nebo **neúspěch**.
- **Výkon algoritmu** budeme posuzovat ze čtyř hledisek:
 - **úplnost**
 - Pokud existuje řešení, najde ho?
 - **optimalita**
 - Najde algoritmus optimální řešení?
 - **časová složitost**
 - Jak dlouho trvá nalezení řešení?
 - **prostorová složitost**
 - Kolik paměti pro prohledávání potřebujeme?
 - Čas a prostor typicky měříme vzhledem k nějaké míře složitosti problému.
 - **větvicí faktor b** (maximální počet následníků) – vhodné, když je stavový prostor reprezentován implicitně (počátek a následníci)
 - **hloubka d** (hloubka nejméně zanořeného cílového uzlu)
 - **cesta m** (délka maximální cesty ve stavovém prostoru)
- **cena prohledávání** (kolik času a prostoru potřebujeme)
- **celková cena** (kombinuje cenu prohledávání a cenu nalezeného řešení)



Umělá inteligence I, Roman Barták

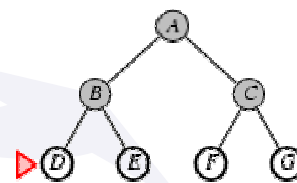
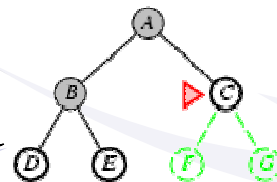
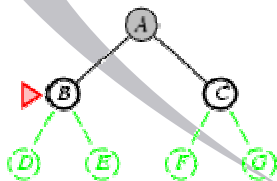
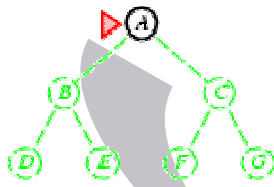
Informovanost

- Dnes se podíváme na tzv. **neinformované (slepé)** prohledávání
 - nemá **žádnou dodatečnou informaci** o stavech, kromě popisu úlohy
 - tj. umí rozpoznat cílový stav od necílového a generovat následníky
- Příště doplníme **informované (heuristické)** prohledávání
 - u stavů dokáže rozlišit, jak jsou **slibné** na cestě k řešení
 - např. prostřednictvím odhadu ceny zbývající do cíle



Umělá inteligence I, Roman Barták

- Vždy nejprve **expandujeme celou vrstvu** prohledávacího stromu než postoupíme do další



bílé uzly = okraj
šedé uzly = expandované, zůstávají v paměti
zelené uzly = zatím neviditelné

- z okraje vybereme uzel v **nejmenší hloubce**
- v obecném prohledávacím algoritmu použijeme frontu typu **FIFO** (first-in-first-out)

Umělá inteligence I, Roman Barták

- Je to metoda **úplná** (za předpokladu konečného větvení).
- Nejdříve nalezený cíl **nemusí být optimální!**
 - optimum lze garantovat, pokud je cena neklesající funkcí hloubky
- **Časová složitost** (počet navštívených uzlů pro cíl v hloubce d , který je na konci vrstvy)
 - $1+b+b^2+b^3+\dots +b^d + b(b^d-1) = O(b^{d+1})$
- **Paměťová složitost**
 - v paměti drží všechny navštívené uzly, tj. stejná jako časová složitost
 - $O(b^{d+1})$
- **Paměť je větší problém než čas ale ani čas není zanedbatelný.**

$b = 10$
10.000 uzlů/sec.
1000 bytů/uzel

hloubka	uzly	čas	paměť
2	1100	0.11 sec.	1 megabyte
4	111100	11 sekund	106 megabytes
6	10^7	19 minut	10 gigabytes
8	10^9	31 hodin	1 terabyte
10	10^{11}	129 dní	101 terabytes
12	10^{13}	35 let	10 petabytes
14	10^{15}	3523 let	1 exabyte

