

# Strategie di ricerca non informate

## **Federico Chesani**

DISI

Department of Informatics – Science and Engineering

#### Cercare soluzioni

- L'idea è quella di mantenere ed estendere un insieme di sequenze/soluzioni parziali.
  - Un agente con diverse opzioni immediate di esito sconosciuto può decidere cosa fare esaminando prima le differenti sequenze possibili di azioni che conducono a stati di esito conosciuto scegliendo, poi, quella migliore.
  - Il processo di cercare tale sequenza è chiamato RICERCA.
  - È utile pensare al processo di ricerca come la costruzione di un albero di ricerca i cui nodi sono stati e i cui rami sono operatori.
- Un algoritmo di ricerca prende come input un problema e restituisce una soluzione nella forma di una sequenza di azioni.
- Una volta che viene trovata la soluzione, le azioni suggerite possono essere realizzate.
  - Questa fase è chiamata ESECUZIONE.

#### **CERCARE SOLUZIONI**

#### Generare sequenze di azioni.

- Espansione: si parte da uno stato e applicando gli operatori (o la funzione successore) si generano nuovi stati.
- Strategia di ricerca: ad ogni passo scegliere quale stato espandere.
- Albero di ricerca: rappresenta l'espansione degli stati a partire dallo stato iniziale (la radice dell'albero).
- Le foglie dell'albero rappresentano gli stati da espandere.



#### Alberi di ricerca

- Idea base:
  - esplrazione, fuori linea, simulata, dello spazio degli stati generando successori di stati già esplorati.

function TREE-SEARCH(problem, strategy) returns a solution, or failure initialize the search tree using the initial state of problem loop do

if there are no candidates for expansion then return failure choose a leaf node for expansion according to strategy if the node contains a goal state then return the corresponding solution else expand the node and add the resulting nodes to the search tree

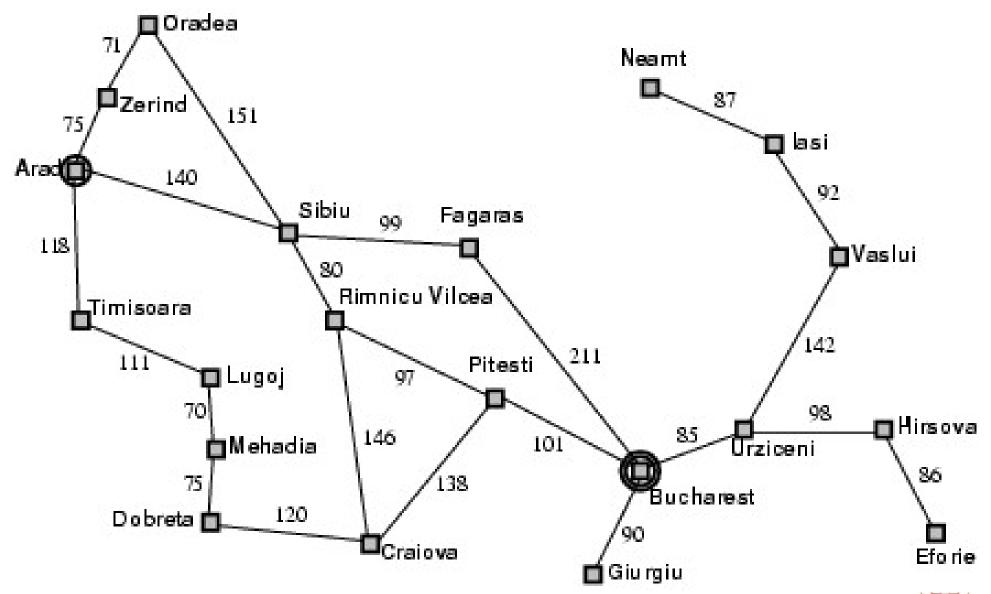


## **Esempio: Romania**

- Una vacanza in Romania; attualmente in Arad.
- I voli partono da Bucharest domani
- goal:
  - Essere in Bucharest
- problema:
  - stati: varie citta`
  - azioni: guida fra le citta`
- soluzione:
  - Sequenza di citta, ad es., Arad, Sibiu, Fagaras, Bucharest.



# **Esempio: Romania**



Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.



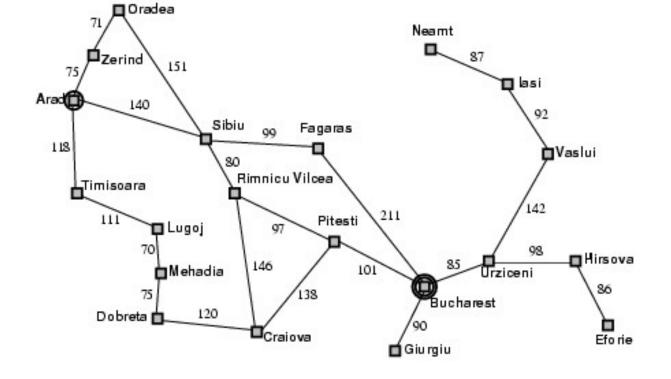
# Formulazione del problema

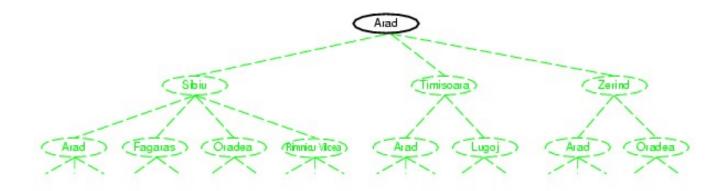
Il problema è definito da quattro punti:

- 1. Stato iniziale es., "at Arad"
- 2. Azioni o funzioni successore S(x) = insieme di coppie azione-stato
  - es.,  $S(Arad) = \{ \langle Arad \rangle \}$  Zerind, Zerind>, ...  $\}$
- 3. goal test, può essere
  - esplicito, es., x = "at Bucharest"
  - implicito, es., controllamappa(x)
- Costo della strada es., somma delle distanza, numero di azioni eseguite ecc. c(x,a,y) ≥ 0

Una **soluzione** è una sequenza di azioni che portano dallo stato iniziale al goal.

