## Ricerca in ambienti più complessi

- Azioni non deterministiche e ambiente parzialmente osservabile
  - ▶ Piani condizionali, ricerca AND-OR, stati credenza

- Ambienti sconosciuti e problemi di esplorazione (percezioni forniscono nuove informazioni dopo l'azione)
  - Ricerca online

## Ricerca in ambienti più complessi

- Gli agenti risolutori di problemi "classici" assumono:
  - Ambienti completamente osservabili
  - Azioni/ambienti deterministici

Il piano generato è una sequenza di azioni che può essere generato *offline* e eseguito senza imprevisti

Le percezioni non servono se non nello stato iniziale

## Ricerca in ambienti più complessi

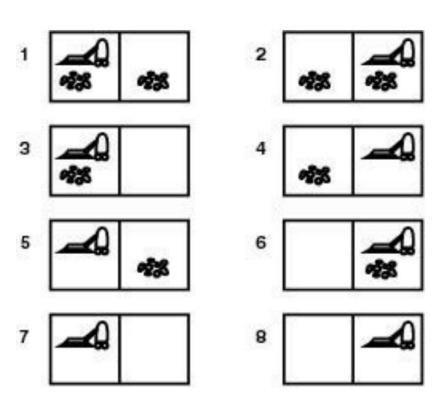
- In un ambiente parzialmente osservabile e non deterministico le percezioni sono importanti
  - restringono gli stati possibili
  - informano sull'effetto dell'azione
- Più che un piano l'agente può elaborare una "strategia", che tiene conto delle diverse eventualità: un piano con contingenza
- Esempio: l'aspirapolvere con assunzioni diverse
  - Vediamo prima il non determinismo

## Azioni non deterministiche L'aspirapolvere imprevedibile

#### Comportamento:

- Se aspira in una stanza sporca, la pulisce ... ma talvolta pulisce anche una stanza adiacente
- Se aspira in una stanza pulita, a volte rilascia sporco
- Variazioni necessarie al modello
  - Il modello di transizione restituisce un insieme di stati: l'agente non sa in quale si troverà
  - Il piano di contingenza sarà un piano condizionale e magari con cicli

#### **Esempio**



- Esempio
  - ▶ Risultati(Aspira, 1) = {5, 7}
- Piano possibile

```
[Aspira,
if stato=5
then [Destra, Aspira]
else []
```

Da sequenza di azioni a piano (albero)

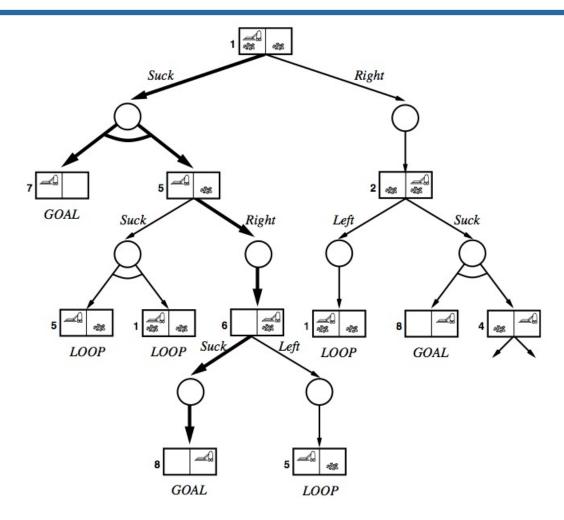
## Alberi di ricerca And-Or

- Fino a questo momento abbiamo discusso strategie di ricerca per grafi OR nei quali vogliamo trovare un singolo cammino verso la soluzione.
- Il grafo (o albero) AND/OR risulta appropriato quando si vogliono rappresentare problemi che si possono risolvere scomponendoli in un un insieme di problemi più piccoli che andranno poi tutti risolti.
- ⇒ arco AND che deve puntare a un qualunque numero di nodi successori che si devono tutti risolvere per risolvere il nodo AND stesso.
- Dal nodo AND possono anche partire rami OR che indicano soluzioni alternative.

