
ANNO ACCADEMICO 2024/2025

Intelligenza Artificiale e Laboratorio

Teoria - Micalizio

Altair's Notes



DIPARTIMENTO DI INFORMATICA

CAPITOLO 1	PLANNING	PAGINA 5
-------------------	-----------------	-----------------

1.1	Che Cos'è il Planning?	5
	Modello Concettuale per il Planning — 6 • Pianificazione Classica — 8 • Problemi di Pianificazione Classica — 10	
1.2	Algoritmi di Pianificazione	12
	Ricerca in Avanti e Ricerca all'Indietro — 12 • STRIPS — 14	
1.3	Pianificazione nello Spazio dei Piani	18
	Least-Commitment Planning — 18	

CAPITOLO 2	CLIPS	PAGINA 22
-------------------	--------------	------------------

Premessa

Licenza

Questi appunti sono rilasciati sotto licenza Creative Commons Attribuzione 4.0 Internazionale (per maggiori informazioni consultare il link: <https://creativecommons.org/version4/>).



Formato utilizzato

Box di "Concetto sbagliato":

Concetto sbagliato 0.1: Testo del concetto sbagliato

Testo contenente il concetto giusto.

Box di "Corollario":

Corollario 0.0.1 Nome del corollario

Testo del corollario. Per corollario si intende una definizione minore, legata a un'altra definizione.

Box di "Definizione":

Definizione 0.0.1: Nome delle definizioni

Testo della definizione.

Box di "Domanda":

Domanda 0.1

Testo della domanda. Le domande sono spesso utilizzate per far riflettere sulle definizioni o sui concetti.

Box di "Esempio":

Esempio 0.0.1 (Nome dell'esempio)

Testo dell'esempio. Gli esempi sono tratti dalle slides del corso.

Box di "Note":

Note:-

Testo della nota. Le note sono spesso utilizzate per chiarire concetti o per dare informazioni aggiuntive.

Box di "Osservazioni":

Osservazioni 0.0.1

Testo delle osservazioni. Le osservazioni sono spesso utilizzate per chiarire concetti o per dare informazioni aggiuntive. A differenza delle note le osservazioni sono più specifiche.

1

Planning

Seconda parte del corso:

- Comprendere i problemi fondamentali alla base degli algoritmi di pianificazione.
- Studiare alcuni degli approcci classici alla pianificazione:
 - Assunzioni del planning classico.
 - Algoritmi di ricerca nello spazio degli stati (progression, regression, STRIPS).
 - Algoritmi di ricerca nello spazio dei piani (least-commitment planning).
 - Algoritmi di ricerca basati su grafi (grafo di pianificazione, GRAPHPLAN).
 - Euristiche domain-independent per il planning.
 - Altri approcci al planning (HTN).
- Sistemi a regole:
 - Paradigma dei sistemi esperti basati su regole di produzione.
 - Sperimentare il paradigma a regole in CLIPS.
- Incertezza:
 - Modellare l'incertezza con le probabilità.
 - Meccanismi di inferenze probabilistiche.

1.1 Che Cos'è il Planning?

Definizione 1.1.1: Planning (secondo Haslum)

Il *planning* è l'arte e la pratica di pensare prima di agire.

Definizione 1.1.2: Automated Planning (Hoffman)

Selezionare un goal che motivi delle azioni basate su una descrizione ad alto livello del mondo.

In altre parole:

- Il planning è un processo deliberativo che sceglie ed organizza le azioni in base all'effetto che ci si aspetta queste producano.
- AI planning è lo studio della calcolabilità di questo processo deliberativo.

1.1.1 Modello Concettuale per il Planning

State Transition System $\Sigma = (S, A, E, \gamma)$

- Dove:
 - $S = \{s_1, s_2, \dots\}$ insieme finito, ricorsivamente enumerabile di stati
 - $A = \{a_1, a_2, \dots\}$ insieme finito, ricorsivamente enumerabile di azioni
 - $E = \{e_1, e_2, \dots\}$ insieme finito, ricorsivamente enumerabile di eventi
 - $\gamma : S \times (A \cup E) \rightarrow 2^S$ è una relazione di transizione di stato
- Se $a \in A$ e $\gamma(s, a) \neq \emptyset$, allora a è *applicabile* in s
- Applicare a in s causerà una transizione di stato del sistema da s a s' , dove $s' \in \gamma(s, a)$

Osservazioni 1.1.1

Un STS $\Sigma = (S, A, E, \gamma)$ può essere rappresentato come un grafo diretto $G = (N_G, E_G)$ dove:

- $N_G = S$ è l'insieme dei nodi del grafo coincidente con l'insieme degli stati di Σ
- E_G è l'insieme degli archi del grafo tale che esiste un arco $s \xrightarrow{u} s'$ (anche rappresentato come $\langle s, u, s' \rangle$) da s a s' etichettato con $u \in A \cup E$, *se e solo se*:
 - $s, s' \in S$ e
 - $s' = \gamma(s, u)$

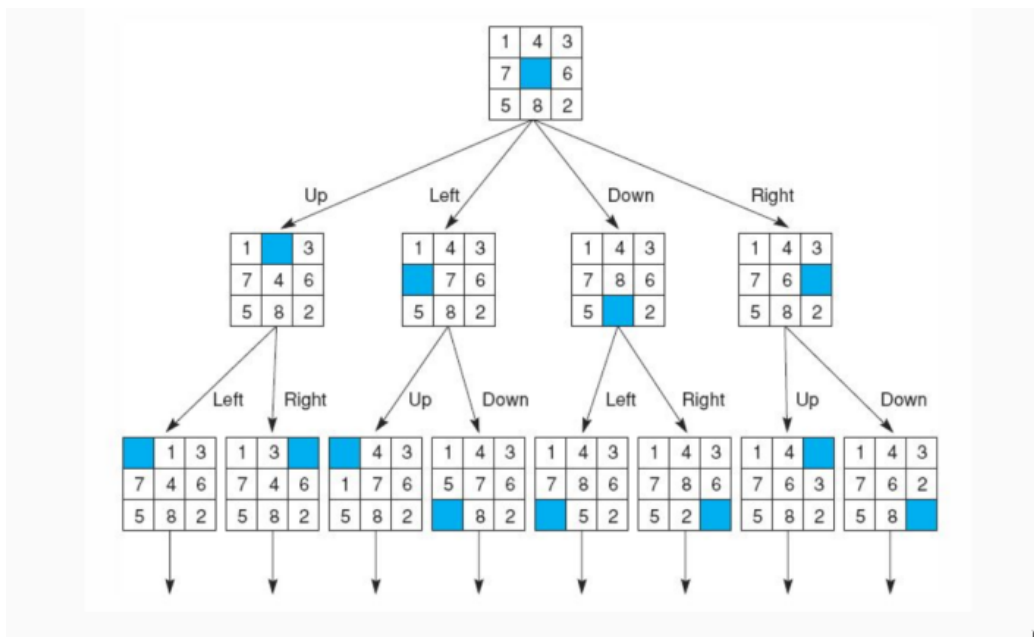


Figure 1.1: STS visto come grafo.

Ingredienti del planning:

- *STS*:

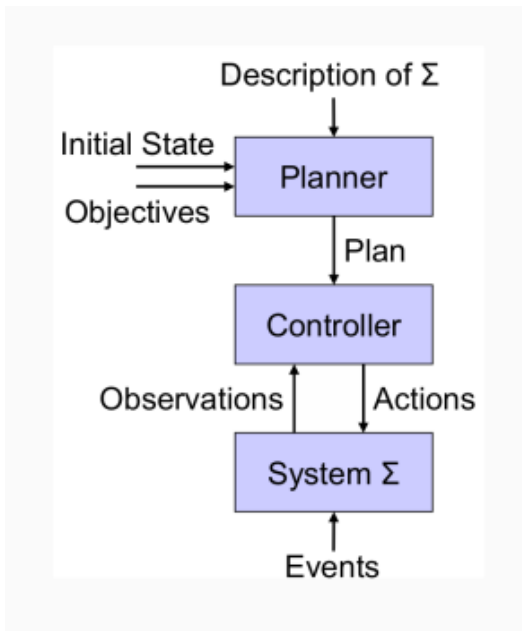
- Descrive tutte le possibili evoluzioni del sistema.

- *Piano*:

- Struttura che traccia le azioni necessarie per raggiungere un certo obiettivo G dato uno stato iniziale I .
- È un cammino da I a G nello spazio degli stati tracciato da STS.

- *Goals*:

- Un goal state s_g o un sottoinsieme di possibili goal state S_g .
- Soddisfacimento di condizioni in tutta la sequenza di stati prodotta dalle azioni.
- Ottimizzazione di funzioni di utilità.
- Vincoli sulle azioni che possono essere eseguite.



- *Planner*:

- Data la descrizione di un STS Σ , lo stato iniziale, e il goal.
- Genera un piano che raggiunge il goal dallo stato iniziale.

- *Controller*:

- Dato un piano e lo stato corrente (funzione di osservabilità $\eta : S \rightarrow O$).
- Seleziona ed esegue un'azione del piano.