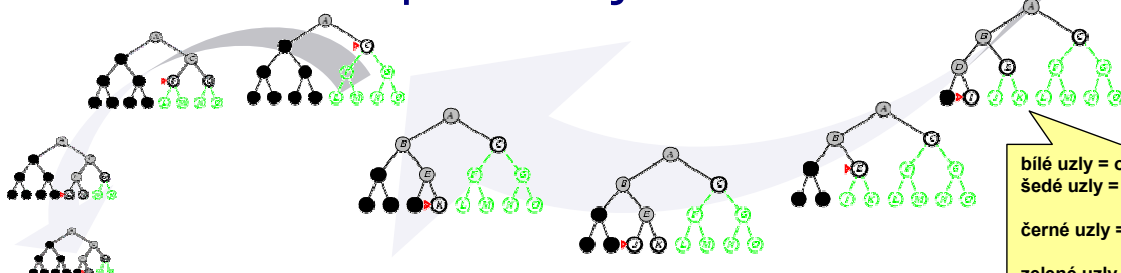
Umělá inteligence I, Roman Barták

- Modifikace BFS pro **hledání optimálního řešení**.
- Jako první expandujeme uzel s **nejmenší cenou** cesty od kořene.
- Pozor na kroky s nulovou cenou, mohou vést k cyklům!
- **Úplnost** (a nalezení optima) lze garantovat, pokud je cena každé akce větší či rovna konstantě ϵ .
- **Časová (a paměťová) složitost**
 - záleží na ceně cesty spíše než na hloubce
 - $O(b^{1+\lceil C^*/\epsilon \rceil})$, kde C^* je cena optimálního řešení
 - může být **mnohem horší než u BFS**, protože se často prohledávají dlouhé cesty s „krátkými“ kroky než se zkusí cesty s delšími a možná vhodnějšími kroky



Umělá inteligence I, Roman Barták

- Vždy **expandujeme nejhlubší uzel**
- až se dostaneme do vrstvy, kde nelze expandovat, a pak se **vrátíme** k uzlu s menší hloubkou
- v obecném prohledávacím algoritmu použijeme frontu typu **LIFO** (last-in-first-out), tj. **zásobník**
- často se implementuje rekurzivně



bílé uzly = okraj
 šedé uzly = expandované
 v paměti
 černé uzly = expandované
 smazané
 zelené uzly = neviditelné

Umělá inteligence I, Roman Barták

- Pokud se vydá špatnou cestou, nemusí najít řešení (**není úplný**) a samozřejmě **nemusí najít optimum**.
- **Časová složitost**
 - $O(b^m)$, kde m je maximální hloubka
 - může se stát, že $d \ll m$, kde d je hloubka řešení
- **Paměťová složitost**
 - stačí si pomatovat jednu cestu z kořene společně se sousedními uzly
 - expandovaný uzel s prozkoumanými potomky lze odstranit
 - $O(bm)$, kde m je maximální navštívená hloubka
 - Lze ještě zlepšit technikou známou jako **backtracking!**
 - generuje jednoho následníka (místo všech) → $O(m)$ stavů
 - mění stav na místě (místo kopírování), pokud tedy umí obnovit původní stav na základě akce → $O(1)$ stavů a $O(m)$ akcí

- Problém s neomezenými stromy můžeme řešit přidáním **limitu l na hloubku prohledávání**.
 - uzly v hloubce l se považují jako uzly bez následníků
 - algoritmus vrací řešení, neúspěch nebo vyčerpání limitu (cut-off)
 - **časová složitost $O(b^l)$, prostorová složitost $O(b)$**
 - pokud $l < d$, pak řešení nenajdeme (d je hloubka řešení)
 - pokud $d \ll l$, pak často prohledáváme zbytečně mnoho

Jak určit vhodný limit?

```

function DEPTH-LIMITED-SEARCH( problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  RECURSIVE-DLS(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), problem, limit)

function RECURSIVE-DLS(node, problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  cutoff-occurred? ← false
  if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
  else if DEPTH[node] = limit then return cutoff
  else for each successor in EXPAND(node, problem) do
    result ← RECURSIVE-DLS(successor, problem, limit)
    if result = cutoff then cutoff-occurred? ← true
    else if result ≠ failure then return result
  if cutoff-occurred? then return cutoff else return failure
  
```

- použitím informací o problému
- např. pro hledání cesty ve světě 20-ti měst, můžeme použít limit 19
- studiem mapy můžeme získat ještě přesnější limit – mezi libovolnými dvěma městy se lze dostat do 9-ti kroků (tzv. **průměr grafu**)

Jak zúplnit prohledávání s omezenou hloubkou?