## Albero di ricerca

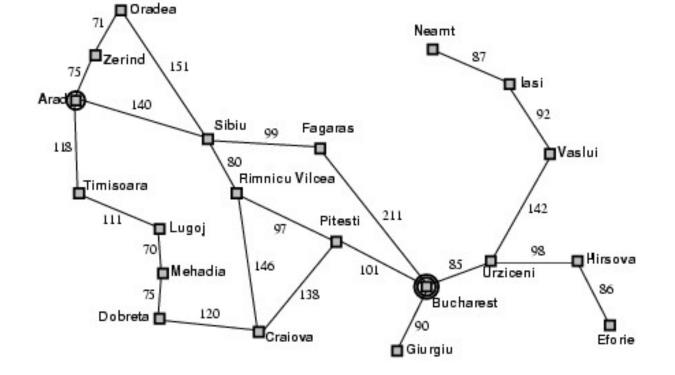


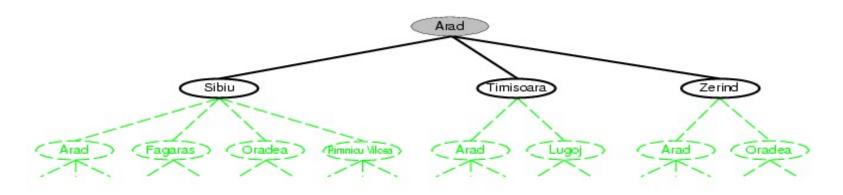




Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.

## Albero di ricerca

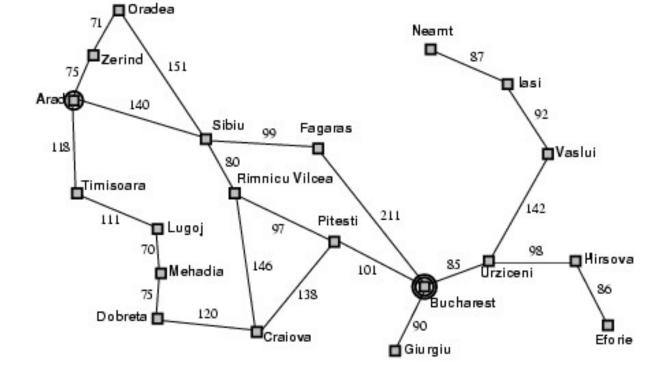


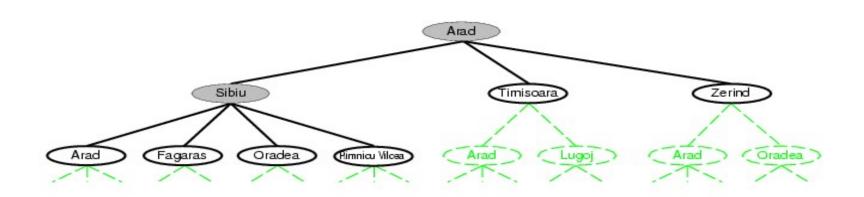


Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.



## Albero di ricerca



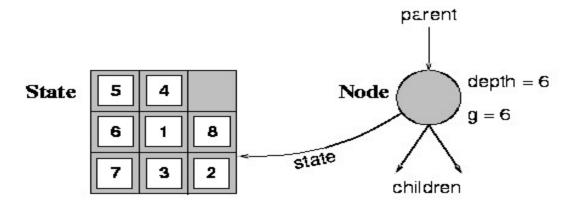


Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.



# Strutture dati per l'albero di ricerca

- Il nodo contiene:
  - Lo stato nello spazio degli stati a cui il nodo corrisponde.
  - Il nodo genitore.
  - L'operatore che è stato applicato per ottenere il nodo.
  - La profondità del nodo.
  - Il costo del cammino dallo stato iniziale al nodo





# **Implementazione**

```
function TREE-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
   fringe \leftarrow Insert(Make-Node(Initial-State[problem]), fringe)
   loop do
       if fringe is empty then return failure
       node \leftarrow \text{Remove-Front}(fringe)
       if Goal-Test[problem](State[node]) then return Solution(node)
       fringe \leftarrow InsertAll(Expand(node, problem), fringe)
function Expand (node, problem) returns a set of nodes
   successors \leftarrow the empty set
   for each action, result in Successor-Fn[problem](State[node]) do
        s \leftarrow a \text{ new NODE}
       PARENT-NODE[s] \leftarrow node; ACTION[s] \leftarrow action; STATE[s] \leftarrow result
        PATH-COST[s] \leftarrow PATH-COST[node] + STEP-COST(node, action, s)
       Depth[s] \leftarrow Depth[node] + 1
       add s to successors
   return successors
```

ed.

Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.

## L'EFFICACIA DELLA RICERCA

- Si riesce a trovare una soluzione?
- È una buona soluzione? (con basso costo di cammino costo in linea)
- Qual è il costo della ricerca? (tempo per trovare una soluzione costo fuori linea)
- Costo totale di ricerca = costo di cammino + costo di ricerca.
- Scegliere stati e azioni → L'importanza dell'astrazione



#### **ESEMPIO: IL GIOCO DEL 8**

- Stati: posizione di ciascuna delle tessere;
- Operatori: lo spazio vuoto si sposta a destra, a sinistra, in alto e in basso;
- Test obiettivo: descrizione dello stato finale;
- Costo di cammino: ciascun passo costa 1.



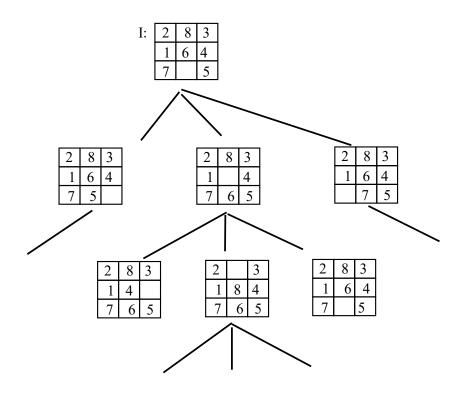
## **ESEMPIO: IL GIOCO DEL 8**

## Stato iniziale

## Goal

I:	2	8	3
	1	6	4
	7		5







- I problemi che i sistemi basati sulla conoscenza devono risolvere sono non-deterministici (don't know)
- In un certo istante più azioni possono essere svolte (azioni: applicazioni di operatori)
- STRATEGIA: è un'informazione sulla conoscenza che sarà applicata potendone invocare molteplici. Due possibilità
  - Non utilizzare alcuna conoscenza sul dominio: applicare regole in modo arbitrario (strategie non-informate) e fare una ricerca ESAUSTIVA.
  - Impraticabile per problemi di una certa complessità.



