

CAPITOLUL VI

PLANIFICARE

6.1 Problematika Planificării în Inteligența Artificială

Înainte de a da o definiție planificării, așa cum este ea înțeleasă în Inteligența Artificială, să considerăm următorul exemplu. Să ne imaginăm că o persoană X aflată la București, dorește să facă o călătorie la Londra cu avionul. Ca să își poată atinge acest scop, X trebuie să ducă la îndeplinire câteva acțiuni prealabile: să obțină o viză de la Ambasada Britanică, să-și cumpere bilet de avion, să-și facă bagajul, să se ducă la aeroport la data și ora precizată pe bilet, să ia avionul și, finalmente, să coboare la Londra. Aceste etape preliminare care trebuie satisfăcute pentru atingerea scopului final – călătoria de la București la Londra – se numesc acțiuni, și ele constituie un plan. Construirea explicită a unei succesiuni de astfel de acțiuni în vederea unui țel final oarecare este o *planificare*.

Până acum nimic nu pare să se lege de Inteligența Artificială. Să presupunem însă că X este un robot bucureștean, și că ne-ar place ca acest robot, în momentul în care cineva îi comandă o călătorie la Londra (sau orice altceva), să fie capabil să-și planifice singur (în sensul de mai sus) această călătorie, fără ca omul să trebuiască să-i precizeze explicit că are nevoie de o viză, de bilet, ș.a.m.d.

Planificarea în sensul Inteligenței Artificiale înseamnă, deci, generarea unei secvențe de acțiuni pentru un agent (de tipul unui robot) care poate schimba mediul (lumea) în care evoluează. Scopul planificării este atingerea unuia sau mai multor țeluri (scopuri) exprimate explicit.

Ca urmare, o problemă de planificare poate fi definită prin:

- **starea inițială** a lumii (mediului). În exemplul nostru, starea inițială este: X se află în București, fără viză britanică, fără bilet spre Londra și fără vreun bagaj făcut.
- **mulțimea de acțiuni** (*operatori*) care pot fi folosite în schimbarea lumii (mediului). În exemplul nostru mulțimea de acțiuni reprezintă acțiunile pe care robotul X trebuie să le poată îndeplini. Putem presupune, de exemplu, că X știe să obțină viză, să cumpere bilet de avion, să facă bagaje, să meargă dintr-un loc în altul, să urce în avion, să zboare cu avionul, să coboare din avion (de obicei, însă, operatorii sunt mult mai simpli, după cum vom vedea).
- **mulțimea de scopuri**. În exemplul dat, scopul este unul singur – călătoria la Londra.

După ce ne-am format o idee generală despre planificare să atingem și alte aspecte ale problemei.

După cum am mai specificat planificarea presupune stabilirea unei secvențe de acțiuni care conduc la atingerea unui anumit scop. Cele mai multe probleme de planificare se referă la domenii complexe, pentru care reprezentarea și prelucrarea descrierii complete a stărilor problemei de rezolvat poate deveni foarte costisitoare. Din

această cauză, de multe ori este nevoie să se adopte o strategie de reprezentare parțială a universului problemei cât și o strategie de descompunere a problemei în subprobleme. Reprezentarea parțială a universului problemei se face modificând strategia de reprezentare integrală a stărilor pe parcursul rezolvării problemei în aceea de menținere a unei stări curente și înregistrarea schimbărilor aduse de o acțiune stării curente. Apare însă problema definirii a ceea ce înseamnă schimbări aduse de o acțiune. Referitor la acest aspect, raționamentul despre acțiuni trebuie să rezolve trei probleme, clasice în Inteligența Artificială în special în cazul raționamentului de bun simț, cotidian:

- ***problema cadrului*** care presupune identificarea tuturor faptelor care nu s-au schimbat ca efect al executării unei acțiuni;
- ***problema calificării*** care constă în înregistrarea tuturor condițiilor necesare pentru executarea unei acțiuni;
- ***problema ramificării*** care se referă la necesitatea specificării tuturor consecințelor unei acțiuni.

De cele mai multe ori este imposibilă specificarea integrală a tuturor acestor condiții și orice sistem de planificare trebuie să recurgă la ipoteze simplificatoare și implicite.

Descompunerea problemei în subprobleme și sinteza planurilor parțiale pentru fiecare subproblemă este o strategie utilă pentru stăpânirea complexității problemelor de planificare dar care implică anumite dificultăți. Metodele de generare a planurilor pot fi împărțite în două categorii: metode de planificare liniară și metode de planificare neliniară. În cazul planificării liniare, o secvență de scopuri este rezolvată prin satisfacerea fiecărui subscop, pe rând. Un plan generat de o astfel de metodă conține o secvență de acțiuni care duce la satisfacerea primului subscop, apoi secvența de acțiuni care duce la satisfacerea celui de-al doilea subscop, și așa mai departe. Această metodă funcționează în cazul în care subproblemele rezultate din descompunerea problemei inițiale sunt independente sau pot fi astfel ordonate încât rezolvarea unei subprobleme să nu afecteze rezolvarea unei subprobleme anterioare.

Această metodă nu poate fi utilizată pentru rezolvarea problemelor de planificare în care subproblemele interacționează. Problemele care pot fi descompuse în subprobleme independente (care nu interacționează) le vom numi *decompozabile*, iar cele pentru care subproblemele interacționează le vom numi *aproape decompozabile*. În cazul problemelor aproape decompozabile, trebuie utilizată o metodă de planificare neliniară care generează planuri prin considerarea simultană a mai multor subprobleme obținute din descompunerea problemei inițiale. Planul este întâi incomplet specificat, și rafinat ulterior considerând interacțiunile existente. O astfel de metodă se numește *planificare neliniară* deoarece planul nu este compus dintr-o secvență liniară de subplanuri complete.

Problemele de planificare presupun un proces de căutare. În general, această căutare este condusă de (orientată spre) scopuri: se pornește de la starea finală și se deduc secvențele de operatori care fac trecerea dintre starea inițială și cea finală.

O altă abordare a planificării atinge o caracteristică importantă a domeniului problemei, și anume dacă universul este sau nu previzibil. Într-o problemă în care universul nu este previzibil, nu putem fi siguri dinainte care va fi rezultatul unei operații, dacă lucrăm prin simulare. Revenind la exemplul nostru, operația de urcare în avion poate eșua dacă de exemplu aeroportul este închis, sau operația de a zbura cu avionul poate

eșua dacă avionul se prăbușește la câteva minute după decolare sau avionul este deturnat de pe ruta spre Londra.

În cel mai bun caz putem considera mulțimea rezultatelor posibile, eventual într-o ordine în funcție de probabilitatea apariției acestor rezultate. Putem produce planuri pentru fiecare rezultat posibil la fiecare pas, dar deoarece în general multe rezultate posibile sunt foarte improbabile, ar fi o pierdere de timp să formulăm planuri exhaustive.

Putem evita aceste situații în două moduri. Putem analiza lucrurile câte un pas la un moment dat, fără să încercăm să planificăm. Această abordare este considerată pentru *sisteme reactive*. Ideea este să producem un singur plan care probabil va funcționa bine. Dacă planul eșuează putem ignora și relua procesul de planificare plecând de la situația curentă.

Pe de altă parte rezultatul neașteptat nu invalidează tot restul planului, ci doar o parte din acesta. Probabil o modificare minoră a planului, cum ar fi adăugarea unui pas suplimentar, îl va face din nou aplicabil.

În lumea reală este foarte dificil să ajungem în situația în care fiecare aspect este previzibil. Întotdeauna trebuie să fim pregătiți să avem planuri care eșuează. Dacă am produs planul prin descompunerea problemei în subprobleme, atunci impactul eșecului unui anumit pas asupra planului ar putea fi destul de localizat, ceea ce este un argument în favoarea descompunerii problemei.

Este recomandat ca fiecare operație executată să fie memorată, chiar mai mult este indicat să se rețină până și motivul pentru care au fost executați pașii. Astfel, dacă un pas eșuează, vom putea determina cu ușurință care sunt părțile planului care depind de acest pas și, prin urmare, modificarea acestora este posibilă fără probleme.