- budeme postupně zvětšovat limit l
- spojíme tak výhody BFS a DFS
 - úplnost (pro konečné větvení)
 - garance **optimality** (pro cenu závislou na hloubce)
 - malé **paměťové** nároky **$O(bd)$**
 - a co **časová** složitost?
 - $d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + 1b^d = O(b^d)$
 - fakticky lepší než BFS, které často přidá ještě jednu vrstvu
 - Př. ($b = 10, d = 5$): BFS = 1.111.100, DFS = 111.110, IDS = 123.450
- **IDS je preferovaná metoda slepého prohledávání ve velkém prostoru a s neznámou hloubkou řešení.**

function ITERATIVE-DEEPENING-SEARCH(*problem*) returns a solution, or failure

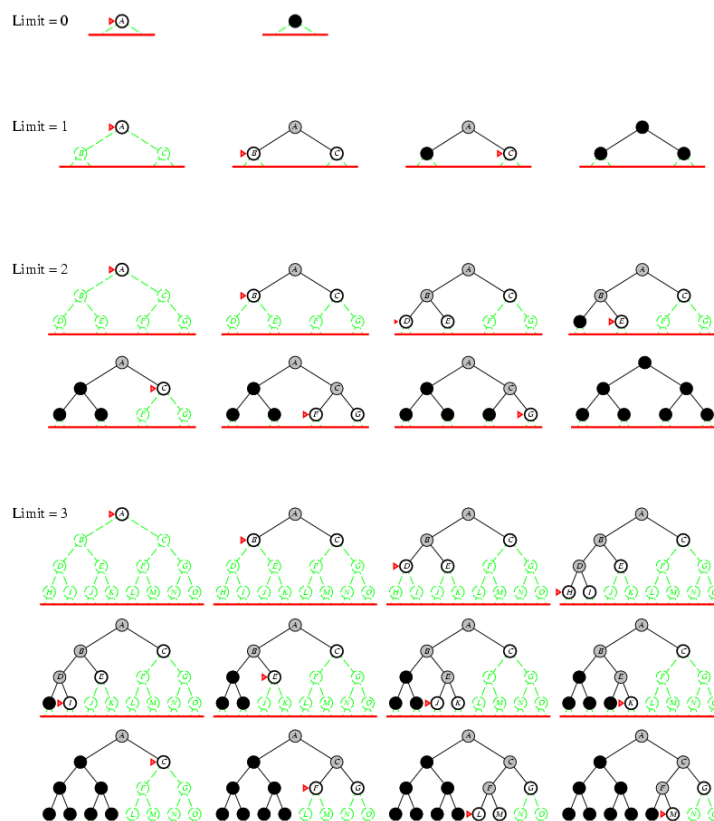
inputs: *problem*, a problem

for *depth* ← 0 to ∞ do

result ← DEPTH-LIMITED-SEARCH(*problem*, *depth*)

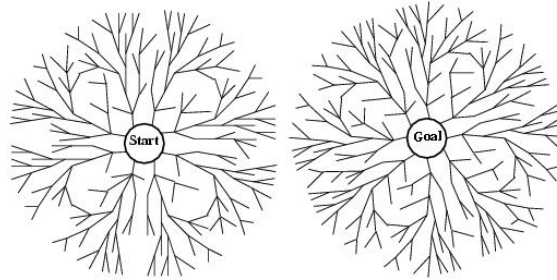
 if *result* ≠ cutoff then return *result*

Umělá inteligence I, Roman Barták



Umělá inteligence I, Roman Barták

- Můžeme také **kombinovat prohledávání od počátku s prohledáváním od cíle** (dokud se někde nepotkají).



■ Proč?

- $b^{d/2} + b^{d/2} \ll b^d$
- Př. ($b = 10, d = 6$): BFS = 11.111.100, BiS = 22.200

■ Jak?

- Před expanzí uzlu vždy zkontrolujeme, zda není v okraji druhého prohledávacího stromu.
- Potřebujeme mít v **paměti** alespoň jeden ze stromů $O(b^{d/2})$, test přítomnosti uzlu lze provést v konstantním čase (hašování).
- Použijeme-li z obou stran prohledávání do šířky, dostaneme **úplný algoritmus** garantující nalezení **optima**.

Pozpátku?