- *STS Σ* :

- Evolve in funzione delle azioni eseguite e degli eventi che possono accadere.

Figure 1.2: Si assume che gli eventi non interferiscano con il controller.

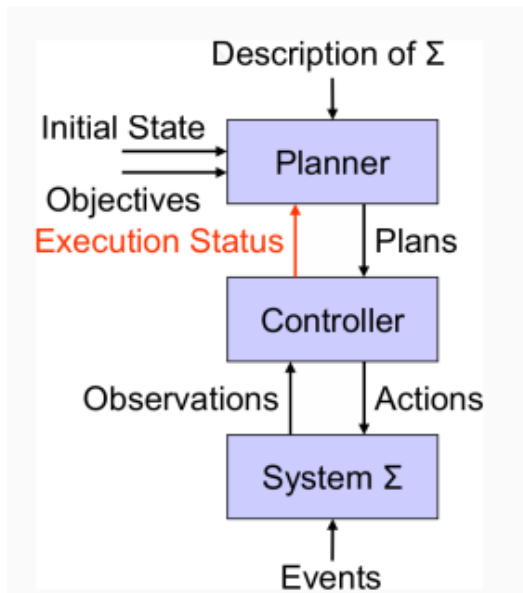


Figure 1.3: Gli eventi possono interferire.

- *Challenge:*
 - Il mondo reale può essere diverso da come è descritto nel modello.
- *Continual planning:*
 - Plan supervision.
 - Plan revision.
 - Re-planning.
- Continual planning consente un loop chiuso di feedback tra planner e controller.

1.1.2 Pianificazione Classica

Note:-

La pianificazione classica è la pianificazione che avviene sotto alcune assunzioni.

Definizione 1.1.3: Dominio Finito

Σ contiene un numero finito di stati.

Corollario 1.1.1 Rilassare un Dominio Finito (A0)

Per:

- Descrivere azioni che producono nuovi oggetti nel mondo.
- Trattare fluenti numerici.

Problemi:

- Decidibilità e terminazione del pianificatore.

Definizione 1.1.4: Dominio Completamente Osservabile

La funzione $\eta : S \rightarrow O$ è la funzione identità.

Corollario 1.1.2 Rilassare un Dominio Completamente Osservabile (A1)

Per

- Trattare state in cui non tutto è osservabile o può essere conosciuto.

Problemi:

- In genere si osserva solo un sottoinsieme della realtà, può accadere che $\eta(s) = \eta(s') = o$ con $s \neq s'$.
- Le osservazioni sono ambigue perché consistenti con più stati possibili.
- Determinare lo stato successore può essere problematico.

- Conformant planning (pianificazione in assenza di osservazioni): pianificare a prescindere dal reale stato del mondo.

Definizione 1.1.5: Dominio Deterministico

Σ è deterministico, cioè per ogni $s \in S, u \in A \cup E$ si ha $|\gamma(s, u)| \leq 1$.

Corollario 1.1.3 Rilassare un Dominio Deterministico (A2)

Per:

- Pianificare con azioni che possono avere risultati alternativi.

Problemi:

- Il controller deve osservare il risultato reale di ogni azione.
- Il piano soluzione potrebbe contenere dei branch condizionali o iterativi.

Definizione 1.1.6: Dominio Statico

Σ è statico, ovvero $E = \emptyset$ e STS può essere ridotto a $\Sigma = (S, A, \gamma)$.

Corollario 1.1.4 Rilassare un Dominio Statico (A3)

Per:

- Modellare domini in cui eventi al di là del controllo dell'esecutore sono possibili.

Problemi:

- Il mondo diventa non deterministico dal punto di vista del pianificare.

Definizione 1.1.7: Dominio con Goal Semplici

Consistono in uno stato s_g da raggiungere o un insieme di stati S_g (è sufficiente che il piano porti a uno di essi).

Note:-

Gli stati possono essere descrizioni parziali di situazioni desiderate.

Corollario 1.1.5 Rilassare un Dominio con Goal Semplici (A4)

Per:

- Trattare vincoli su stati e piani, funzioni di utilità/costo, ottimalità.

Problemi:

- Esprimere e ragionare su vincoli ulteriori nella specifica del goal rende il planning computazionalmente costoso.

Definizione 1.1.8: Dominio con Piani Sequenziali

Un piano soluzione è una sequenza finita di azioni linearmente ordinate.

Note:-

Una sola azione per volta è possibile.

Corollario 1.1.6 Rilassare un Dominio con Piani Sequenziali (A5)

Per:

- Sfruttare le capacità degli esecutori nel caso potessero eseguire più azioni.
- Non introdurre vincoli che non sono parte del dominio.