6.2 Planificare În Inteligența Artificială Tradițională

Tehnicile de planificare pot fi aplicate într-o mare varietate de domenii de probleme. Pentru a putea compara metodele, le vom analiza pe un domeniu suficient de complex pentru a justifica utilitatea tuturor mecanismelor descrise și suficient de simplu pentru a găsi exemple ușoare de urmărit. Un astfel de domeniu este **lumea blocurilor (cuburilor)**.

Avem la dispoziție o suprafață plată pe care se pot plasa blocuri. Există un număr de blocuri în formă de cub având aceeași dimensiune. Blocurile pot fi plasate unul pe altul. Un braț de robot poate ridica un bloc pentru a-l muta într-o altă poziție, fie pe suprafața plată, fie deasupra unui alt bloc. Brațul robotului poate ridica doar un singur bloc la un moment dat, deci nu poate ridica un bloc deasupra căruia există alt bloc. Fiecare bloc poate avea un singur bloc pe el la un moment dat.

Ca și în cele mai multe probleme de Inteligență Artificială și în cazul acestei probleme dându-se o stare inițială și o stare finală se cere să se determine șirul operatorilor care face trecerea între cele două stări.

Pentru a ajunge la starea finală care satisface scopul de atins, putem folosi o mulțime de operatori. Aplicarea unuia sau altuia dintre acești operatori atrage după sine o modificare de stare. Toate stările noi care pot fi generate din starea inițială utilizând oricare din operatorii care pot fi aplicați la momentul respective unui anume bloc

formează o stare pe care în această lucrare o vom numi stare curentă, stare în care se află problema la un moment dat. Cu alte cuvinte, starea curentă reprezintă mulțimea tuturor stărilor care pot fi obținute din starea inițială aplicând orice secvență posibilă de operatori. Starea finală este și ea o stare curentă în acest spațiu de stări (dacă problema are soluție). Soluția problemei de planificare este secvența de operatori folosiți pentru a trece de la o stare curentă la alta (pe drumul între starea inițială și cea finală)

Spațiul stărilor poate fi reprezentat ca un graf în care nodurile sunt stări, iar muchiile operatori; o soluție poate fi văzută ca un drum în acest graf, așa cum e ilustrată în Figura 6.1.

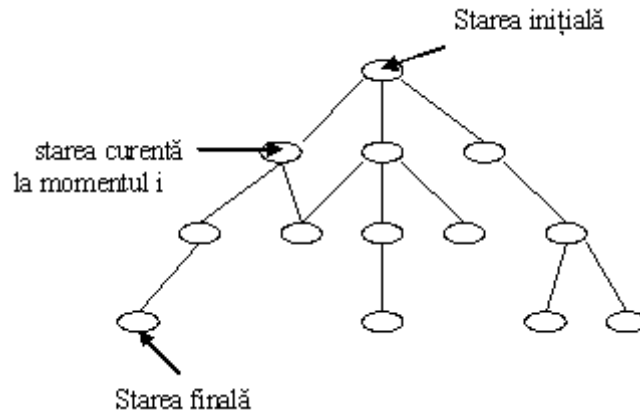


Figura 6.1 Spațiul stărilor

Acțiunile care pot fi realizate de robot includ:

- **UNSTACK(A,B)** - Ia blocul A din poziția sa curentă de pe blocul B. Brațul robotului trebuie să fie gol și blocul A nu trebuie să aibă blocuri pe el.
- **STACK(A,B)** - Plasează blocul A peste blocul B. Brațul robotului trebuie să țină blocul A, și blocul B nu trebuie să aibă blocuri pe el.
- **PICKUP(A)** - Ia blocul A din poziția sa curentă de pe masă. Brațul robotului trebuie să fie gol și blocul A nu trebuie să aibă blocuri pe el.
- **PUTDOWN(A)** - Plasează blocul A pe masă. Brațul trebuie să țină blocul A.

Pentru a specifica atât condițiile în care au loc operațiile cât și rezultatele realizării operațiilor, vom folosi predicatele:

- **ON(A,B)** - Blocul A este pe blocul B.
- **ONTABLE(A)** - Blocul A este pe masa.
- **CLEAR(A)** - Blocul A nu are blocuri pe el.
- **HOLDING(A)** - Brațul robotului ține blocul A.
- **ARMEMPTY** - Brațul robotului este gol.

6.2.1 Componentele unui sistem de planificare

În cazul sistemelor de rezolvare a problemelor bazate pe tehnicile elementare este necesar să realizăm din următoarele funcții:

- Alege cea mai bună regulă de aplicat pe baza celei mai bune informații euristice disponibile.
- Aplică regula aleasă pentru a determina noua stare a problemei.
- Detectează dacă s-a identificat o soluție.
- Detectează blocajele, astfel încât ele să poată fi abandonate și efortul sistemului să poată fi direcționat în direcții mai interesante.

În cazul sistemelor mai complexe pe care le vom discuta în continuare se cer tehnici pentru realizarea tuturor acestor funcții. Deseori este importantă și o a cincea operație:

- Detectează dacă s-a identificat o soluție aproape corectă și utilizează tehnici speciale pentru a o transforma într-o soluție absolut corectă.

Înainte să discutăm metode de planificare vom arunca o privire la modul în care aceste operații pot fi realizate.

Alegerea regulilor

În alegerea regulilor cea mai potrivită tehnică s-a dovedit a fi izolarea unei mulțimi de diferențe dintre starea finală dorită și starea curentă și apoi identificarea regulilor relevante pentru reducerea acelor diferențe. Dacă sunt identificate mai multe reguli, se pot exploata o varietate de informații euristice pentru a alege regula de aplicat. Această tehnică se bazează pe metoda de analiză *means-ends (capete-medii)*.

Aplicarea regulilor

În sistemele simple aplicarea regulilor este o operație simplă. Fiecare regulă specifică starea care rezultă din aplicarea ei. Acum va trebui să putem gestiona reguli care specifică o parte restrânsă a stării complete a problemei. Pentru aceasta există mai multe posibilități.

O primă posibilitate este să descriem pentru fiecare acțiune fiecare dintre schimbările pe care le aduce descrierii stării. În plus sunt necesare unele declarații care să precizeze că restul descrierii stării rămâne nemodificat.

Un exemplu al acestei abordări este descrierea unei stări exact așa cum am precizat mai sus, sub forma unei mulțimi de predicate reprezentând faptele adevărate în aceea stare. Fiecare stare este reprezentată explicit ca parametru al predicatelor. De exemplu, starea S_0 ar putea fi caracterizată de

$$\text{ON}(\text{A},\text{B},\text{S0}) \wedge \text{ONTABLE}(\text{B},\text{S0}) \wedge \text{CLEAR}(\text{A},\text{S0})$$

și regula care descrie operatorul **UNSTACK(x,y)** va fi

$$[\text{CLEAR}(\text{x},\text{s}) \wedge \text{ON}(\text{x},\text{y},\text{s})] \rightarrow [\text{HOLDING}(\text{x},\text{DO}(\text{UNSTACK}(\text{x},\text{y}),\text{s})) \wedge \text{CLEAR}(\text{y},\text{DO}(\text{UNSTACK}(\text{x},\text{y}),\text{s}))]$$

Aici **DO** este o funcție care specifică starea care rezultă din aplicarea unei anumite acțiuni asupra unei anumite stări. Dacă executăm **UNSTACK(A,B)** în starea S0 atunci folosind axioma despre **UNSTACK** și ipoteza despre S0 putem demonstra că în starea S1 care rezultă din operația **UNSTACK** este valabil

$$\text{HOLDING}(\text{A},\text{S1}) \wedge \text{CLEAR}(\text{B},\text{S1})$$

Despre S1 mai știm că B este pe masă, dar cu ceea ce avem până acum nu putem deduce aceasta. Pentru a permite astfel de deducții implicite avem nevoie de un set de reguli numite **axiomele cadrului (frame axioms)**, care descriu acele componente ale stării care nu sunt afectate de operatori. De exemplu, avem nevoie să spunem că

$$\begin{aligned} &\text{ONTABLE}(\text{z},\text{s}) \rightarrow \text{ONTABLE}(\text{z},\text{DO}(\text{UNSTACK}(\text{x},\text{y}),\text{s})) \\ &[\text{ON}(\text{m},\text{n},\text{s}) \wedge \neg \text{EQUAL}(\text{m},\text{x})] \rightarrow \text{ON}(\text{m},\text{n},\text{DO}(\text{UNSTACK}(\text{x},\text{y}),\text{s})) \end{aligned}$$

Avantajul acestei abordări este că un mecanism unic, rezoluția, poate realiza toate operațiile necesare pe descrierea stărilor. Totuși, prețul plătit este numărul foarte mare de axiome necesar dacă descrierile stărilor problemei sunt complexe.