- La strategia di controllo deve allora utilizzare CONOSCENZA EURISTICA sul problema per la selezione degli operatori applicabili
- Le strategie che usano tale conoscenza si dicono STRATEGIE INFORMATE
- ESTREMO:
  - La conoscenza sulla strategia è così completa da selezionare ogni volta la regola CORRETTA
  - REGIME IRREVOCABILE (ALTRIMENTI PER TENTATIVI)



- La scelta di quale stato espandere nell'albero di ricerca prende il nome di strategia.
- Abbiamo strategie informate (o euristiche) e non informate (blind).
- Le stategie si valutano in base a quattro criteri:
  - Completezza: la strategia garantisce di trovare una soluzione quando ne esiste una?
  - Complessità temporale: quanto tempo occorre per trovare una soluzione?
  - Complessità spaziale: Quanta memoria occorre per effettuare la ricerca?
  - Ottimalità: la strategia trova la soluzione di "qualità massima" quando ci sono più soluzioni?

- STRATEGIE DI RICERCA NON-INFORMATE:
  - breadth-first (a costo uniforme);
  - depth-first:
  - depth-first a profondità limitata;
  - ad approfondimento iterativo.



# L'algoritmo generale di ricerca

function GENERAL-SEARCH (problem, strategy) returns a solution, or failure initialize the search tree using the initial state of problem

loop do

if there are no candidates for expansion then return failure

choose a leaf node for expansion according to strategy
if the node contains a goal state then return the corresponding solution
else expand the node and add the resulting nodes to the search tree

end



# L'algoritmo generale di ricerca

function GENERAL-SEARCH (problem, QUEUING-FN) returns a solution, or failure

```
nodes ← MAKE-QUEUE(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]))

loop do

if nodes is empty then return failure

node ← REMOVE-FRONT(nodes)

if GOAL-TEST[problem] applied to STATE(node) succeeds then return node

nodes ← QUEUING-FN(nodes, EXPAND(node, OPERATORS[problem]))

end
```

Tramite l'argomento Queuing-Fn viene passata una funzione per inserire i nodi ottenuti dall'espansione



#### **BREADTH-FIRST**

- Definizione di profondità:
  - La PROFONDITÀ del nodo da cui si parte è uguale a 0; la profondità di un qualunque altro nodo è la profondità del genitore più 1.
- ESPANDE sempre i nodi MENO PROFONDI dell'albero.
- Nel caso peggiore, se abbiamo profondità de fattore di ramificazione bi il numero massimo di nodi espansi nel caso peggiore sarà ba. (complessità temporale).

$$-1+b+b^2+b^3+...+(b^d-1)-->b^d$$



#### **BREADTH-FIRST**

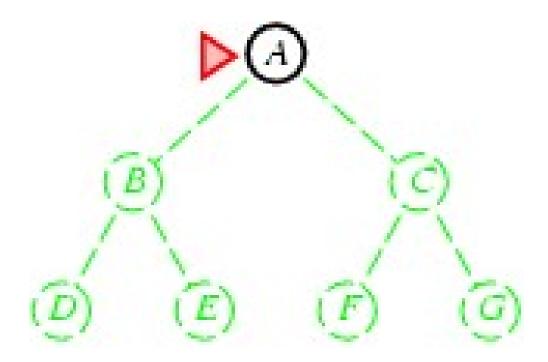
- All'ultimo livello sottraiamo 1 perché il goal non viene ulteriormente espanso.
- Questo valore coincide anche con la complessità spaziale (numero di nodi che manteniamo contemporaneamente in memoria).
- L'esplorazione dell'albero avviene tenendo CONTEMPORANEAMENTE aperte più strade.
- Tale strategia garantisce la COMPLETEZZA, ma NON permette una EFFICIENTE IMPLEMENTAZIONE su sistemi mono-processore (architetture multi-processore).



#### **BREADTH-FIRST**

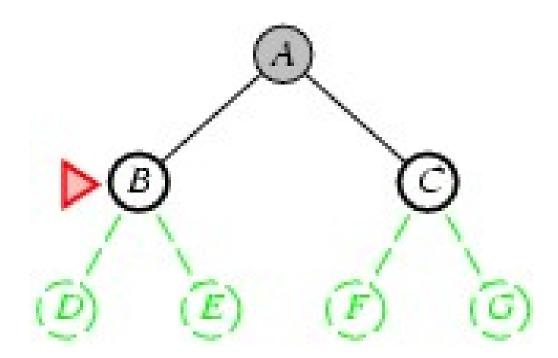
- In particolare, con profondità 10 e fattore di ramificazione 10 dovremmo espandere 10<sup>10</sup> nodi, (tempo 128 giorni e 1 terabyte di memoria immaginando che un nodo richieda 100 byte di memoria e vengano espansi 1000 nodi al secondo).
- Il problema della memoria sembra essere il più grave.
- Trova sempre il cammino a costo minimo se il costo coincide con la profondità (altrimenti dovremmo utilizzare un'altra strategia che espande sempre il nodo a costo minimo -> strategia a costo uniforme).
- La strategia a costo uniforme è completa e, a differenza della ricerca in ampiezza, ottimale anche quando gli operatori non hanno costi uniformi. (complessità temporale e spaziale uguale a quella in ampiezza).

- Espande I nodi a profondita` minore
- Implementazione:
  - fringe è una coda FIFO, i.e. successori in fondo.



