

Prolog: Probleme de căutare în spațiul stărilor

- Responsabil: Andrei Olaru [mailto:cs@andreiolaru.ro]
- Data publicării: 06.05.2019
- Data ultimei modificări: 06.05.2019

Obiective

Scopul acestui laborator este învățarea unor tehnici de rezolvare a problemelor de căutare în spațiul stărilor.

Aspectele urmărite sunt:

- metodele de reprezentare a datelor
- particularitățile diverselor tehnici de rezolvare
- eficiența
- abstractizarea procesului de rezolvare

Căutare în spațiul stărilor

Fie un sistem dinamic care se poate afla într-un număr finit de stări. Definim un graf orientat în care nodurile sunt stări, iar arcele reprezintă posibilitatea de a evolua direct dintr-o stare în alta. Graful conține un set de stări inițiale și un set de stări finale (scopuri). Problema descrisă de sistem va fi rezolvată prin parcurgerea spațiului stărilor până când este găsită o cale de la o stare inițială la o stare finală, în cazul în care problema admite soluție. Căutarea este un mecanism general, recomandat atunci când o metodă directă de rezolvare a problemei nu este cunoscută.

Exemple de strategii de căutare în spațiul stărilor:

- generare și testare
- backtracking
- căutare în adâncime/lățime
- algoritmul A*

Generare și testare

Fie problema colorării a 7 țări de pe o hartă folosind 3 culori. Scopul este acela de a atribui câte o culoare fiecărei țări, astfel încât nicio țară să nu aibă niciun vecin de aceeași culoare cu aceasta. Soluția problemei va fi o listă de atribuiri din domeniul [„r”, „g”, „b”], care desemnează culorile atribuite fiecărei țări (1, 2, 3, 4, 5, 6, 7).

Această strategie se traduce în următorul cod Prolog:

```
all_members([], _). % predicat care verifică că toate elementele din prima listă sunt prezente în a doua
all_members([X|Rest], In) :- member(X, In), all_members(Rest, In).
solve(S) :-
    L = [_|_], length(L, 7), all_members(L, ["r", "g", "b"]),
    safe(S). % predicat care verifică faptul că țările nu au culori identice cu niciun vecin
```

Programul anterior este foarte ineficient. El construiește extrem de multe atribuiri, fără a le respinge pe cele „ilegale” într-un stadiu incipient al construcției.

Backtracking atunci când cunoaștem lungimea căii către soluție

Mecanismul de backtracking ne oferă o rezolvare mai eficientă. Știm că orice soluție pentru problema colorării hărților constă într-o listă de atribuiri a 3 culori, de genul [X1/C1, X2/C2, ... X7/C7], scopul programului de rezolvare fiind să

instanțieze adecvat variabilele X1, C1, X2, C2 etc. Vom considera că orice soluție este de forma $[1/C1, 2/C2, \dots, 7/C7]$, deoarece ordinea țărilor nu este importantă. Fie problema mai generală a colorării a N țări folosind M culori. Definim soluția pentru N=7 ca o soluție pentru problema generală a colorării hărților, care în plus respectă template-ul $[1/Y1, 2/Y2, \dots, 7/Y7]$. Semnul „/” este în acest caz un separator, fără nicio legătură cu operația de împărțire.

În Prolog vom scrie:

```
%% Lungimea soluției este cunoscută și fixă.  
template([1/_ , 2/_ , 3/_ , 4/_ , 5/_ , 6/_ , 7/_]).
```

```
correct([]):-!.  
correct([X/Y|Others]):-  
    correct(Others),  
    member(Y, ["r", "g", "b"]),  
    safe(X/Y, Others).
```

```
solve_maps(S):-template(S), correct(S).
```

Regulă: Atunci când calea către soluție respectă un anumit template (avem de instanțiat un număr finit, predeterminat, de variabile), este eficient să definim un astfel de template în program.

Observație: În exemplul de mai sus am reținut explicit ordinea celor 7 țări. Redundanța în reprezentarea datelor ne asigură un câștig în viteza de calcul (câștigul se observă la scrierea predicatului safe).