Pentru gestionarea domeniilor complexe avem nevoie de un mecanism care nu cere un număr mare de axiome cadru explicite. Un exemplu de astfel de mecanism este cel folosit de sistemul de rezolvare a problemelor **STRIPS** și descendenții săi. Fiecare operator este descris de o listă de predicate noi pe care operatorul le face adevărate și o listă de predicate vechi pe care operatorul le face false. Cele două liste se numesc **ADD** și respectiv **DELETE**. Pentru fiecare operator este specificată și o a treia listă, **PRECONDITION**, care conține toate predicatele care trebuie să fie adevărate pentru ca operatorul să fie aplicabil. Axiomele cadrului sunt specificate implicit în STRIPS. Orice predicat neinclus în listele ADD sau DELETE ale unui operator nu este afectat de acel operator. Operatorii de genul STRIPS care corespund operațiilor pe care le-am discutat sunt următorii:

STACK(x,y)

P: $\text{CLEAR}(\text{y}) \wedge \text{HOLDING}(\text{x})$

D: $\text{CLEAR}(\text{y}) \wedge \text{HOLDING}(\text{x})$

A: $\text{ARMEMPTY} \wedge \text{ON}(\text{x},\text{y})$

UNSTACK(x,y)

P: $\text{ON}(\text{x},\text{y}) \wedge \text{CLEAR}(\text{x}) \wedge \text{ARMEMPTY}$

D: $\text{ON}(\text{x},\text{y}) \wedge \text{ARMEMPTY}$

A: $\text{HOLDING}(\text{x}) \wedge \text{CLEAR}(\text{y})$

PICKUP(x)P: $\text{ONTABLE}(x) \wedge \text{CLEAR}(x) \wedge \text{ARMEMPTY}$ D: $\text{ONTABLE}(x) \wedge \text{ARMEMPTY}$ A: $\text{HOLDING}(x)$ **PUTDOWN(x)**P: $\text{HOLDING}(x)$ D: $\text{HOLDING}(x)$ A: $\text{ONTABLE}(x) \wedge \text{ARMEMPTY}$

Prin faptul că axiomele cadru devin implicite cantitatea de informație necesară pentru fiecare operator a fost redusă semnificativ. Aceasta înseamnă că la introducerea unui atribut nou nu este necesar să introducem o axiomă nouă pentru fiecare din operatorii existenți. În ceea ce privește utilizarea axiomelor cadrului în determinarea descrierilor de stări, să notăm că pentru descrieri complexe cea mai mare parte a descrierilor rămân nemodificate. Pentru a evita preluarea informației de la o stare la alta, va trebui să nu mai reprezentăm starea ca parte explicită a predicatelor. Astfel, vom avea o singura bază de date de predicate care întotdeauna descriu starea curentă. De exemplu, descrierea stării S0 din discuția anterioară va fi :

$$\text{ON}(A,B) \wedge \text{ONTABLE}(B) \wedge \text{CLEAR}(A)$$

și descrierea stării obținute după aplicarea operatorului $\text{UNSTACK}(A,B)$ va fi :

$$\text{ONTABLE}(B) \wedge \text{CLEAR}(A) \wedge \text{CLEAR}(B) \wedge \text{HOLDING}(A)$$

Acest lucru se deduce prin utilizarea listelor ADD și DELETE specificate ca parte a operatorului UNSTACK.

Actualizarea descrierii unei stări unice este o modalitate bună de actualizare a efectelor unui șir de operatori dat. Dar în cadrul procesului de determinare a șirului de operatori corect, în situația explorării unui șir incorect trebuie să putem reveni la starea originală pentru a putea încerca un alt șir de operatori. Pentru aceasta tot ceea ce trebuie să facem este să memorăm la fiecare nod schimbările care s-au realizat în baza de date globală. Dar schimbările sunt specificate în listele ADD și DELETE ale fiecărui operator. Deci, tot ceea ce trebuie să indicăm este operatorul aplicat la fiecare nod, cu argumentele variabile legate de valori constante. De exemplu să considerăm aceeași stare inițială pe care am folosit-o în exemplele anterioare. De această dată o vom denumi “nodul 1”. Descrierea ei în format STRIPS este :

$$\text{ON}(A,B) \wedge \text{ONTABLE}(B) \wedge \text{CLEAR}(A)$$

Asupra nodului 1 vom folosi operatorul $\text{UNSTACK}(A,B)$ iar asupra nodului 2, produs de acesta vom folosi operatorul $\text{PUTDOWN}(A)$, rezultând nodul 3. Descrierea stării corespunzătoare nodului 3 va fi următoarea:

$$\text{ONTABLE}(B) \wedge \text{CLEAR}(A) \wedge \text{CLEAR}(B) \wedge \text{ONTABLE}(A)$$

Dacă dorim acum să analizăm un alt drum, va trebui să facem backtracking peste nodul 3. Vom **adăuga** precatele din lista DELETE ale operatorului PUTDOWN, folosit pentru a trece de la nodul 2 la nodul 3, și vom **șterge** predicatele din lista ADD ale aceluiași operator PUTDOWN. După acestea vom obține descrierea stării nodului 2, identică cu cea pe care am obținut-o în exemplul anterior, după aplicarea operatorului UNSTACK la situația inițială:

$$\text{ONTABLE}(B) \wedge \text{CLEAR}(A) \wedge \text{CLEAR}(B) \wedge \text{HOLDING}(A)$$

Deoarece în domeniile complexe o specificare implicită a axiomelor cadrului este foarte importantă, toate tehnicile pe care le vom analiza exploatează descrierile de tip STRIPS ale operatorilor disponibili.

Detectarea unei soluții

Cum ne dăm seama dacă starea curentă la care am ajuns este starea soluției? În sistemele simple de rezolvare a problemelor lucrurile sunt destul de simple, se verifică pur și simplu descrierile stărilor. Dar dacă stările nu sunt reprezentate explicit ci folosind o mulțime de proprietăți, atunci această problemă devine mai complexă și modul de rezolvare depinde de modul în care sunt reprezentate descrierile stărilor. Pentru a putea descoperii dacă două reprezentări se potrivesc, trebuie să putem raționa cu reprezentări.

O tehnică de reprezentare care a servit ca bază pentru multe sisteme de planificare este logica predicatelor, atractivă din cauza mecanismului inductiv pe care îl oferă. Să presupunem ca predicatul $P(x)$ este parte a stării finale. Pentru a vedea dacă $P(x)$ este satisfăcut într-o stare oarecare încercăm să demonstrăm $P(x)$ cunoscând declarațiile care descriu acea stare și axiomele care definesc domeniul problemei. Dacă putem construi o demonstrație, atunci procesul de rezolvare a problemei se termină. Dacă nu, atunci trebuie să propunem un șir de operatori care ar putea rezolva problema. Acest șir poate fi testat în același mod ca și starea inițială, prin încercarea de a demonstra $P(x)$ din axiomele și descrierea stării obținute prin aplicarea șirului respectiv de operatori.

Detectarea blocajelor

Pe măsură ce un sistem de planificare caută un șir de operatori care să rezolve o anumită problemă, trebuie să poată detecta când explorează un drum care nu poate conduce niciodată la soluție, sau care pare improbabil să conducă la soluție. Același mecanism de raționare care poate fi folosit la detectarea unei soluții poate fi deseori folosit și la detectarea unui blocaj.