Problemi:

- Ragionare su e gestire strutture dati più complesse.

Definizione 1.1.9: Dominio con Tempo Implicito

Le azioni e gli eventi non hanno durata (oppure hanno durata istantanea).

Corollario 1.1.7 Rilassare un Dominio con Tempo Implicito (A6)

Per:

- Trattare azioni durative, problemi di concorrenza e deadline.

Problemi:

- Rappresentare e ragionare sul tempo.
- Gli effetti delle azioni si sviluppano nel tempo.

Definizione 1.1.10: Dominio con Single Agent

Un solo pianificatore e un solo controller (esecutore).

Corollario 1.1.8 Rilassare un Dominio con Single Agent (A7)

Per:

- Sfruttare meglio le risorse disponibili.
- Trattare situazioni in cui più esecutori sono presenti ma non sono sotto il controller di un unico pianificatore.

Problemi:

- Multi-agent planning: necessità di trattare le interazioni, coordinazione, competizione, negoziazione e planning della teoria dei giochi.

1.1.3 Problemi di Pianificazione Classica

Un problema di pianificazione classica è $P = (\Sigma, s_0, S_g)$:

- $\Sigma = (S, A, \gamma)$ è il modello del dominio espresso come STS.
- $s_0 \in S$ è lo stato iniziale.
- $S_g \subset S$ è l'insieme degli stati goal.

Una soluzione π a un problema P :

- Una sequenza totalmente ordinata di azioni istanziate (ground). $\pi = \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle$.
- Danno origine a una sequenza di transazioni di stato $\langle s_0, s_1, \dots, s_n \rangle$ tale che:
 - $s_1 = \gamma(s_0, a_1)$.
 - $\forall k : 2..n s_k = \gamma(s_{k-1}, a_k)$.
 - $s_n \in S_g$.

Domanda 1.1

Quali sono le sfide dell'approccio classico al planning?

- Come rappresentare stati e azioni in modo da non dover esplicitamente enumerare S, A, e γ ?
- Come ricercare una soluzione in modo efficiente? Quali algoritmi? Quali euristiche?
- Come generalizzare le soluzioni? Classical Planning troppo semplice per essere utile nei casi pratici, ma può essere la base per soluzioni in contesti più complessi (rilassando alcune assunzioni).

Domanda 1.2

Perché la pianificazione è difficile?

- È dimostrabile che il planning è un task computazionalmente costoso:
 - *PlanSAT*: esiste un piano che risolve un problema di pianificazione?
 - *Bounded PlanSAT*: esiste un piano di lunghezza k?
- Per la pianificazione classica entrambi i problemi sono decidibili (la ricerca avviene in spazio finito).
- Se si estende a uno spazio infinito:
 - PlanSAT diventa semi-decidibile: esiste un algoritmo che termina quando la soluzione non esiste, potrebbe non terminare quando la soluzione non esiste.
 - Bounded PlanSAT rimane decidibile.

Osservazioni 1.1.2

- Bounded PlanSAT è NP completo mentre PlanSAT è P.
- Trovare una soluzione è meno costoso che trovare una soluzione ottima.
- La complessità del planning giustifica la ricerca di euristiche, possibilmente domain-independent, che guidino il pianificatore nella sintesi di una soluzione.

Proprietà di un buon algoritmo di pianificazione:

- *Soundness* (correttezza): un pianificatore è corretto se tutte le soluzioni che trova sono piani corretti, ovvero realmente eseguibili dal controller:
 - Tutti i goals sono soddisfatti.
 - Nessuna preconditione di azione è open (mancante).
 - Nessun vincolo ulteriore è violato (vincoli temporali, istanziazione di variabili, etc.).
- *Completeness* (completezza):
 - Un pianificatore è completo se trova una soluzione quando il problema è risolubile.

- Un pianificatore è strettamente completo se tutte le soluzioni sono mantenute nello spazio di ricerca (eventuali *pruning* dello spazio non scartano soluzioni).
- **Ottimalità**: un pianificatore è ottimo se l'ordine con cui le soluzioni sono trovate è coerente con una qualche misura di qualità dei piani (lunghezza, costo complessivo, etc.).

Note:-

Molti algoritmi, per favorire la velocità, rinunciano all'ottimalità.