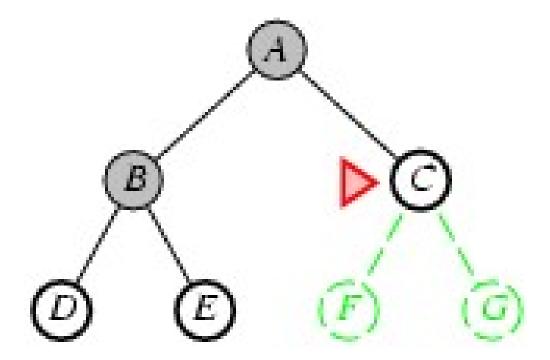


- Espande I nodi a profondita` minore
- Implementazione:
  - fringe e' una coda FIFO, i.e. successori in fondo.



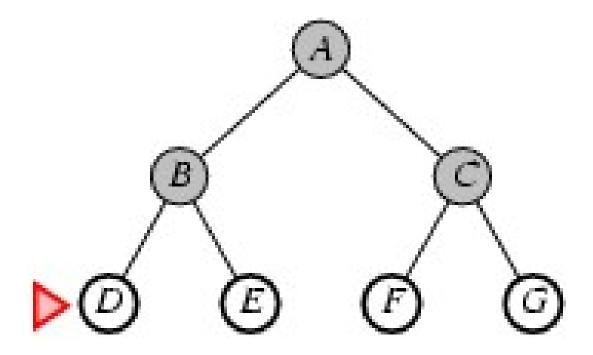


- Espande I nodi a profondita` minore
- Implementazione:
  - fringe e' una coda FIFO, i.e. successori in fondo.

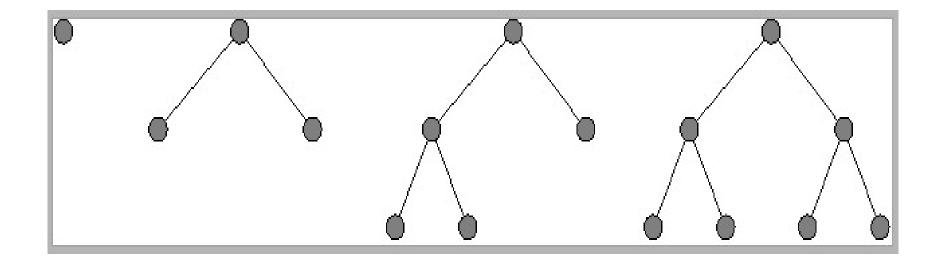




- Espande I nodi a profondita` minore
- Implementazione:
  - fringe e' una coda FIFO, i.e. successori in fondo.







QueueingFn mette i successori alla fine della coda



### **Breadth-first**

# Properties of breadth-first search

Complete?? Yes (if b is finite)

<u>Time</u>??  $1+b+b^2+b^3+\ldots+b^d=O(b^d)$ , i.e., exponential in d

Space??  $O(b^d)$  (keeps every node in memory)

Optimal?? Yes (if cost = 1 per step); not optimal in general

Space is the big problem; can easily generate nodes at 1MB/sec so 24hrs = 86GB.

b - massimo fattore di diramazione dell'albero di ricerca

d - profondità della soluzione a costo minimo

*m* - massima profondità dello spazio degli stati (può essere infinita)



# Ricerca in ampiezza

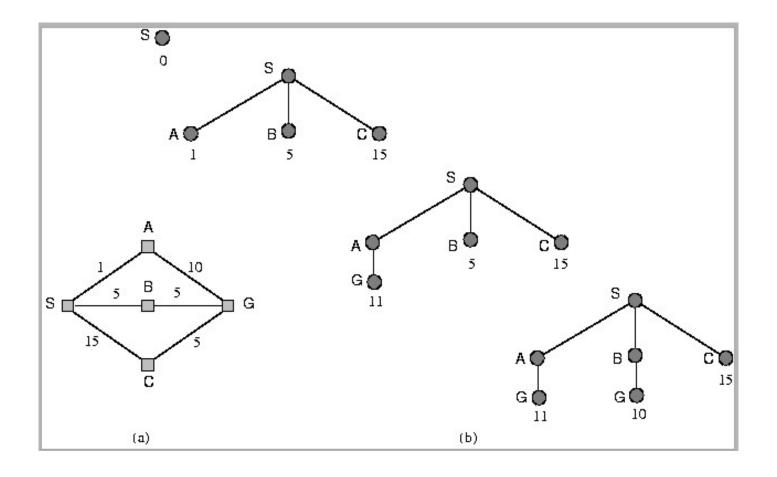
Depth	N odes	8	Tim e	М	em ory
0	1	1	m illisecond	100	bytes
2	111	.1	seconds	11	k iloby tes
4	11,111	11	seconds	1	m egabyte
6	10 <sup>6</sup>	18	m inutes	111	m egabytes
8	108	31	hours	11	g ig abytes
10	$10^{10}$	128	days	1	terabyte
12	$10^{12}$	35	years	111	terabytes
14	10 <sup>14</sup>	3500	years	11,111	terabytes

Lo svantaggio principale è l'eccessiva occupazione di memoria. Nell'esempio si suppone che il fattore di ramificazione sia b=10. Si espandono 1000 nodi/secondo. Ogni nodo occupa 100 byte di memoria.



Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.

#### Ricerca a costo uniforme



Ciascun nodo è etichettato con il costo g(n)

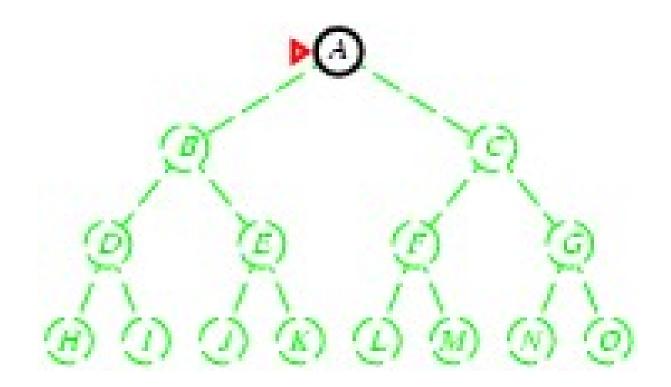
QueueingFn inserisce i successori in ordine di costo di cammino crescente



Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.