- Při prohledávání od počátku jdeme přes stavy, **co ale prohledáváme při cestě od cíle?**
 - Je-li cíl jediný stav, můžeme jít také přes stavy (cesta Arad → Bucharest).
 - Je-li cílem více explicitně daných stavů (svět vysavače), můžeme zavést **umělý stav**, jehož jsou dané cílové stavy předchůdci
 - nebo můžeme skupinu stavů vidět jako **jediný meta-stav**.
 - Nejtěžším případem jsou **implicitně dané cílové stavy** (8-královen), kdy je potřeba najít kompaktní popis umožňující test přítomnosti stavu z dopředné fáze.
- Jiný problém je **jak definovat předchůdce stavu**.
 - Předchůdcem n je každý stav, jehož je n následníkem.
 - Nejtěžším případem jsou implicitně definované přechody pomocí nějaké funkce.

Kritérium	Breadth-First	Uniform-cost	Depth-First	Depth-limited	Iterative deepening	Bidirectional search
Úplnost?	ANO*	ANO*	NE	ANO, if $l \geq d$	ANO	ANO*
Čas	b^{d+1}	$b^{C*/\epsilon}$	b^m	b^l	b^d	$b^{d/2}$
Prostor	b^{d+1}	$b^{C*/\epsilon}$	bm	bl	bd	$b^{d/2}$
Optimalita?	ANO*	ANO*	NE	NE	ANO	ANO

b – větvící faktor

d – nejmenší hloubka (optimálního) řešení

C^* – cena optimálního řešení

ϵ – minimální nárůst ceny (minimální cena akce)

m – maximální navštívená hloubka

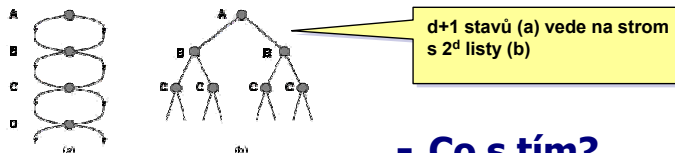
l – limit hloubky

* úplnost při omezeném větvení (BFS)
optimalita při minimálním nárůstu ceny resp. jednotkové ceně (BFS)

Závěrečné poznámky

opakující se stavy

- Zatím jsme ignorovali jednu z typických obtíží prohledávání – expanzi již navštívených stavů.
 - ne vždy je to problém (vhodná formulace problému 8-královen)
 - někdy ale výrazně zvětší prohledávaný strom



Co s tím?

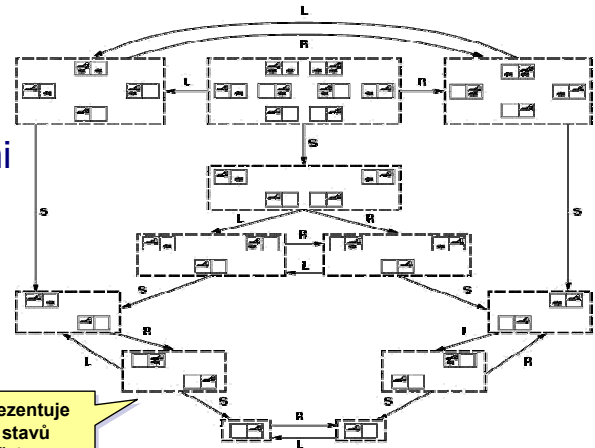
```
function GRAPH-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
  closed ← an empty set
  fringe ← INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)
  loop do
    if fringe is empty then return failure
    node ← REMOVE-FRONT(fringe)
    if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
    if STATE[node] is not in closed then
      add STATE[node] to closed
      fringe ← INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)
```

- můžeme se pomatovat již expandované stavy – tzv. **uzavřené stavy**
- pokud se do uzavřeného stavu dostaneme znovu, dále ho v prohledávání neexpandujeme

Závěrečné poznámky

částečná informace

- Zatím jsme uvažovali statické, plně pozorovatelné, diskrétní a deterministické prostředí.
- Co dělat v případě, že agentovi **chybí informace**?
 - **žádné senzory** (nevíme v jakém jsme stavu)
 - pracujeme s **domnělým (belief) stavem** – množina reálných stavů – a hledáme domnělý stav obsahující pouze cílové stavy
(*conformant problems*)
 - **neurčitý výsledek akce**
 - plány s alternativními větvemi
(*contingency problems*)
 - **neznámé akce**
 - řešení průzkumem
(*exploration problems*)



Domnělý stav reprezentuje množinu možných stavů světa (svět vysavače).