1.2 Algoritmi di Pianificazione

1.2.1 Ricerca in Avanti e Ricerca all'Indietro

Definizione 1.2.1: Progression

Calcolo dello stato successore s' di uno stato s rispetto all'applicazione di un operatore o :

$$s' = \gamma(s, o)$$

Pianificatori basati su progression applicano delle ricerche in avanti tipicamente nello spazio degli stati:

- La ricerca comincia da uno stato iniziale.
- Iterativamente viene applicato un operatore o per generare un nuovo stato s' .
- La soluzione è trovata quando lo stato s' appena generato soddisfa il goal ($s' \models s_g$ e $s_g \in S_g$).
- Ha il vantaggio di essere molto intuitivo e facile da implementare.

```
function fwdSearch( $O, s_0, s_g$ )
  state  $\leftarrow s_0$ 
   $\pi \leftarrow \langle \rangle$ 
  loop
    if state.satisfies( $s_g$ ) then return  $\pi$ 
    applicables  $\leftarrow$  {istanze ground da  $O$  applicabili in state}
    if applicables.isEmpty() then return failure
    action  $\leftarrow$  applicables.chooseOne()
    state  $\leftarrow \gamma(\text{state}, \text{action})$ 
     $\pi \leftarrow \pi \circ \langle \text{action} \rangle$ 
  return failure
```

Figure 1.4: `applicables.chooseOne()` rappresenta una scelta non deterministica, ma esaustiva, di un'azione.

Note:-

`chooseOne()` avrà varie implementazioni a seconda dell'algoritmo scelto.

Corollario 1.2.1 Soundness di Progression

`fwdSearch` è corretto: se la funzione termina con un piano come soluzione, allora questo piano è effettivamente una soluzione al problema iniziale.

Corollario 1.2.2 Completeness di Progression

`fwdSearch` è completo: se esiste una soluzione allora esiste una traccia d'esecuzione che restituirà quella

soluzione come piano.

Osservazioni 1.2.1

- Il numero di azioni applicabili in un dato stato è in genere molto grande.
- Anche il branching factor tende a essere grande.
- La ricerca in avanti corre il rischio di non essere praticabile dopo pochi passi.

Ricerca in avanti vs. Ricerca all'indietro:

- La ricerca in avanti comincia da un singolo stato iniziale mentre la ricerca all'indietro comincia da un insieme di stati.
- Quando si applica in avanti un operatore o a uno stato s si genera un unico stato successore s' , all'indietro possono esserci molteplici stati predecessori.
- Nella ricerca in avanti lo spazio di ricerca coincide con lo spazio degli stati, all'indietro ogni stato dello spazio di ricerca corrisponde a un insieme di stati del dominio.

Definizione 1.2.2: Regression

Il calcolo del regresso, ovvero il sottogoal predecessore di un goal dato, avviene nel seguente modo:

- Dato un goal g .
- Sia a azione ground tale che $g \in effects^+(a)$.
- $g' = \gamma^{-1}(g, a) = (g \text{ effects}^+(a)) \cup pre(a)$.

g' è il regresso di g attraverso la relazione di transizione γ e l'azione a .

Nella ricerca all'indietro:

- Si comincia dall'insieme di stati goal.
- Iterativamente si seleziona un sottogoal generato precedentemente e si regredisce attraverso un operatore generando un nuovo sottogoal.
- La soluzione è trovata quando il nuovo sottogoal è soddisfatto dallo stato iniziale.
- Ha il vantaggio di poter gestire più stati contemporaneamente.
- È più costoso e difficile.

```
function bwdSearch( $O, s_0, g$ )
  subgoal  $\leftarrow g$ 
   $\pi \leftarrow \langle \rangle$ 
  loop
    if  $s_0.satisfies(subgoal)$  then return  $\pi$ 
    relevants  $\leftarrow \{ \text{ground instances from } O \text{ relevant for subgoal} \}$ 
    if  $relevants.isEmpty()$  then return failure
    action  $\leftarrow relevants.chooseOne()$ 
    subgoal  $\leftarrow \gamma^{-1}(subgoal, action)$ 
     $\pi \leftarrow \langle action \rangle \circ \pi$ 
```


Osservazioni 1.2.2

- La ricerca all'indietro si basa su azioni rilevanti, cioè quelle che contribuiscono attivamente al goal:
 - Producono almeno uno degli atomi che compaiono nel goal.
 - Non hanno effetti negativi sul goal stesso (non negano uno degli atomi del goal).
- La ricerca all'indietro mantiene un fattore di ramificazione più basso rispetto alla ricerca in avanti, ma il fatto di dover mantenere un belief state può complicare le strutture dati usate dal planner e la definizione di euristiche.
- Nonostante il vantaggio teorico la ricerca in avanti è preferita alla ricerca all'indietro.