Dacă procesul de cautare raționează înainte, poate elimina orice drum care conduce la o stare de unde starea finală nu poate fi atinsă precum și orice drum care, chiar dacă nu exclude o soluție, nu pare să conducă la o stare mai apropiată de soluție decât starea de origine.

De asemenea, dacă procesul de căutare raționează înapoi, poate opri un drum deoarece este sigur că starea inițială nu poate fi atinsă sau deoarece se realizează un progreș prea mic. În raționarea înapoi obiectivul problemei se descompune în sub-obiective care, fiecare, pot conduce la un set de sub-obiective adiționale. Uneori este ușor să detectăm că nu există nici un mod în care să fie satisfăcute simultan toate sub-obiectivele dintr-o mulțime.

Corectarea unei soluții aproape corecte

Tehnicile pe care le vom discuta sunt deseori utile în rezolvarea problemelor aproape decompozabile. O modalitate de a rezolva astfel de probleme este să presupunem că sunt complet decompozabile, să rezolvăm subproblemele separate și să verificăm dacă după combinarea subsoluțiilor, acestea conduc efectiv la o soluție a problemei originale. Desigur că dacă acest lucru este adevărat, nu mai este nimic altceva de făcut. Dar dacă nu este adevărat, avem la dispoziție o varietate de posibilități de continuare. Cea mai simplă este de a renunța la soluția propusă, să căutăm alta și să sperăm că va fi mai bună. Deși este o soluție simplă, poate să conducă la pierderea unei cantități mari de efort.

O altă abordare este să analizăm situația propusă prin aplicarea șirului de operații care corespund soluției propuse și să comparăm această situație cu obiectivul urmărit. În cele mai multe cazuri diferența dintre cele două stări va fi mai mică decât diferența dintre starea inițială și cea finală. În acest moment sistemul de rezolvare a problemelor poate fi apelat din nou pentru a elimina această diferență nouă. Apoi prima soluție va fi combinată cu a doua pentru a forma o soluție a problemei originale.

O modalitate mai bună de a corecta o soluție aproape corectă este să utilizăm cunoștințe specifice despre ceea ce a funcționat greșit și să aplicăm o *corecție*. De exemplu, să presupunem că motivul pentru care soluția propusă este inadecvată este că unul dintre operatori nu poate fi aplicat deoarece în momentul în care ar fi trebuit aplicat condițiile sale nu erau satisfăcute. Aceasta se poate întâmpla dacă operatorul ar avea două condiții iar șirul de operatori care face adevărată a doua condiție o anulează pe prima. Dar, probabil, această problemă ar apărea dacă am încerca să satisfacem condițiile în ordine inversă.

O modalitate și mai bună de a corecta o soluție incompletă este să le lăsăm incomplet specificate până în ultimul moment posibil. Atunci, când este disponibilă cât de multă informație posibilă, vom completa specificația într-un astfel de mod încât să nu apară conflicte. Această abordare este numită **strategia celui mai mic angajament** (*least-commitment strategy*) și poate fi aplicată în mai multe moduri. Unul este de a amâna decizia asupra ordinii de realizare a operațiilor. În exemplul anterior, în loc să decidem în ce ordine vom satisface o mulțime de condiții ar trebui să lăsăm ordinea nespecificată până la sfârșit. Apoi vom analiza efectele fiecărei substituții pentru a determina dependența dintre ele, după care vom putea alege și ordinea.

6.2.2 Tehnici de planificare

În acest capitol vom prezenta pe scurt cele mai importante tehnici de planificare folosite în Inteligența Artificială.

6.2.2.1 Planificarea folosind stive de obiective (STRIPS)

Această tehnică de planificare este dintre primele tehnici dezvoltate pentru rezolvarea problemelor compuse care pot interacționa. Această abordare este folosită de STRIPS și se bazează pe utilizarea unei stive unice care conține atât scopuri cât și operatori care au fost propuși pentru a rezolva acele scopuri. De asemenea se reține într-o bază de date mulțimea predicatelor care descrie starea curentă și într-o altă bază de date operatorii descriși sub forma listelor PRECONDITION, ADD și DELETE.

În scopul ghidării procesului de căutare se pot folosi diverse informații euristice, (detectarea drumurilor neprofitabile precum și considerarea unor interacțiuni între scopuri care pot conduce la determinarea unei soluții globale bune). Aceste euristice vor fi identificate în funcție de problema concretă în care se aplică mecanismul de planificare.

În cele ce urmează vom descrie pașii algoritmului STRIPS. Vom face următoarele notații:

- *SI* – starea inițială
- *SF* – starea finală
- *StivaScop* – stiva ce conține scopurile
- *StareCurenta* – starea în care se află problema la un moment dat (starea curentă)
- *StareFinala* – starea finală
- *StivaOperatori* – stiva ce conține operatorii pe parcursul aplicării algoritmului.

1. Se adaugă în *StivaScop* diferențele dintre *SI* și *SF*.

StareCurentă ← *SI*

2. Dacă *StivaScop* = \emptyset și *StareCurenta* = *StareFinala* atunci

STOP

StivaOperatori este soluția

3. Fie *e* ← vârful stivei *StivaScop*

dacă *e* este operator **atunci**

@se adaugă *e* în *StivaOperatori*

@se scoate *e* din vârful *StivaScop*

altfel

dacă există în *StareCurentă* **atunci**

@se scoate *e* din *StivaScop* (din vârful)

altfel

@se caută operatorii O_1, \dots, O_k care au în lista ADD pe *e* pentru $i = 1, k$ execută

@se scoate *e* din vârful *StivaScop*

@**dacă** nu se descoperă vreun blocaj **atunci**

@se adaugă O_i în *StivaOperatori*

@se adaugă *StivaOperatori* predicatele din lista PRECONDITION a operatorului O_i

sf-dacă

sf-dacă

sf-dacă

4. Salt la pasul 2.

6.2.2.2 Planificarea neliniară folosind declararea limitărilor

Metoda de planificare folosind stive de scopuri abordează problemele care implică scopuri multiple prin rezolvarea scopurilor în ordine, câte unul la un moment dat. Această metodă constă în generarea unui șir de operatori pentru atingerea primului scop, urmat de un șir complet de operatori pentru al doilea scop, ș.a.m.d. Așa cum am văzut problemele dificile crează interacțiuni între scopuri. Operatorii folosiți pentru rezolvarea unei subprobleme pot interfera cu soluția unei subprobleme anterioare. Majoritatea problemelor cer un plan combinat în care mai multe subprobleme sunt abordate în același timp. Un astfel de plan se numește *plan neliniar* deoarece nu este compus dintr-un șir liniar de subplanuri complete.

În generarea planurilor neliniare se folosește *adăugarea pașilor*, euristică care constă, după cum îi spune și numele, prin adăugarea unor pași pentru realizarea scopurilor sau condițiilor. Iată euristicele folosite în general:

- **Adăugarea pașilor** (*step addition*) – Crearea unor pași noi pentru un plan.
- **Promovarea** (*promotion*) – Introducerea limitării (constrângerii) ca un pas să apară înaintea altuia într-un plan final.
- **Revalidarea** (*declobbering*) – Plasarea unui pas (posibil nou) s_2 între doi pași mai vechi s_1 și s_3 , astfel încât s_2 revalidează unele condiții ale lui s_3 care au fost negate de s_1 .
- **Stabilirea simplă** (*simple establishment*) – Atribuirea unei valori pentru o variabilă pentru a asigura condițiile unui anumit pas.
- **Separarea** (*separation*) – Prevenirea atribuirii anumitor valori pentru o variabilă.

În continuare vom da o descriere succintă a pașilor algoritmului de planificare neliniară **TWEAK**.

Algoritm: Planificare neliniară (TWEAK)

1. Inițializează S la mulțimea propozițiilor din starea scop.
2. Șterge din S o propoziție nerezolvată P.
3. Rezolvă P folosind una din cele cinci operații de modificare a planului.
4. Revizuieste toți pașii din plan incluzând orice pas introdus prin adăugarea pașilor, pentru a vedea dacă există vreo condiție nesatisfăcută. Adaugă la S noua mulțime de condiții nesatisfăcute.
5. Dacă S este vidă, termină planul prin convertirea ordinii parțiale de pași într-o ordine totală și instanțiază orice variabile după cum este necesar.
6. Altfel mergi la pasul 2.