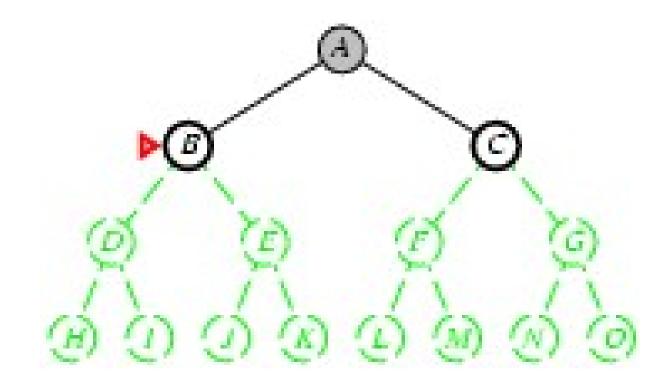
- ESPANDE per primi nodi PIÙ PROFONDI:
- I nodi di UGUALE PROFONDITÀ vengono selezionati ARBITRARIAMENTE (quelli più a sinistra).
- La ricerca in profondità richiede un'occupazione di memoria molto modesta.
- Per uno spazio degli stati con fattore di ramificazione b e profondità massima d la ricerca richiede la memorizzazione di b\*d nodi.
- La complessità temporale è invece analoga a quella in ampiezza.
- Nel caso peggiore, se abbiamo profondità d e fattore di ramificazione b il numero massimo di nodi espansi nel caso peggiore sarà b<sup>d</sup>. (complessità temporale).
- EFFICIENTE dal punto di vista realizzativo: può essere memorizzata una sola strada alla volta (un unico stack)
- Può essere NON-COMPLETA con possibili loop in presenza di rami infiniti. (INTERPRETE PROLOG).

- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



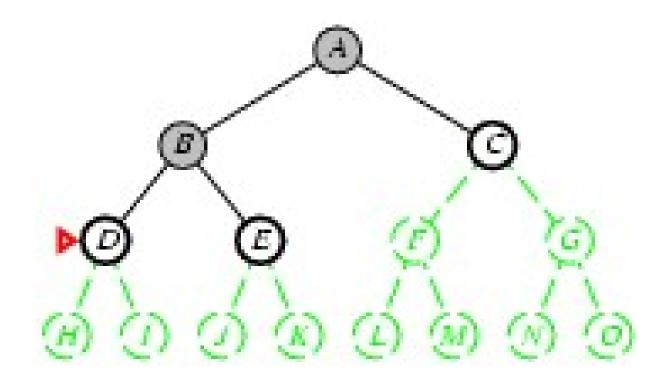


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



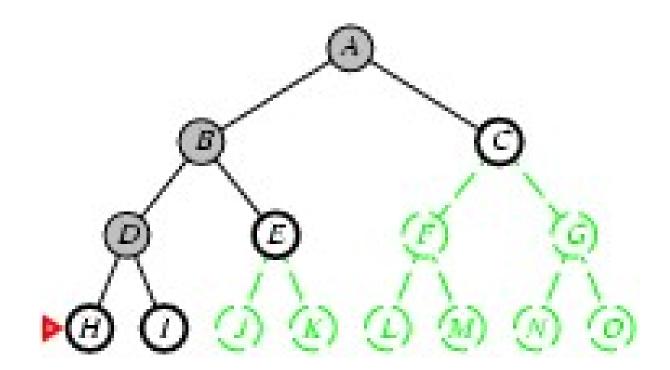


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



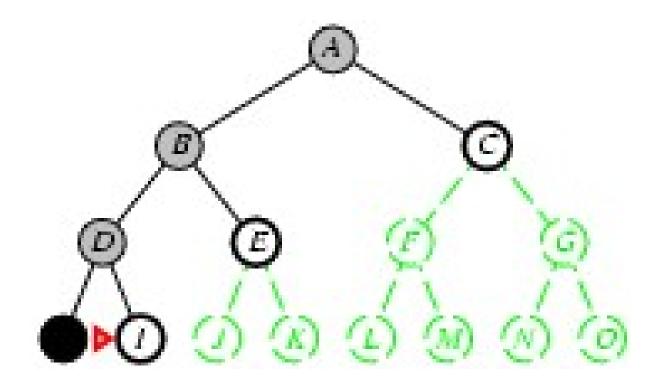


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



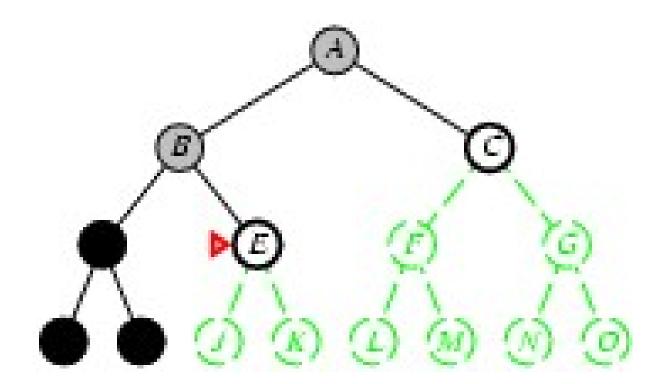


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



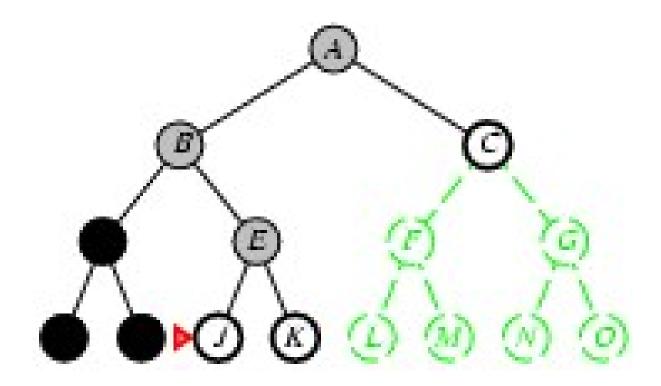


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



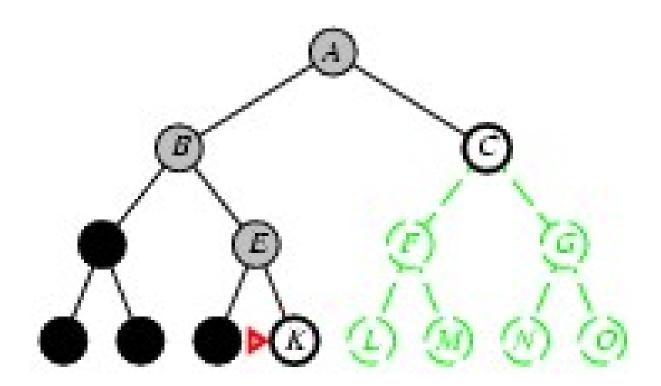


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



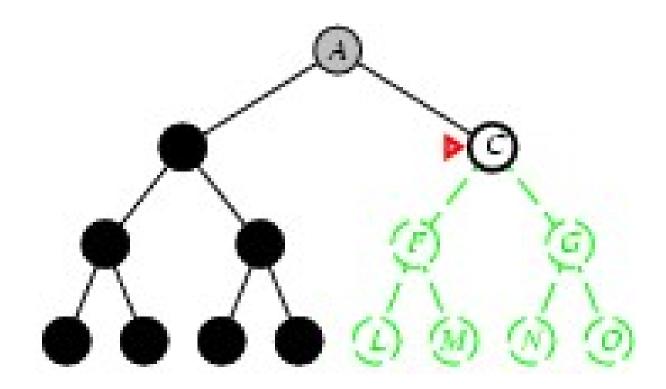


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



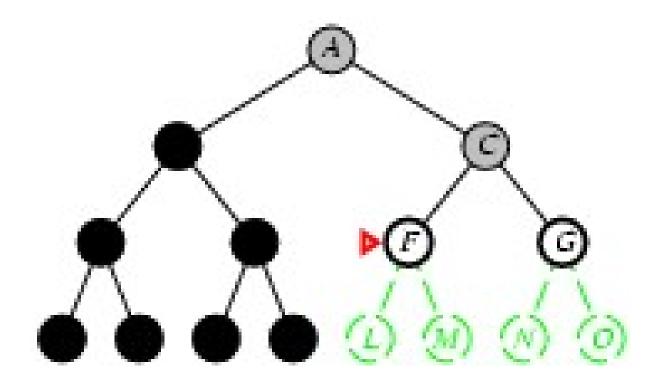


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



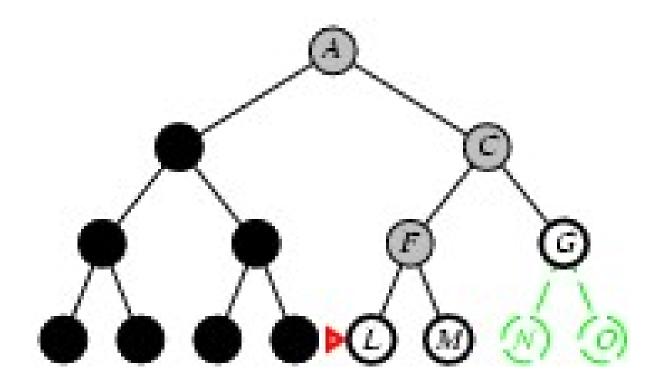


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.



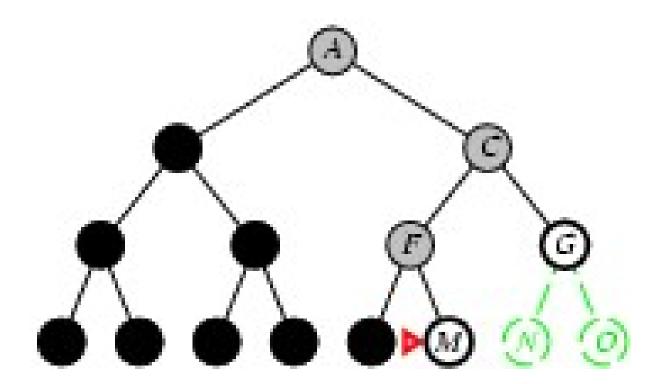


- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.

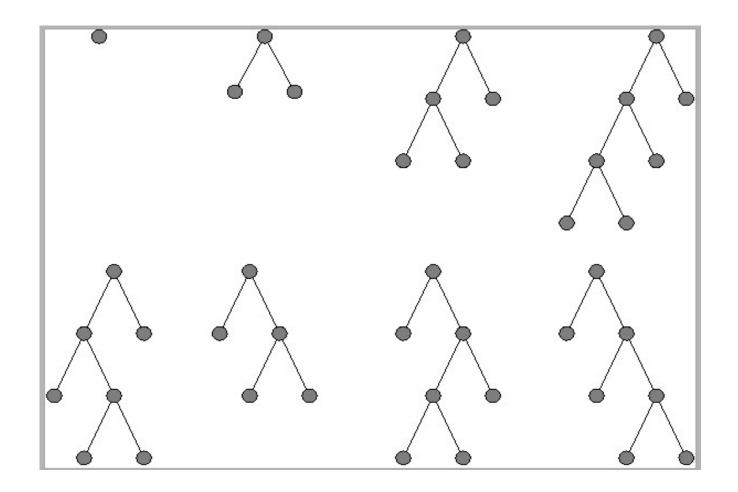




- Espande I nodi piu' profondi
- Implementazione:
  - fringe = coda LIFO, successori in testa.







**QueueingFn** inserisce i successori all'inizio della coda. si assume che i nodi di profondità 3 non abbiano successori



## Depth-first – proprietà

## Properties of depth-first search

Complete?? No: fails in infinite-depth spaces, spaces with loops Modify to avoid repeated states along path ⇒ complete in finite spaces

<u>Time</u>??  $O(b^m)$ : terrible if m is much larger than d but if solutions are dense, may be much faster than breadth-first

Space?? O(bm), i.e., linear space!