1.2.2 STRIPS

Definizione 1.2.3: STRIPS

STanford Research Institute Problem Solver:

- Introduce una rappresentazione esplicita degli operatori di pianificazione.
- Fornisce una operalizzazione delle nozioni di:
 - Differenza tra stati.
 - Subgoal.
 - Applicazione di un operatore.
- Gestisce il Frame Problem.
- Si basa su due idee fondamentali:
 - Linear planning.
 - Means-End Analysis.

Osservazioni 1.2.3 Linear Planning

- Idea di base:
 - Risolvere un goal per volta, passare al successivo solo quando il precedente è stato raggiunto.
- L'algoritmo di planning mantiene uno *stack dei goal*:
 - Risolvere un goal può comportare la risoluzione di sottogoal.
- Conseguenze:
 - Non c'è interleaving nel conseguimento dei goal.
 - La ricerca è efficiente se i goal non interferiscono troppo tra loro.
 - Ma è soggetto alla *Sussmann's Anomaly*.

Osservazioni 1.2.4 Means-End Analysis

- Idea di base:
 - Considera solamente gli aspetti rilevanti al problema (backward).
 - Quali mezzi (means, operatori) sono disponibili e necessari per raggiungere il goal (end).

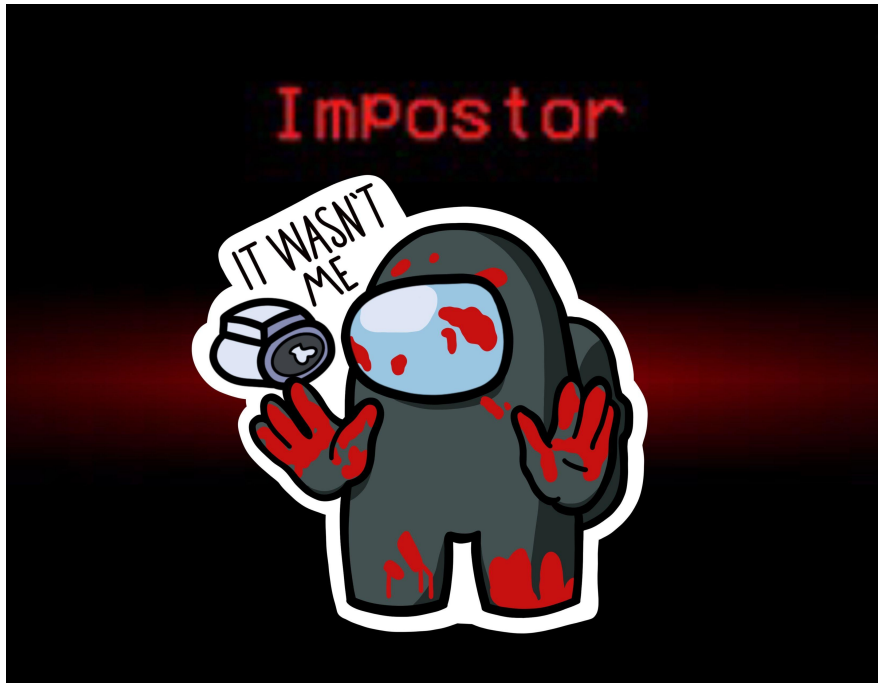


Figure 1.5: Sussmann's Anomaly caught in 4k.

- Occorre stabilire quali differenze ci sono tra lo stato corrente e il goal.
- Trovare un operatore che riduce tale differenza.
- Ripetere l'analisi sui sottogoal ottenuti per regressione attraverso l'operatore selezionato.

Caratteristiche di STRIPS:

- È un sottoinsieme della logica del primordine:
 - Numero finito di simboli di predicati, simboli di costanti e senza simboli di funzione né quantificatori.
- Uno stato in STRIPS è una congiunzione di *atomi ground* (privi di simboli di funzione).
- Vigè l'*assunzione di mondo chiuso*: quello che non è descritto è considerato falso.
- Semantica degli insiemi:
 - Un atomo ground p vale in uno stato s se e solo se $p \in s$.
- Semantica logic-oriented:
 - Uno stato s soddisfa una congiunzione di letterali g , denotato come $s \models g$ se ogni letterale positivo in g occorre in s e se ogni letterale negativo in g non occorre in s .

Relazioni Fluenti:

- Predicati che rappresentano relazioni il cui valore di verità può cambiare da uno stato al successivo.

Relazioni Persistenti:

- Predicati il cui valore di verità non può cambiare.