Nu orice șir de operații de modificare a planului conduce la o soluție. Nedeterminismul pașilor 2 și 3 trebuie implementat ca un fel de procedură de căutare,

care poate fi ghidată de euristici. De exemplu, dacă atât promovarea cât și adăugarea unui pas rezolvă o anumită dificultate, atunci probabil este bine ca mai întâi să se încerce promovarea. TWEAK folosește backtracking de tip Breadth-First direcționat de dependențe precum și euristici de ordine.

6.2.2.3 Planificare ierarhică

De cele mai multe ori pentru rezolvarea unor probleme dificile este nevoie de generarea unor planuri lungi. Pentru a face acesta în mod eficient este important să eliminăm unele părți ale problemei până când găsim o soluție care abordează aspectele principale. Apoi se poate încerca și o completare a detaliilor corespunzătoare. Primele astfel de încercări au implicat utilizarea macro-operatorilor, în care operatorii mari erau construiți din operatori mici. O abordare mai bună a fost dezvoltată în sistemul ABSTRIPS, care planifica într-o ierarhie de spații abstracte. În fiecare dintre acestea erau ignorate precondițiile aflate la un nivel de abstractizare mai scăzut.

ABSTRIPS folosește următoarea modalitate de rezolvare: fiecărei precondiții i se atribuie o valoare critică care reflectă dificultatea presupusă de satisfacere a precondiției. Se rezolvă problema complet considerând doar precondițiile ale căror valori critice sunt cele mai mari posibile. Pentru acesta se operează la fel ca STRIPS luând în considerare doar precondițiile cu valoare critică cea mai mare. Acest procedeu se repetă cu deosebirea că se consideră precondițiile de la nivelul critic imediat următor. În selectarea operatorilor sunt ignorate toate precondițiile mai puțin critice decât nivelul considerat. Acest procedeu se continuă prin luarea în considerare a precondițiilor din ce în ce mai puțin critice până ce toate precondițiile regulilor originale au fost satisfăcute.

Planificarea dezvoltată în sistemul ABSTRIPS mai este numit și *length first*. Acest nume i-a fost dat deoarece explorează în întregime planuri la un anumit nivel de abstractizare înainte de a analiza detaliile de nivel scăzut. Este foarte important în metoda planificării ierarhice ca valorile critice asociate predicatelor din precondiții să fie cele potrivite. Acele precondiții pe care nici un operator nu le poate satisface sunt considerate cele mai critice.

6.2.2.4 Sisteme reactive

Tehnicile de planificare descrise până în acest moment presupuneau construirea unui plan pentru realizarea întregului obiectiv înainte de a acționa într-un fel sau altul. *Sistemele reactive* abordează problema de a decide ce anume trebuie să facem într-un mod cu totul diferit. Ideea de bază constă în evitarea planificării și folosirea situației observabile ca o indicație la care să se reacționeze.

Un sistem reactiv trebuie să aibă acces la o bază de cunoștințe care să descrie acțiunile care trebuie luate și circumstanțele în care aceste acțiuni trebuie luate. Sistemele reactive sunt foarte diferite de celelalte tipuri de planificare pe care le-am discutat până

acum deoarece aleg câte o acțiune la un moment dat și nu anticipeză și selectează un șir întreg de acțiuni înainte de a face primul pas.

Să luăm acum un exemplu simplu de sistem reactiv: *termostatul*. Obiectivul unui termostat este de a păstra constantă temperatura unui încăperi. Regulile simple pe care le folosește un termostat sunt de forma *situație-acțiune*:

- Dacă temperatura în încăperea este de cu x grade peste temperatura dorită, atunci pornește instalația de aer condiționat.
- Dacă temperatura în încăperea este de cu x grade sub temperatura dorită, atunci oprește instalația de aer condiționat.

Sistemele reactive sunt capabile să surprindă comportări surprinzător de complexe, în special în aplicații reale cum ar fi deplasarea unui robot. Sistemele reactive operează robust în domenii care sunt dificil de modelat absolut complet și absolut corect, fapt ce reprezintă principalul avantaj asupra planificatorilor tradiționali. În domenii complexe și imprevizibile abilitatea de a planifica un șir exact de pași înainte ca aceștia să fie aplicați are o valoare încredincioasă. Sistemele reactive au o abilitate de răspuns foarte mare, deoarece evită explozia combinatorială implicată în planificarea deliberată. Acest lucru le face atractive pentru aplicații în timp real precum conducerea unei mașini și mersul pe jos.

Sistemele reactive nu se bazează pe un model al lumii (mediului) sau pe structuri explicite ale obiectivului urmărit, de aceea performanța lor în astfel de aplicații este limitată.

Eforturile de a înțelege comportarea sistemelor reactive au servit la ilustrarea multor limitări ale planificatorilor tradiționali. De exemplu, este vital să alternăm planificarea și execuția planului. Un sistem inteligent cu resurse limitate trebuie să decidă când să înceapă să gândească, când să nu mai gândească și când să acționeze. De asemenea, când sistemul interacționează cu mediul obiectivele de urmărit apar în mod natural. Este nevoie de un mecanism de suspendare a planificării pentru ca sistemul să se poată concentra asupra obiectivelor cu prioritate mare. Unele situații cer atenție imediată și acțiune rapidă. Pentru acest motiv unii planificatori deliberativi includ subsisteme reactive (adică mulțimi de reguli de genul situație-acțiune) bazate pe experiența de rezolvare a problemelor. Astfel de sisteme în timp învăț să fie reactive.

6.2.2.5 Alte tehnici de planificare

Alte tehnici de planificare pe care nu le-am discutat includ următoarele:

- **Tabele Triunghiulare** - Tabelele triunghiulare oferă un mod de a înregistra obiectivele pe care fiecare operator trebuie să le satisfacă și obiectivele care trebuie să fie adevărate pentru ca operatorul să poată fi executat corect. Dacă se întâmplă ceva neprevăzut în timpul execuției unui plan, tabelul oferă informațiile necesare pentru a corecta planul.
- **Metaplanificare** – O tehnică de raționare nu doar despre problema de rezolvat, ci și despre însuși procesul de planificare.
- **Macro-operatori** – Permit unui planificator să construiască noi operatori care reprezintă șiruri de operatori utilizate frecvent.

- **Planificare bazată pe cazuri** – Reutilizează planurile vechi pentru a construi planuri noi.

6.3 Rezolvarea distribuită a problemelor și planificarea în Inteligența Artificială Distribuită

În legătură cu problema planificării trebuie să răspundem la două întrebări importante: “Ce este un plan ?” și “De ce avem nevoie să planificăm?”.

După cum am văzut în secțiunea anterioară, un plan în IA este văzut ca o secvență de acțiuni prin care agentul este capabil să-și modifice mediul, în scopul realizării sarcinii (sarcinilor). Procesul de generare a unui plan se numește *planificare*. Trebuie să cunoaștem: *starea inițială*, *acțiunile posibile* ale agenților prin aceștia care pot schimba mediul, *mulțimea de scopuri* care trebuie îndeplinită.

Planificarea în SMA presupune în plus rezolvarea următoarelor probleme: controlul căutării, reprezentarea acțiunilor, protecția scopului, modelarea timpului, ordonarea scopurilor.

În continuare vom aborda problematica rezolvării distribuite a problemelor și a planificării în sistemele cu mai mulți agenți.

Planificarea distribuită are foarte multe în comun cu rezolvarea distribuită a problemelor. Pe de o parte în timp ce se rezolvă problema distribuită, fiecare agent își crează un plan al acțiunilor și apoi își coordonează acțiunile pentru a evita interacțiunile negative, astfel realizând un plan multiagent. Pe de altă parte, planificarea în SMA poate fi privită ca o problemă distribuită care trebuie rezolvată.

Rezolvarea distribuită a problemelor se ocupă cu împărțirea sarcinilor între agenți pentru realizarea scopului în timp ce sistemele multiagent se ocupă cu comportamentul agenților care acționează în scopul rezolvării problemei date.