## Alberi di ricerca And-Or

- Nodi OR le scelte dell'agente [1 sola azione]
- Nodi AND le diverse contingenze (le scelte dell'ambiente), da considerare tutte
- Una soluzione a un problema di ricerca AND-OR è un albero che:
  - ha un nodo obiettivo in ogni foglia
  - specifica un'unica azione nei nodi OR
  - include tutti gli archi uscenti da nodi AND

## Alberi di ricerca And-Or



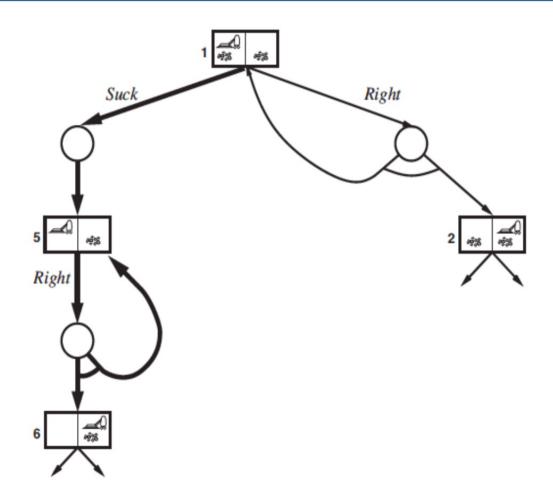
Piano: [Aspira, if Stato=5 then [Destra, Aspira] else []]

## Ancora azioni non deterministiche L'aspirapolvere slittante

#### Comportamento:

- Quando si sposta può scivolare e rimanere nella stessa stanza
- ▶ Es. Risultati(Destra, 1) = {1, 2}
- Variazioni necessarie
  - Continuare a provare ... [finche' riesce ad andare a destra]
  - Il piano di contingenza potrà avere dei cicli

## Aspirapolvere slittante: soluzione



Piano: [Aspira, L<sub>1</sub>: Destra, if Stato=5 then L<sub>1</sub> else Aspira]

# Ricerca con assenza di osservazioni o con osservazioni parziali

- Le percezioni non sono sufficienti a determinare lo stato esatto, anche se l'ambiente è deterministico.
- Stato credenza: un insieme di stati possibili in base alle conoscenze dell'agente
- Problemi senza sensori (sensorless o conformanti)
- Si possono trovare soluzioni anche senza affidarsi ai sensori utilizzando stati-credenza

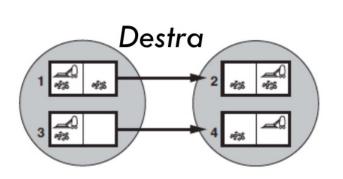
#### Ambiente non osservabile: Aspirapolvere senza sensori

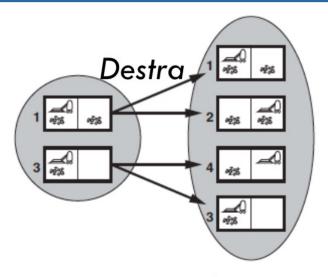
- L'aspirapolvere:
  - non percepisce la sua locazione, né se la stanza è sporca o pulita
  - conosce la geografia del suo mondo e l'effetto delle azioni
- Inizialmente tutti gli stati sono possibili
  - Stato iniziale = {1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8}
- Le azioni riducono gli stati credenza
- Nota: nello spazio degli stati credenza l'ambiente è osservabile (l'agente conosce le sue credenze)

#### Formulazione di problemi con stati-credenza

- ▶ Se N numero stati, 2<sup>N</sup> sono i possibili stati credenza
- ▶ Stato-credenza iniziale  $SC_0 \subseteq$  insieme di tutti gli N stati
- Azioni(b) = unione delle azioni lecite negli stati in b (ma se azioni illecite in uno stato hanno effetti dannosi meglio intersezione)
- Modello di transizione: gli stati risultanti sono quelli ottenibili applicando le azioni a uno stato qualsiasi (l' unione degli stati ottenibili dai diversi stati possibili con le azioni eseguibili)