Optimal?? No

b - massimo fattore di diramazione dell'albero di ricerca

d - profondità della soluzione a costo minimo

m - massima profondità dello spazio degli stati (può essere infinita)

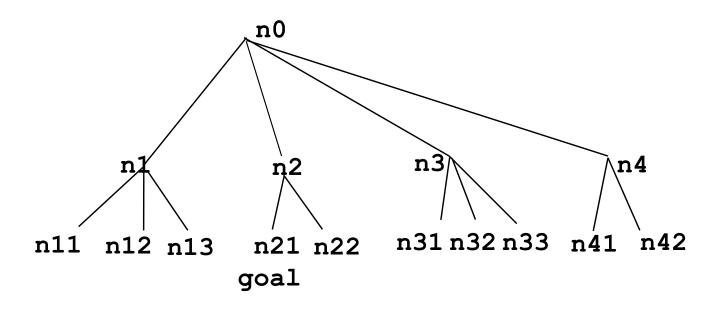
Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed

## Implementazione delle differenti Strategie di Ricerca

- Depth-first:
  - Estrai il primo elemento di Nodes
  - Aggiungi i nodi ottenuti dall'esapansione in testa alla coda di Nodes (Queuing-Fn)
- Breadth-first
  - Estrai il primo elemento di Nodes;
  - Aggiungi i nodi ottenuti dall'espansione in fondo alla coda di Nodes (Queuing-Fn)



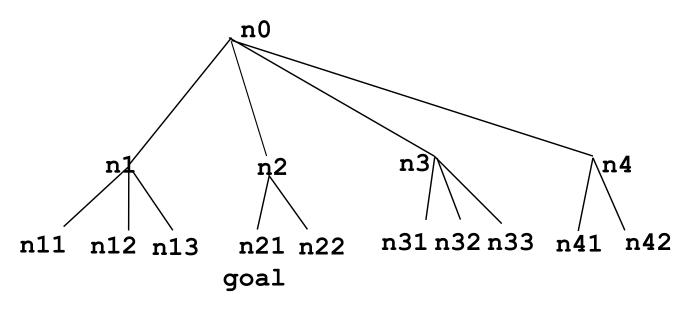
#### **ESEMPIO: DEPTH-FIRST**



- Depth-first: figli espansi aggiunti in testa:
  - -n0
  - n1,n2,n3,n4
  - n11,n12,n13,n2,n3,n4
  - n11,n12,n13,n2,n3,n4
  - n12,n13,n2,n3,n4
  - n13,n2,n3,n4
  - n2,n3,n4
  - n21,n22,n3,n4 Successo



#### **ESEMPIO: BREADTH-FIRST**



- Breadth-first: figli espansi aggiunti in coda.
  - -n0
  - n1,n2,n3,n4
  - n2,n3,n4,n11,n12,n13
  - n3,n4,n11,n12,n13,n21,n22
  - n4,n11,n12,n13,n21,n22,n31,n32,n33
  - n11,n12,n13,n21,n22,n31,n32,n33,n41,n42
  - n12,n13,n21,n22,n31,n32,n33,n41,n42
  - n13,n21,n22,n31,n32,n33,n41,n42
  - **n21**,n22,n31,n32,n33,n41,n42 Successo



## RICERCA A PROFONDITÀ LIMITATA

- E' una variante della depth-first
- Si prevede una PROFONDITÀ MASSIMA di ricerca.
- Quando si raggiunge il MASSIMO di profondità o un FALLIMENTO si considerano STRADE ALTERNATIVE della stessa profondità (se esistono), poi minori di una unità e così via (BACKTRACKING).
- Si possono stabilire limiti massimi di profondità (non necessariamente risolvono il problema della completezza).
- Evita di scendere lungo rami infiniti



## RICERCA A PROFONDITÀ LIMITATA

#### Implementazione Ricorsiva:

```
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? \leftarrow 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 \leftarrow Recursive-DLS (successor, problem, limit) if result = cutoff then cutoff-occurred? \leftarrow true else if result \neq failure then return result if cutoff-occurred? then return cutoff else return failure
```



# Ricerca ad approfondimento iterativo – Iterative deepening search (IDS)

- La ricerca ad approfondimento iterativo evita il problema di scegliere il limite di profondità massimo provando tutti i possibili limiti di profondità.
  - Prima 0, poi 1, poi 2 ecc...
- Combina i vantaggi delle due strategie. È completa e sviluppa un solo ramo alla volta.
- In realtà tanti stati vengono espansi più volte, ma questo non peggiora sensibilmente i tempi di esecuzione.
- In particolare, il numero totale di espansioni è:  $(d+1)1 + (d)b + (d-1)b^2 + ... + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + b^d$ .
- In generale è il metodo preferito quando lo spazio di ricerca è molto ampio.



# Ricerca ad approfondimento iterativo – Iterative deepening search (IDS)

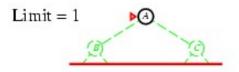
Può emulare la breadth first mediante ripetute applicazioni della depth first con una profondità limite crescente.

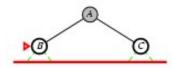
- 1. Depth=0
- 2. Applica depth-first con limite Depth, se trovi successo o fallimento termina
- 3. Altrimenti incrementa Depth e vai al passo 2

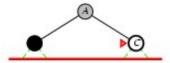
```
function Iterative-Deepening-Search (problem) returns a solution, or failure  \begin{array}{c} \text{inputs: } problem, \text{ a problem} \\ \text{for } depth \leftarrow \text{ 0 to } \infty \text{ do} \\ result \leftarrow \text{Depth-Limited-Search} (problem, depth) \\ \text{if } result \neq \text{cutoff then return } result \end{array}
```