Atunci când se construiește un sistem de rezolvare distribuită a problemelor se fac următoarele presupuneri asupra principalelor elemente ale sale. Se presupune că:

- Sarcinile, resursele și/sau capacitățile sunt distribuite inegal între agenți, motivând agenți să lucreze împreună mult mai eficient, pentru realizarea scopului propus.
- Agenții sunt creați să lucreze unul cu celălalt.
- Există probleme care trebuiesc rezolvate.
- Sarcinile trebuie să îndeplinească anumite cerințe.

6.3.1. Exemple de probleme distribuite

Turnurile din Hanoi

Este o problemă foarte cunoscută și des utilizată pentru ilustrarea tehnicilor de planificare în SMA. Domeniu problemei constă în existența a 3 tije și a unui număr dat de discuri de mărimi diferite. Acțiunea posibilă este aceea de a muta un disc (numai unul la un moment dat) de pe o tijă pe alta fără a plasa un disc mai mare pe unul de dimensiuni mai mici. Scopul este de a muta toate discurile de pe o tijă inițială pe o alta dată.

Problema Turnurilor din Hanoi este un exemplu de problemă care permite utilizarea planificării în paralel pentru îmbunătățirea timpului de găsim a soluției.

Încărcarea unui domeniu de pe Internet

În acest domeniu agenții primesc un set de documente pe care trebuie să le încarce de pe Internet. Scopul fiecărui agent fiind minimizarea costului de încărcare. Acest lucru se poate realiza prin comunicarea documentelor necesare.

6.3.2. Partajarea sarcinii și partajarea rezultatului

Există două mecanisme de comunicare între agenți. Pentru a profita de autonomia și independența agenților, colaborarea se bazează pe partajarea sarcinii și combinarea soluției.

Partajarea sarcinii

Partajarea sarcinii folosește metoda descompunerii problemei în subprobleme și abilitatea agenților de a lucra în paralel. Când un agent realizează că este suprasolicitat de sarcini încearcă să descompună sarcina (sarcinile) în subsarcini, pe care apoi să le plaseze și altor agenți, care au capacitățile necesare rezolvării acestor subprobleme. Apoi fiecare agent realizează subsarcina dată (dacă este nevoie utilizează aceeași metodă, de partajare a sarcinii în cazul în care consideră că subproblema este încă prea mare), după care fiecare agent trimite rezultatul unui agent (de obicei soluția se trimite agentului de la care s-a primit sarcina).

Partajarea sarcinii este ușoară atunci când agenții au capacități identice – astfel de sisteme se numesc ***sisteme multiagent omogene***. Din păcate în cele mai multe cazuri capacitățile agenților nu sunt nici pe de aproape identice – astfel de sisteme se numesc ***sisteme multiagent eterogene***. Partajarea sarcinii în sisteme eterogene în care problema de rezolvat nu poate fi descompusă în subprobleme egale necesită utilizarea unor mecanisme speciale. Într-un caz simplu, un agent trebuie să păstreze informații despre capacitățile celorlalți agenți și apoi să selecteze un agent capabil (după informațiile deținute de el) să realizeze o subsarcină dată. Din păcate poate apărea cazul în care un agent este deja ocupat cu realizarea altei sarcini; caz în care este indicat ca agentul să efectueze complet acea sarcină. Un agent poate verifica dacă un alt agent este sau nu ocupat cu realizarea unei cerințe comunicând cu acesta. Dacă toți agenții care sunt capabili să realizeze o sarcină sunt ocupați la un moment dat se pot face următoarele lucruri: să se aștepte până agentul în cauză devine liber, să se încerce descompunerea problemei într-un alt mod, să se reverifice capacitățile necesare realizării sarcinii în scopul găsirii altor agenți capabili să realizeze sarcina, etc.

Partajarea rezultatului

Rezultatele obținute de un agent pot fi intermediare sau finale. Deoarece agenții pot avea capacități diferite, și cunoștințe și viziuni asupra domeniului diferite, ei pot genera rezultate diferite deși realizează aceeași sarcină.

Pentru ca partajarea rezultatului să se desfășoare în cele mai bune condiții agenții trebuie să fie atât competenți cât și ”prudenți”. Ei trebuie să fie competenți în interpretarea rezultatelor primite și de asemenea ei trebuie să găsească echilibrul perfect între trimiterea rezultatelor și schimbarea de informații pentru ai ajuta pe ceilalți în lucrul

lor. O problemă importantă a agenților este de a decide care sunt informațiile pe care le pot împărtăși cu ceilalți și cât de des să facă acest lucru. O altă problemă este cum să privească agentul rezultatele obținute de ceilalți, să acorde acestora credibilitate și prioritate mai mare decât propriilor sale rezultate sau nu?

Există mai multe strategii pentru rezolvarea acestor dileme:

- Folosirea unei **structuri partajate** (container) în locul propagării aleatoare a rezultatului agenților din sistem. Acest mecanism este foarte util atunci când agenții nu știu care agent ar fi interesat de rezultatele obținute de ei.
- **Distributed Constraint Heuristic Search** (DCHS) constă în crearea unui agent “resursă” care planifică folosirea resurselor.
- Crearea unei **structuri organizatorice** în scopul reducerii comunicării. Ideea acestei strategii constă în faptul că “agenții au un rol general de jucat în efortul colectiv, și folosind cunoștințele rolului, agentul poate lua decizii de interacționare mai bune”. Structura organizatorică va conține roluri, priorități și responsabilități. Rolul descrie tipul sarcinii pe care agentul trebuie să o satisfacă și câteva reguli prioritare pentru a-l ajuta să lucreze eficient în situații de sarcini multiple. Responsabilitățile sunt cele care într-adevăr ajută la reducerea comunicării, deoarece fiecare agent este informat doar cu rezultatele care îl pot ajuta la realizarea sarcinii sale. Astfel agentul știe pe cine să anunțe când are o informație nouă. De asemenea agentului îi este impus cu care agent poate să comunice, și de la care agent poate prelua informații.
- Pentru minimizarea informațiilor trimise excesiv pot fi utilizate strategii diferite de comunicare. O alternativă ar fi ca să se aștepte ca agenții să solicite rezultatele înainte ca ele să fie trimise.
- Agenții pot rezolva foarte ușor problema comunicării prin introducerea relațiilor între sarcini. Relațiile între sarcini precizează efectele pe care le poate produce un agent asupra altor agenți. În general sunt definite patru tipuri de relații: *relații împluternicite* – atunci când rezultatul acțiunii unui agent este solicitat de un alt agent pentru îndeplinirea sarcinii; *relații facilitate* – rezultatele obținute de un agent ajută alți agenți la obținerea unor soluții mai bune, sau mai rapide; *relații interzise* – opusul celor permise ; *relații interzise* – opusul celor facilitate.

Toate strategiile prezentate până acum se pot aplica unui sistem cu o organizare relativ statică; cu relații între sarcini simple. Pentru ca agenții să se descurce și în domenii mai complicate, unde relațiile dintre acțiuni sunt mai complexe, ei trebuie să fie capabili să analizeze situația curentă și să genereze un plan de comunicare și interacțiune cu ceilalți agenți. În continuare ne vom axa pe aceste probleme.

6.3.3. Planificarea distribuită

În general, planificarea poate fi văzută ca o problemă de creare a unui plan. Atunci când procesul de planificare este împărțit între o mulțime de agenți vorbim despre construirea planurilor distribuite. Dacă rezultatul procesului de planificare (care este de fapt un plan) este distribuit spre execuție între mai mulți agenți, se numește plan distribuit. Termenul de planificare distribuită este folosit pentru a descrie faptul că agenții

participă în formarea unui plan distribuit sau acționează în scopul realizării planului distribuit, sau ambele.

În continuare vom discuta tehnici de planificare distribuită.

Planificare centralizată pentru planuri distribuite

Planificarea centralizată este folosită atunci când crearea planului este sarcina unui singur agent (doar el este capabil să creeze planul, el este singurul care deține informațiile necesare). Planul trebuie să fie un plan ordonat parțial pentru ca să poate fi distribuit apoi unei mulțimi de agenți. Agenții execută subplanurile primite spre îndeplinire, având informații corecte despre mediului în care evoluează și a propriilor lor acțiuni. Execuția subplanurilor se face în paralel.