Definizione 1.2.4: Plan Operators

Un operatore di pianificazione in STRIPS è una tripla: $o : (name(o), precond(o), effects(o))$ dove:

- $name(o)$ è una rappresentazione sintattica del tipo $n(x_1, \dots, x_k)$ dove n è il nome dell'operatore e x_1, \dots, x_k è una lista di variabili che compaiono in o .
- $precond(o)$ è l'insieme di letterali che rappresentano le precondizioni dell'azione.
- $effect(o)$ è l'insieme di letterali che rappresentano gli effetti dell'azione.

Note:-

Una variabile può comparire negli effetti solo se è anche menzionata nelle precondizioni.

Definizione 1.2.5: Calcolo dello Stato Successore (progression)

Sia s uno stato del mondo ($s \in S$ per un dato dominio Σ). Sia a un'azione. Diremo che a è *applicabile* in s se e solo se:

- $precond^+(a) \subseteq s$.
- $precond^-(a) \cap s = \emptyset$.

La funzione di transizione di stato $\gamma(s, a)$ è definita:

- Se a è applicabile in s :
 - $\gamma(s, a) = (s \setminus effects^-(a)) \cup effects^+(a)$.
 - Altrimenti $\gamma(s, a)$ è indefinita.

Note:-

STRIPS usa la progression per modificare lo stato corrente a cui si giunge eseguendo le azioni fin qui selezionate nel piano in costruzione.

Definizione 1.2.6: Calcolo del Sottogoal Predecessore (regression)

Il calcolo del regresso avviene:

- Dato un goal g .
- Sia a azione ground tale che $g \in effects^+(a)$.
- $g' = \gamma^{-1}(g, a) = (g \setminus effects^+(a)) \cup pre(a)$

Note:-

STRIPS usa la regression per ridurre la distanza tra il goal che si vuole raggiungere e lo stato corrente.

Il planner di STRIPS:

- ✓ Lo spazio di ricerca è ridotto perché i goal sono considerati uno per volta.
- ✓ Ideale quando i goal sono indipendenti tra loro.
- ✓ È sound.
- ✗ Può produrre piani subottimali (Sussmann's Anomaly).

```

STRIPS (initState, goals)
  state = initState; plan = []; stack = []
  Push goals on stack
  Repeat until stack is empty
    ◦ If top of stack is a goal g satisfied in state, then pop stack
    ◦ Else if top of stack is a conjunctive goal g, then
      Select an ordering for the subgoals of g, and push them on
      stack
    ◦ Else if top of stack is a simple goal sg, then
      Choose an operator o whose effects+ matches goal sg
      Replace goal sg with operator o
      Push the preconditions of o on stack
    ◦ Else if top of stack is an operator o, then
      state = apply(o, state)
      plan = [plan; o]

```

✗ È incompleto (perché alcune azioni in alcuni domini non sono reversibili).

Definizione 1.2.7: Sussmann's Anomaly

È necessario disfare parte dei goal già raggiunti per poter risolvere l'intero problema.

Note:-

È una conseguenza di:

- Interdipendenza tra i sottogoal.
- Ordinamento sfavorevole dei goal.

Definizione 1.2.8: Planning Domain Definition Language

PDDL è uno standard per definire problemi e domini. Nella sua versione base è una sistematizzazione di STRIPS.

Estensioni di PDDL:

- *Conditional effects*: stabilire che alcuni effetti sono raggiunti solo se sono vere certe condizioni.
- *Durative actions*: un plan operator si divide in tre parti:
 - Un evento iniziale.
 - Un evento finale.
 - Una condizione invariante che deve permanere per tutta la durata dell'azione.
- *Numeric fluent*: consente di tracciare il consumo di risorse nel tempo.
- *Quantifiers*.

1.3 Pianificazione nello Spazio dei Piani

Domanda 1.3

Come costruire un modello espresso da variabili di stato?

- Dato un ambiente E che si vuole modellare.
- Dato l'insieme degli oggetti *relevanti* B .
- B deve astrarre i dettagli insignificanti (non indispensabili per la risoluzione del problema).

Gli oggetti hanno due tipi di proprietà:

- *Rigid*:
 - Proprietà invarianti, persistono in ogni possibile stato del sistema.
 - Nella rappresentazione classica corrispondono agli atomi ground.
 - In una rappresentazione state-variable questi atomi ground corrispondono a costanti booleane.
- *Varying*:
 - Possono cambiare nelle transizioni di stato.
 - Nella rappresentazione classica solo le relazioni fluenti che vengono aggiunte/tolte per effetto delle azioni.
 - Sono modellate come variabili a cui possiamo assegnare un valore.
 - Uno stato è rappresentato su un insieme e ogni variabile di stato ha un dominio.