Backtracking atunci când calea către soluție admite un număr nedeterminat de stări intermediare

În această situație nu este posibil să definim un template care descrie forma soluției problemei. Vom defini o căutare mai generală, după modelul următor:

```
solve(Solution):-  
    initial_state(State),  
    search([State], Solution).
```

search(+StăriVizitate, -Soluție) definește mecanismul general de căutare astfel:

- căutarea începe de la o stare inițială dată (predicatul initial_state/1)
- dintr-o stare curentă se generează stările următoare posibile (predicatul next_state/2)
- se testează că starea în care s-a trecut este nevizitată anterior (evitând astfel traseele ciclice)
- căutarea continuă din noua stare, până se întâlnește o stare finală (predicatul final_state/1)

```
search([CurrentState|Other], Solution):-  
    final_state(CurrentState), !,  
    reverse([CurrentState|Other], Solution).
```

```
search([CurrentState|Other], Solution):-  
    next_state(CurrentState, NextState),  
    \+ member(NextState, Other),  
    search([NextState,CurrentState|Other], Solution).
```

Căutare în lățime

Căutarea în lățime este adecvată situațiilor în care se dorește drumul minim între o stare inițială și o stare finală. La o căutare în lățime, expandarea stărilor „vechi” are prioritate în fața expandării stărilor „noi”.

```
do_bfs(Solution):-  
    initial_node(StartNode),  
    bfs([(StartNode,nil)], [], Discovered),  
    extract_path(Discovered, Solution).
```

bfs(+CoadăStărilorNevizitate, +StăriVizitate, -Soluție) va defini mecanismul general de căutare în lățime astfel:

- căutarea începe de la o stare inițială dată care n-are predecesor în spațiul stărilor (StartNode cu părintele nil)
- se generează toate stările următoare posibile

- se adaugă toate aceste stări la coada de stări încă nevizitate
- căutarea continuă din starea aflată la începutul cozii, până se întâlnește o stare finală

Căutare A*

A* este un algoritm de căutare informată de tipul best-first search, care caută calea de cost minim (distanță, cost, etc.) către scop. Dintre toate stările căutate, o alege pe cea care pare să conducă cel mai repede la soluție. A* selectează o cale care minimizează $f(n) = g(n) + h(n)$, unde n este nodul curent din cale, $g(n)$ este costul de la nodul de start până la nodul n și $h(n)$ este o euristică ce estimează cel mai mic cost de la nodul n la nodul final.

```
astar_search(Start, End, Grid, Path) :-
    manhattan(Start, End, H),
    astar(End, [H:Start], [Start:(\"None\", 0)], Grid, Discovered),
    get_path(Start, End, Discovered, [End], Path).
```

`astar(+End, +Frontier, +Discovered, +Grid, -Result)` va defini mecanismul general de căutare A*, astfel:

- căutarea începe de la o stare inițială dată care n-are predecesor în spațiul stărilor (StartNode cu părintele „None”) și distanța estimată de la acesta până la nodul de final printr-o euristică (exemplu: distanța Manhattan)
- se generează toate stările următoare posibile și se calculează costul acestora adăugând costul acțiunii din părinte până în starea aleasă cu costul real calculat pentru a ajunge în părinte (costul părintelui în Discovered)
- dacă starea aleasă nu este în Discovered sau dacă noul cost calculat al acesteia este mai mic decât cel din Discovered, se adaugă în acesta, apoi va fi introdusă în coada de priorități (Frontier) cu prioritatea fiind costul cu care a fost adăugată în Discovered + valoarea dată de euristică din starea curentă până în cea finală
- căutarea continuă din starea aflată la începutul cozii, până se întâlnește o stare finală

Aflarea tuturor soluțiilor pentru satisfacerea unui scop

Prolog oferă un set special de predicate care pot construi liste din toate soluțiile de satisfacere a unui scop. Acestea sunt extrem de utile deoarece altfel este complicată culegerea informațiilor la revenirea din backtracking (o alternativă este prezentată în secțiunea următoare, mai mult în laboratorul viitor).

findall(+Template, +Goal, -Bag)

Predicatul `findall` pune în Bag câte un element Template pentru fiecare soluție a expresiei Goal. Desigur, predicatul este util atunci când Goal și Template au variabile comune. De exemplu:

```
even(Numbers, Even):-
    forall(member(X, Numbers), X mod 2 == 0), Even).

?- even([1,2,3,4,5,6,7,8,9], Even).
Even = [2, 4, 6, 8].
```

Resurse

- [Exerciții](#)
- [Cheatsheet](#)

Referințe

- „Prolog Programming for Artificial Intelligence“, Ivan Bratko