Desigur pentru ca tehnica planificării centralizate să funcționeze eficient este foarte important să se găsească cea mai eficientă descompunere a problemei în subprobleme și distribuirea sarcinii să fie cea mai potrivită. Acest lucru este destul de greu de îndeplinit pentru că agenții capabili să îndeplinească subsarcina dată poate să fie ocupat la momentul respective. Descompunerea problemei și distribuirea sarcinii s-ar putea face de mai multe ori până când agenții să fie capabili să înceapă realizarea planului.

Planificare distribuită pentru planului centralizate

Planificarea distribuită poate avea loc chiar dacă planul rezultat va fi executat doar de un singur agent. Aici, construirea distribuită a unui plan centralizat poate fi privită ca o tehnică specială de rezolvare distribuită a problemelor. Prima dată, problema (scopul) trebuie descompusă și distribuită printre agenți prin folosirea unor metode de partajare a sarcinilor. Apoi coordonarea poate fi realizată fie prin schimbarea unui singur plan parțial, fie prin partajarea rezultatului.

Planificarea distribuită pentru planuri centralizate este folosită eficient în domenii complexe ca: industria, logistica, etc.

Planificarea distribuită pentru planuri distribuite

Cea mai complexă configurație pentru planificarea distribuită este aceea în care atât procesul de planificare cât și execuția este distribuită. În astfel de cazuri de planificare în SMA, se poate ca agenții să aibă informații unii despre ceilalți. Astfel poate fi imposibil și chiar inutil să încercăm să generăm un plan multiagent complet, conținând toate acțiunile agenților din sistem. Pe de altă parte, este de preferat să se minimizeze interacțiunile dintre planurile agenților, și dacă este posibil și rațional chiar să se elimine cooperarea dintre agenți în scopul realizării obiectivelor.

Așadar agenții trebuie să cunoască planul celorlalți agenți, ei trebuie să fie capabili să rezolve conflicte și să găsească relațiile dintre sarcini. Cele mai populare tehnici sunt:

- Interclasarea planului.
- Formarea iterativă a planului.

- Negocierea.

Interclasarea planului

Interclasarea planului nu se ocupă cu distribuirea scopurilor. Această tehnică este folosită atunci când fiecare agent crează un plan pentru activitățile sale fără a le “discuta” cu ceilalți agenți. Apoi agenții comunică între ei pentru a-și coordona acțiunile în scopul evitării conflictelor.

În continuare vom schița algoritmul de interclasare a planului pentru un singur agent – interclasarea planului centralizat. Precizăm că toți agenții și-au generat planul prin folosirea unor metode de planificare. Apoi toți agenții trimit planul unui singur agent (agentul coordonator) care va încerca să le îmbine, și va adăuga constrângeri dacă este nevoie pentru a asigura că acțiunile în conflict nu vor fi executate în același timp. Deci sarcina de bază a agentului coordonator este să găsească secvențele de acțiuni din planurile agenților care ar putea cauza conflicte. În general, astfel de probleme necesită o analiză profundă: având starea inițială și o secvență de acțiuni care pot fi executate asincron, se caută stările la care se poate ajunge în urma acțiunilor, se enumeră cele care include conflicte după care se plasează constrângeri în secvențele de acțiuni care au dus la conflict.

Pentru a restrânge aria de căutare a spațiului vom prezenta un algoritm propus de Georgeff.

Pentru aplicarea acestei metode se presupune că:

- agenții cunosc stările inițiale posibile;
- fiecare agent a construit un plan corect și total ordonat (cuprinzând acțiunile $a_1 \dots a_n$; astfel că a_1 se poate aplica stării inițiale, a_i stării rezultate prin aplicarea lui a_{i-1} , iar a_n să ducă la starea scop);
- acțiunile sunt reprezentate în sistem STRIPS.

Folosirea operatorilor STRIPS restrânge spațiul de căutare a intersecțiunilor dintre planuri.

Algoritmul de interclasare analizează planurile agenților examinând perechi de acțiuni pe care doi agenți le pot efectua în același timp. De exemplu acțiunile a_i și b_j vor fi analizate după o acțiune pe care agenții A și B o pot efectua în același timp. Există o mulțime de configurații posibile de dependență între a_i și b_j .

- *Independența* – două acțiuni pot fi executate în același moment dacă precondițiile, condițiile în curs, și postcondițiile sunt satisfăcute în aceeași stare. Astfel de acțiuni se numesc **comutabile**;
- *Precedența* – dacă starea anterioară aplicării unei acțiuni este modificată de efectul uneia dintre cele două acțiuni (să zicem a_i) și satisface precondițiile acțiunii (b_j);
- *Conflictul* -- dacă nici o acțiune nu o poate preceda pe cealaltă.

Având precizare legăturile dintre acțiuni, putem trece la analizarea situațiilor care pot apărea.

Definim *situațiile nesigure* astfel:

- situația de a executa a_i și b_j împreună este nesigură dacă ele nu comută;

- situația de a începe a_i înainte de b_j este nesigură dacă a_i nu precede b_j ;
- situația de a începe a_i și b_j este nesigură dacă situațiile succesorilor a fost nesigură;
- situația de a începe a_i și de a termina b_j este nesigură dacă situația de termina a_i și de a termina b_j sunt nesigure;
- situația de a termina a_i și b_j este nesigură dacă situațiile succesoare ambelor acțiuni sunt nesigure.

Analizarea siguranței situațiilor reduce semnificativ spațiul de căutare a interacțiunilor datorită dependenței acțiunilor. Evident, dacă o acțiune comută cu toate celelalte acțiuni ea poate fi scoasă din spațiul de căutare pentru că nu cauzează conflicte. Acest lucru este util în sistemele multiagent slab cuplate (*loosely-coupled*), unde fiecare agent lucrează individual și majoritatea acțiunilor sunt independente. În acest caz planul de interclasare se reduce la o secvență scurtă care poate fi ușor analizat. Algoritmul se continuă prin definirea spațiului de situații nesigure și plasarea unor restricții în planul agenților. De obicei restricțiile pot suspenda activitatea unor agenți a căror acțiuni viitoare vor intra în conflict cu acțiunile curente ale celorlalți agenți.

Algoritmul de interclasare a planului este mult mai complex când avem de a face cu planuri care conțin scopuri temporale. De exemplu, în domeniul DD agenții nu au doar simpla sarcină de a transporta un obiect, ci ei trebuie să o facă într-un anumit interval de timp (sau până la o anumită dată). În astfel de aplicații, interclasarea planului se bazează pe programarea activităților între intervale de timp fixate. Agenții își construiesc planul de acțiuni după un orar propriu prioritar (anumite acțiuni trebuie terminate înainte ca altele să fie începute). Astfel procesul de interclasare a planului devine o problemă distribuită de satisfacere a constrângerilor (DCSP), problema de a găsi o programare a sarcinilor agenților având în vedere constrângerile ordinii precedente, a datelor limită și a resurselor consumate.

Interclasarea planului poate fi realizat și în mod descentralizat, astfel: agenții identifică scopurile, generează planuri, își schimbă planurile locale între ei; planurile sunt interpolate folosind timpul și mesajele.

Formarea iterativă a planului

Așa cum ne-am putut da seama, interclasarea planului poate fi folosit pentru a face posibilă generarea și executarea planurilor paralele, tehnică prin care fiecare agent își generează propriul plan luând în considerare doar scopurile proprii. Dar, în practică deciziile și planurile unui agent sunt foarte rar independente de acțiunile celorlalți. Există o mulțime de abordări care se ocupă cu situații în care agenții trebuie să ia în considerare constrângerile globale și să fie conștienți de acțiunile posibile ale celorlalți agenți în generarea planului propriu. Toate aceste abordări utilizează tehnici de coordonare în timpul procesului de formare a planului în loc să facă acest lucru după (așa cum face tehnica de interclasare a planului).