Logica del primordine vs. state-variable:

- La logica del primordine ha origini storiche, il planning viene visto come meccanismo di theorem proving.
- La logica del primordine è *equivalente* a state-variable:
 - Stesso potere espressivo.
 - Riconducibili l'uno all'altro.
- State-variable è più sintetica e uniforme.
- State-variable si presta meglio a estensioni verso il non classical planning e all'uso di euristiche domain-independent.

1.3.1 Least-Commitment Planning

Definizione 1.3.1: Principio Least-Commitment

Si fanno scelte solo quando sono indispensabili per risolvere una parte del problema e durante la ricerca non si pongono più vincoli dello stretto necessario.

Decisioni che è possibile ritardare:

- *Ordinamenti*: non ordinare le azioni a meno che non sia strettamente necessario.
- *Bindings*: non ordinare le azioni a meno che non sia indispensabile unificarle con costanti al fine di conseguire i goal.

Idea:

- La ricerca avviene nello spazio dei piani.
- Ogni nodo della ricerca è un piano parzialmente ordinato con *flaws* (difetti).
- A ogni passo si rimuove un difetto per mezzo di *raffinamenti incrementali* del piano parziale corrente.
- Se l'algoritmo termina con successo il piano risultante è completamente istanziato ma solo parzialmente ordinato.

Note:-

Spazio di ricerca = insieme dei piani parziali.

Un piano è una tupla $\langle A, O, B, L \rangle$ dove:

- A è l'insieme di azioni, anche parzialmente istanziate.
- O è l'insieme dei *vincoli di ordinamento* della forma $a_i < a_j$, è una relazione d'ordine parzialmente definita.
- B è l'insieme dei *bindings* (vincoli) della forma:
 - $v_i = C$, a v_i è assegnata la costante C .
 - $v_i \neq C$, v_i può assumere qualsiasi valore tranne C .
 - $v_i = v_j$, v_i e v_j assumono lo stesso valore.
 - $v_i \neq v_j$, v_i e v_j devono essere distinte.
- L è l'insieme di *causal links* della forma $a_i \rightarrow^c a_j$, in cui c è un effetto dell'azione a_i che è necessario per l'azione a_j .

Corollario 1.3.1 Flaws - Open Goals

Sia π il piano del nodo corrente:

- Una preconditione p per un'azione b è un open goal se non c'è un link causale a supporto di p .
- Si può risolvere il difetto aggiungendo il link causale mancante:
 1. Si trova un'azione a tale che:
 - p può appartenere a $effect^+(a)$.
 - a può precedere b in π .
 2. Si istanzia l'azione a in modo che asserisca p .
 3. Si aggiunge un vincolo di precedenza tra a e b in O .
 4. Si aggiunge un causal link $a \rightarrow^p b$ in L .

Corollario 1.3.2 Flaws - Threats

Sia π il piano del nodo corrente:

- Dato un link causale $l : a \rightarrow^p b$.
- Un'azione c minaccia il link l se:
 - c può modificare il valore di verità di p e può posizionarsi tra a e b .
 - c può produrre p , il link l impone che sia a a produrre p e non un'altra azione c .
- c viene detta *lobber*.

Risolvere le minacce:

- **Promotion**: imporre il vincolo che c precede a .
- **Demotion**: imporre il vincolo che b precede a .
- **Separation**: imporre un vincolo di non-codesignation in modo tale che l'effetto di c non unifichi con p .

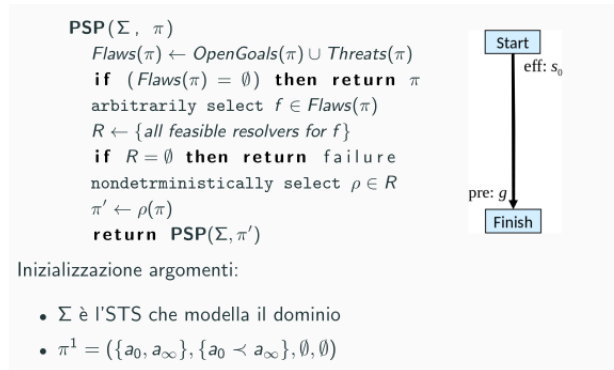


Figure 1.6: Algoritmo di Plan-Space Planning (PSP).

Osservazioni 1.3.1

PSP è corretto e completo:

- Ritorna un piano parzialmente ordinato π tale che qualsiasi ordinamento totale delle sue azioni raggiunge il goal.
- Dove il dominio lo consenta, le azioni non strettamente sequenziali possono essere eseguite in parallelo.

2

CLIPS