## Problemi con stati-credenza (cnt.)



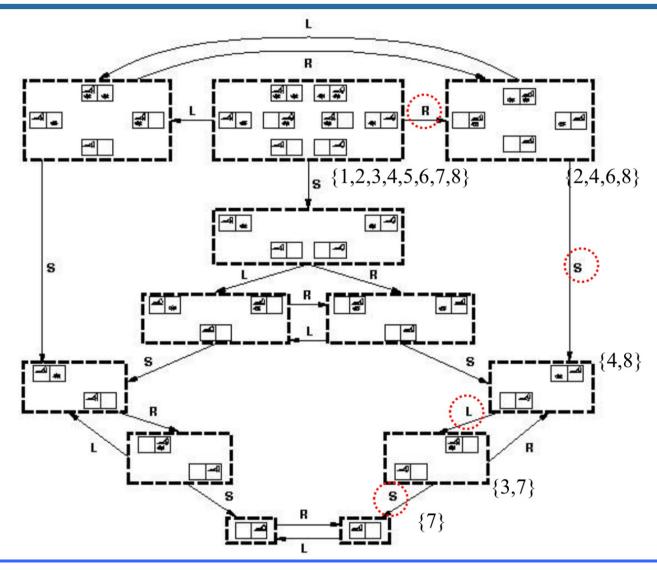


Senza sensori deterministico

Senza sensori e slittante (non det.)

- Test obiettivo: tutti gli stati nello stato credenza devono soddisfarlo
- Costo di cammino: il costo di eseguire un'azione potrebbe dipendere dallo stato, ma assumiamo di no

## Il mondo dell'aspirapolvere senza sensori (determ.)



## Ricerca della soluzione

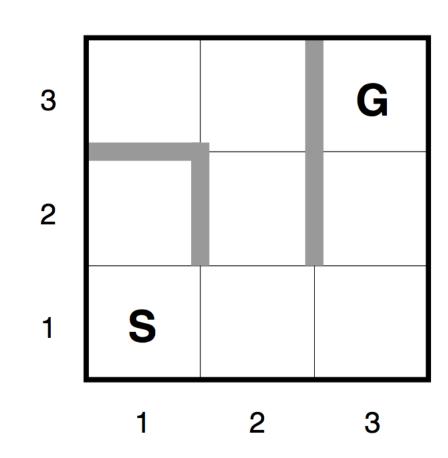
- Gli stati credenza possibili sono 2<sup>8</sup>=256 ma solo 12 sono raggiungibili
- In generale lo spazio di ogni stato può essere molto più grande con gli "stati credenza"
- La rappresentazione atomica obbliga a elencare tutti gli stati. Non è molto "compatta".

## Ricerca online

- Ricerca offline e ricerca online
- L'agente alterna pianificazione e azione
- 1. Utile in ambienti dinamici o semi-dinamici
  - Non c'è troppo tempo per pianificare
- 2. Utile in ambienti non deterministici
  - Pianificare vs agire
- 3. Necessaria per ambienti ignoti tipici dei problemi di esplorazione

## Esempio: Labirinto con mappa e senza

- Con mappa
  - applicabili tutti gli algoritmi di ricerca visti
- Senza mappa
  - l'agente non può pianificare, può solo esplorare nel modo più razionale possibile
  - Ricerca online