O astfel de metodă este *căutarea planului combinat* propus de Ephrati și Rosenschein. Fiecare agent generează un set de planuri posibile care pot duce la realizarea scopului, apoi fiecare agent este angajat în căutarea planurilor care pot fi

combinate spre evitarea conflictelor. Stările din domeniu și rezultatul acțiunilor agentului sunt reprezentate sub forma unor seturi de axiome. Fiind dată o declarație curentă care stabilește starea, fiecare agent prezintă schimbările care vor rezulta în urma unei acțiuni din planul său. Toate schimbările sunt combinate în scopul producerii unei noi stări posibile; care sunt ordonate folosind algoritmul A^* . Starea cea mai bună este aleasă și procesul se repetă până când nici un agent nu mai deține axiome. În această metodă coordonarea este atinsă în timpul procesului de corectare a planului când un agent are acțiuni limitate deoarece starea următoare nu include rezultatele acțiunii sale (probabil deoarece au fost în conflict cu scopul celorlalți agenți).

Corkill a sugerat folosirea planificării ierarhice – așa numita **planificare ierarhică distribuită**. El a ilustrat acest concept în Lumea Blocurilor, adăugând un “plan decompozabil” al cărui țel este de a determina scopurile pentru a fi distribuite. Astfel fiecare agent primește o copie a planului. De la acest punct fiecare agent păstrează un model a planurilor altor agenți și înnoiește modelul de câte ori are informația ca acesta s-a modificat. La un nivel mai înalt de detaliere a procesului de planificare agenții decid când să comunice cu ceilalți agenți despre schimbările pe care doresc să le facă asupra stării curente. Astfel, fiecare agent poate detecta dacă acțiunile sale vor intra în conflict cu efectele acțiunilor viitoare ale celorlalți agenți. Agentul care descoperă un conflict poate să-i ceară unui agent să aștepte (prin comanda WAIT) până când execuția acțiunii se poate face în siguranță. Algoritmul se termină când se ajunge la un plan detaliat și sincronizat.

La fel ca planificarea ierarhică în sisteme cu un singur agent și planificarea ierarhică distribuită s-a dovedit a fi foarte eficientă; coordonarea și interacțiunile pot fi rezolvate timpuriu în procesul de planificare.

Negocierea în Planificarea Distribuită

Până acum am discutat două abordări ale planificării distribuite care aveau ca scop utilizarea coordonării în scopul recunoașterii și rezolvării conflictelor. Coordonarea poate fi de asemenea folosită pentru a încuraja munca cooperativă. Coordonarea în SMA poate fi realizată în mai multe feluri, una dintre ele ar fi: *negocierea dintre agenți*.

Dar pentru început să definim mai exact noțiunea de negociere.

“Negocierea este un proces prin care o decizie comună este atinsă de doi sau mai mulți agenți, fiecare încercând să atingă un scop sau obiectiv individual. Agenții prima dată își precizează poziția, care poate fi conflictuală, și apoi încearcă să se deplaseze spre țintă făcând concesii și căutând alternative”.

Cele mai importante caracteristici ale negocierii sunt:

- limbajul folosit de agenții participanți;
- protocolul urmat de agenți în negocieri;
- procesul de decizie pe care îl folosește fiecare agent.

Cercetătorii de mecanisme de negociere pentru coordonare au fost separate în două categorii diferite, în funcție de felul în care încurajează negocierile productive și satisfăcătoare. Prima categorie favorizează negocierile utilizând mediul ca un suport de informații de negociere asemenea unui mecanism de reglementare. Se încearcă impunerea unor reguli asupra mediului în care negocierea a început:

- eficiența – folosirea minimă a resurselor pentru obținerea unei înțelegeri;

- etabilitate – agenților nu le este permis să se abată de la deciziile deja luate;
- simplitate – mecanismele de negociere cer un număr scăzut de agenți;
- distribuire – nu ar trebui să existe un sistem central de luare a deciziilor;
- simetria – mecanismul de negociere trebuie să fie absolut corect față de toți agenții.

Ca rezultat s-au identificat trei tipuri de medii : domenii orientate pe valoare, domenii orientate pe stări și domenii orientate pe sarcini. Ne vom ocupa doar domeniile orientate pe sarcini (task-oriented domains - TOD). O definiție a TOD ar fi:

“Un domeniu orientat pe sarcini este unul în care agenții au un set de sarcini de îndeplinit, toate resursele necesare îndeplinirii sarcinilor sunt disponibile, și agenții își pot îndeplini sarcinile fără ajutor sau interferențe cu alți agenți”.

Un exemplu de TOD ar fi **Încărcarea unui domeniu de pe Internet**, domeniu deja descris la începutul acestui capitol. Datorită necesității de a negocia, în mediul din acest domeniu se pot fixa următoarele reguli și constrângeri:

- pentru început agenții trebuie să precizeze documentele de care au nevoie;
- documentele care sunt comune pentru doi sau mai mulți agenți sunt atribuite aleator unui agent;
- încărcarea unui document are un preț;
- fiecare agent are acces la documentele încărcate de el, de asemenea are acces și la documentele din setul original de documente încărcate de alți agenți.

Acest set de reguli garantează simplitatea, simetria, distribuirea și eficiența negocierii dintre agenți. Stabilitatea va depinde de strategia aleasă de agent ca prim pas al protocolului. Cel mai bine e ca agenții să declare lista reală a documentelor necesare (adică să fie “onești”).

A doua categorie se axează pe negocierea centralizată. Aici ideea este de a găsi cea mai bună strategie pentru un agent aflat într-un mediu anume. Până acum s-au dezvoltat două abordări – una dintre ele se bazează pe acțiunea de a vorbi, și cealaltă pe conceptul de raționament economic. Acest ultim concept a fost implementat de Rosenschein and Zlotkin într-un protocol de negociere. Este bazat pe presupunerea că numărul de agenți participanți este limitat, agenții cunosc același limbaj și ei trebuie să ajungă la o soluție comună.

6.3.4. Combinarea planificării și a execuției

În IAD planificarea este de cele mai multe ori o problemă de sine stătătoare, de obicei agenții trebuie să efectueze acțiunile planificate în scopul atingerii obiectivelor. În unele cazuri planul multiagent poate fi anulat de evenimente neașteptate din timpul execuției. Pentru rezolvarea acestei probleme s-au dezvoltat mai multe metode. Cel mai simplu mod de a repara un plan multiagent este de a repeta planificarea și coordonarea planurilor individuale. Această abordare poate fi complet ineficăce în unele domenii și poate duce la întârzieri semnificative în timpul de execuție. Pentru a evita recoordonarea, agenții pot fi proiectați astfel încât aceștia să aibă acces la o bibliotecă de planuri reutilizabile dacă planul propriu eșuează. Folosirea planurilor abstracte permite ca agentul să replanifice în caz de eșec fără a afecta planul multiagent

O altă abordare folosește algoritmul de interclasare a planului dar pentru planuri mai mari. Acele planuri include ramuri din planul original care se pot refolosi ca o alternativă de atingere a aceluiași scop sub alte circumstanțe. Deci, dacă o acțiune eșuează în timpul execuției sau este inaplicabilă din anumite cauze, o altă ramură a planului poate fi folosită fără a se începe generarea unui nou process. Această metodă se numește ***planificare contingentă*** deoarece agentul prevede alternative de contingență a timpului de execuție.

Planurile care trebuie îmbinate devin mult mai mari și spațiul de căutare a conflictelor devine mai greu de construit deoarece toate combinațiile de execuție a planului trebuie examinate. Problema finală poate fi simplificată prin asocierea unor ramuri care pot fi într-adevăr urmate (conform unor verificări). Astfel combinațiile de ramuri cu condiții contradictorii sunt eliminate.

Alte abordări se axează pe validarea coordonării pre-planificării. Coordonarea pre-planificării se bazează pe presupunerea că restricțiile pot fi analizate înainte de a începe planificarea propriu zisă. Unii cercetători încearcă să fixeze ***legi sociale*** pentru agenți. O lege socială poate fi definită ca “o interdicere a unor alegeri de acțiuni în contexte particulare”. Un exemplu de legi sociale pot fi considerate legile rutiere, ele de exemplu interzic intrarea în intersecții la lumina roșie. În SMA legile sociale pot fi codificate de către programatori sau se pot deduce.