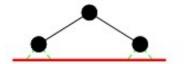




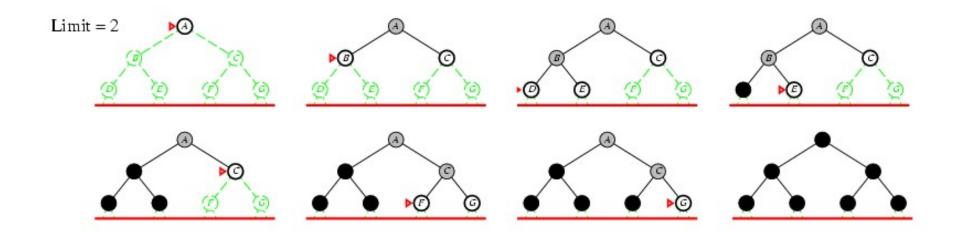




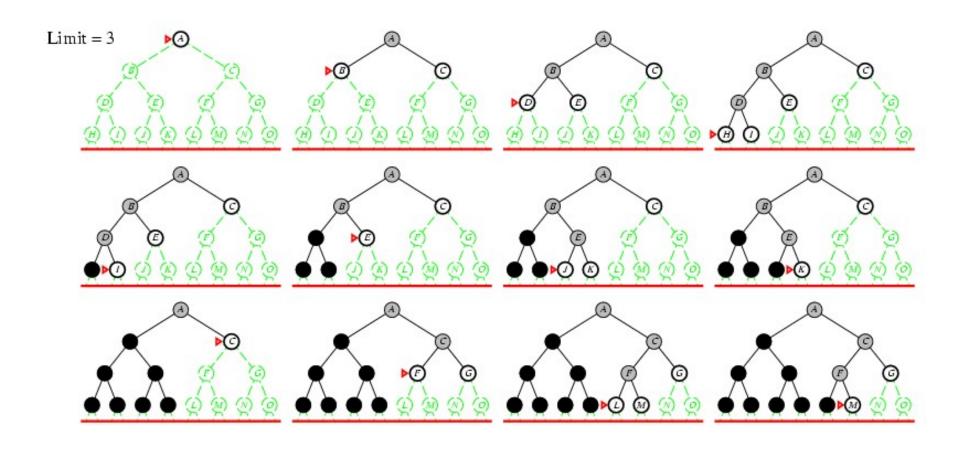






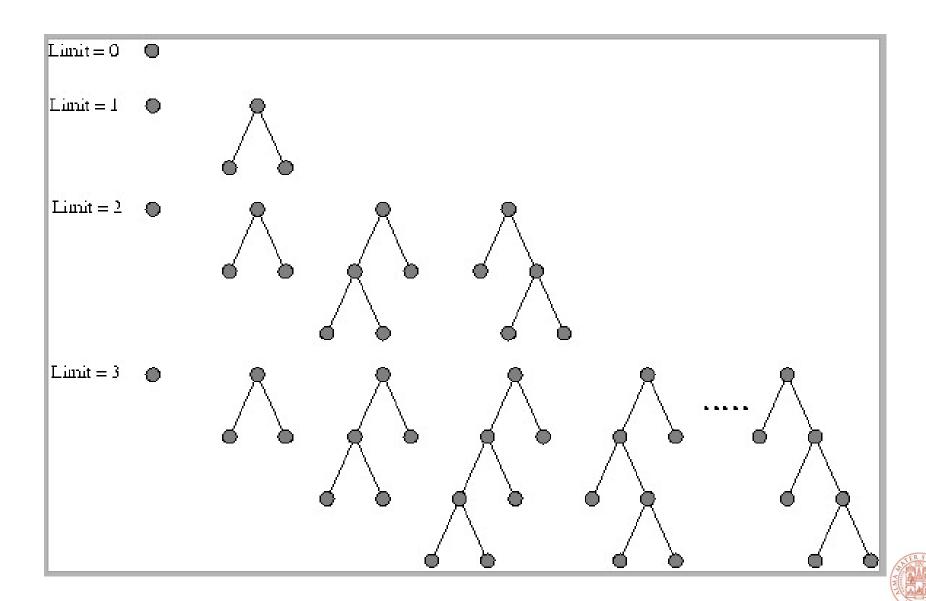








## Ricerca con approfondimento iterativo



ALMA MATER STUDIORUM Università di Bologna

## Ricerca con approfondimento iterative – proprietà

## Properties of iterative deepening search

### Complete?? Yes

Time?? 
$$(d+1)b^0 + db^1 + (d-1)b^2 + \ldots + b^d = O(b^d)$$

Space?? O(bd)

Optimal?? Yes, if step cost = 1

Can be modified to explore uniform-cost tree

b - massimo fattore di diramazione dell'albero di ricerca

d - profondità della soluzione a costo minimo

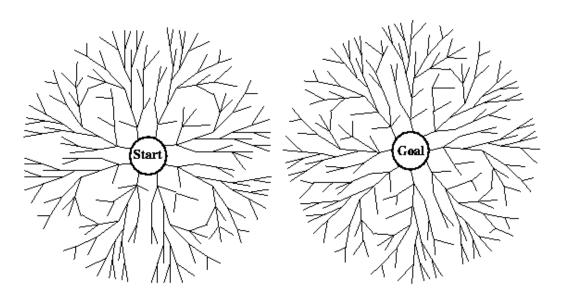
*m* - massima profondità dello spazio degli stati (può essere infinita)



#### Ricerca bidirezionale

#### BIDIREZIONALE O MISTO:

- È la combinazione dei metodi backward e forward
- La memoria di lavoro viene suddivisa in due parti l'una contenente i fatti e l'altra i goals o subgoals;
- Si applicano simultaneamente F-rules e B-rules alle due parti di memoria di lavoro e si termina il procedimento con successo quando la parte di memoria di lavoro ricavata mediante backward chaining è uguale o un sottoinsieme di quella ricavata mediante forward chianing (CONDIZIONE DI TERMINAZIONE).





## Confronto fra le strategie di ricerca

Criterion	Breadth- First	Uniform- Cost	Depth- First	Depth- Limited	Iterative Deepening	Bidirectional (if applicable)
Time	$b^{a}$	$b^{a}$	$b^m$	₿ <sup>‡</sup>	$b^{\bar{a}}$	$b^{d/2}$
Space	$b^d$	$b^d$	bm	bl	bd	$b^{d/2}$
Optimal?	Yes	Yes	No	No	Yes	Yes
Complete?	Yes	Yes	No	Yes, if $l \geq d$	Yes	Yes

Da: S. Russell & P. Norvig: "Intelligenza Artificiale: un approccio moderno", Pearson ed.

b = fattore di ramificazione;

d = profondià della soluzione;

m=profondità massima dell'albero di ricerca;

I=limite di profondità.