## **Assunzioni**

 Un problema di ricerca online può essere risolto da un agente che esegue azioni

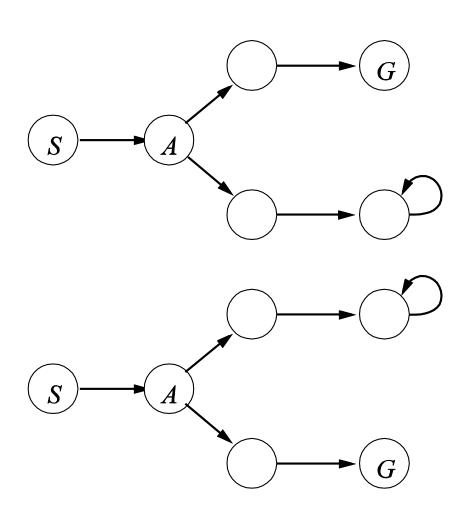
- Conoscenza:
  - ▶ AZIONI(s): lista delle azioni permesse nello stato s
  - c(s,a,s'): funzione di costo che può essere usata solo se s' è il risultato dell'azione
  - ▶ TEST-OBIETTIVO(s)
- ▶ RISULTATO(s,a) non è noto
- L'agente potrebbe avere accesso ad una funzione euristica ammissibile h(s)

## Costo della soluzione

- Il costo del cammino è quello effettivamente percorso
- Il rapporto tra questo costo e quello ideale (conoscendo l'ambiente) è chiamato rapporto di competitività
- ▶ Tale rapporto può essere infinito
- Le prestazioni sono in funzione dello spazio degli stati

### **Assunzioni**

- Ambienti esplorabili in maniera sicura
  - E' sempre possibile arrivare ad uno stato obiettivo
  - Non esistono azioni irreversibili
- Nessun algoritmo può evitare vicoli ciechi in tutti gli spazi degli stati

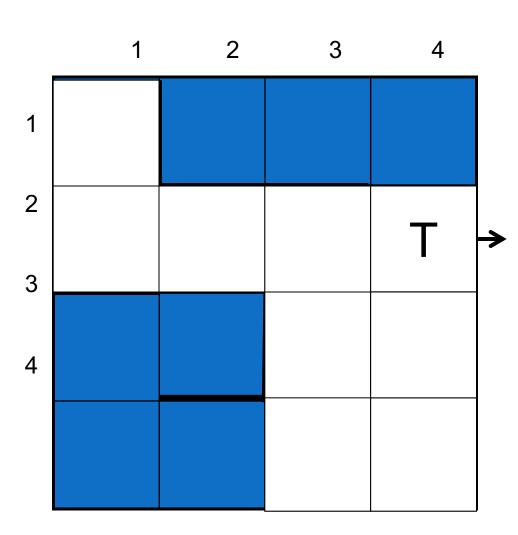


## Ricerca in profondità online

- Gli agenti online ad ogni passo decidono l'azione da fare (non il piano) e la eseguono. Non possono espandere più stati. Costruiscono mappa dell'ambiente.
- Ricerca in profondità online
  - Un metodo locale
  - ▶ Il backtracking significa tornare sui propri passi
  - È necessario ricordarsi ciò che si è scoperto
  - Esplorazione sistematica delle alternative
- Funziona negli spazi degli stati dove le azioni sono reversibili

#### Esempio

- Sceglie il primo tra (I,I)e (2,I)
- In (I, I) deve spostarsi in (2, I)



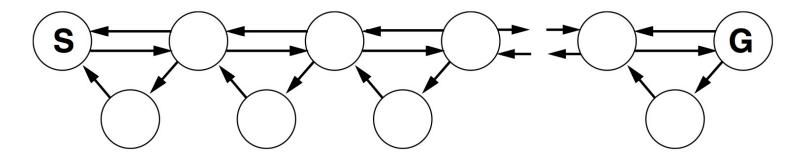
Intelligenza Artificiale a.a. 2022/2023

## Ricerca locale online

- La ricerca Hill Climbing è già un algoritmo online
- Sfortunatamente si potrebbe bloccare in un massimo/minimo locale.
- Random-restart non praticabile
- Come sfuggire ai massimi/minimi locali?

## **Due soluzioni**

Random-walk



- Apprendimento Real-Time: esplorando si aggiustano i valori dell'euristica per renderli più realistici
  - Se s è uno stato con f. euristica h(s), i successori sono valutati h(s) se inesplorati, altrimenti si prende la loro stima H + costo azione per raggiungerli.
  - Costo-LRTA\*(s, a, s', H) = h(s) se s' non esplorato H(s') + costo(s,a,s') altrimenti