Intelligenza Artificiale e Laboratorio

Anno Accademico 2017/18

Liccardo Francesco, Mittone Gianluca, Scaletta Marco

Programmazione Prolog e ASP

Implementazione di strategie di ricerca con Prolog

Tutti gli algoritmi di seguito descritti sono stati realizzati cercando di rendere il codice il più leggibile e semplice possibile: questo ha portato alla creazione di strutture molto modulari, formate da regole piccole, chiare e ben specializzate. Tale approccio si è rivelato determinante nelle fasi di debugging, testing e aggiornamento del codice semplificando e riducendo di molto i tempi e la quantità di lavoro richiesta per le suddette operazioni, aumentando però la verbosità generale dell'implementazione.

Si è inoltre scelto di limitare l'output degli algoritmi solamente al primo risultato, dato che è garantito essere ottimo. A livello implementativo tale politica è stata realizzata mediante l'eliminazione dei punti di scelta del backtracking considerati superflui, attraverso l'uso del *cut*.

Strategie non informate

Iterative Deepening

L'implementazione dell'algoritmo risulta semplice e naturale grazie al meccanismo di backtracking offerto da Prolog. Alla base vi è una ricerca a profondità limitata standard: nel caso lo stato in esame risulti finale la regola termina con successo, altrimenti viene esplorato uno stato successivo se esso non supera il livello di taglio. Esplorare uno stato significa generare una azione valida per esso, applicarla, controllare di non aver scoperto una configurazione già precedentemente analizzata ed, in tal caso, ripetere il procedimento dall'inizio. Tale algoritmo è denominato ricerca_profondita_limitata e viene eseguito ripetutamente aumentando il livello di taglio nel caso si superi tale valore senza che venga trovata una soluzione; questa ciclicità viene gestita dalla regola ricerca_profondita_iterativa.

L'inizializzazione dello stato iniziale e del livello di taglio sono invece delegate a iterativeDeepening, che è la regola da richiamare per avviare la ricerca:

iterativeDeepening(Soluzione)

dove Soluzione è la variabile che conterrà l'eventuale risultato.

La sequenza di azioni che conducono dallo stato iniziale a quello finale viene elaborata mediante una strategia backward: una volta raggiunto un obiettivo la lista soluzione viene costruita percorrendo a ritroso il ramo che ha portato al goal, aggiungendo in testa alla lista tutte le azioni che vengono trovate durante il cammino.

Strategie basate su euristica

Algoritmo A*

Essendo questo algoritmo più complesso rispetto al precedente, si rende necessaria la creazione di una struttura dati ad hoc per associare ad un determinato stato del problema tutte le informazioni ad esso correlate. Si definisce così un nodo:

nodo(Stato, DistanzaInizio, StimaEuristica, StimaTotale, Percorso)

dove:

- Stato: è uno stato proprio del dominio del problema;
- DistanzaInizio: è la distanza di Stato dallo stato iniziale;
- StimaEuristica: è la distanza stimata da Stato allo stato finale;
- StimaTotale: è la somma di DistanzaInizio e StimaEuristica;
- Percorso: è la lista delle azioni che hanno portato a Stato dallo stato iniziale.

Per avviare la ricerca è sufficiente digitare

aStar(Soluzione)

con Soluzione variabile che conterrà l'eventuale soluzione del problema. Questa regola inizializza lo stato iniziale, calcola la stima euristica della sua distanza dallo stato finale, inserisce tutte queste informazioni in un nodo e richiama esplora, che implementa 'ad alto livello' il cuore di aStar. Formalmente:

esplora(Frontiera, NodiEsplorati, Soluzione)

dove:

- Frontiera (o open set): la lista di nodi da essere valutati;
- NodiEsplorati (o close set): la lista di nodi già valutati;
- Soluzione: lista di mosse che hanno portano allo stato finale.

Il primo passo ad essere eseguito è il controllo della corrispondenza tra lo stato con il valore minimo di StimaTotale (quindi il più promettente per A*) e uno stato finale. In caso positivo l'esecuzione termina e viene restituito all'utente il campo Percorso del nodo in oggetto; altrimenti si procede alla generazione di tutti i suoi successori ed alla loro analisi, con conseguente aggiornamento della Frontiera, per poi ripetere esplora ricorsivamente.

La generazione dei successori utilizza il predicato findal1 per ottenere la lista completa delle azioni valide nello stato esaminato. Viene generato un nodo per ognuno dei possibili stati risultato dell'applicazione delle stesse e ne vengono compilati tutti i campi.

Ora la regola analizza si occuperà di implementare il principio della 'disuguaglianza triangolare': esaminerà ogni singolo nodo successore appena generato e in base a Stato e StimaTotale deciderà se debba essere inserito in Frontiera, NodiEsplorati o se non vada considerato. L'inserimento di un nodo in Frontiera avviene sempre in modo ordinato: il primo nodo della lista sarà sempre quello con il valore minimo di StimaTotale, semplificando così le operazioni di esplora. L'esecuzione ricomincia quindi dal controllo dello stato finale.

La scelta di adottare una struttura dati così completa per formalizzare un nodo ha il pregio di dover eseguire molti calcoli solamente una volta nella storia dello stesso, permettendo di realizzare delle regole ben specializzate e semplici, andando però ad appesantire la quantità di informazioni che l'algoritmo deve memorizzare e trasmettere da una regola all'altra.

Algoritmo IDA*

Questo algoritmo riutilizza la struttura **nodo** descritta precedentemente per associare ad un determinato stato del problema tutte le informazione ad esso correlate. Per avviare la ricerca è sufficiente digitare

idaStar(Soluzione)

come primo passo controlla se vi è la presenza di un limite soglia di un'esecuzione precedente dell'algoritmo. Successivamente, indipendentemente dal passo precedente, inizializza lo stato iniziale, calcola la stima euristica della sua distanza dallo stato finale, asserisce il limite soglia inizializzandolo con il valore StimaEuristica dello stato iniziale e infine chiama la regola idaStarR. Formalmente:

idaStarR(Stato, StimaEuristica, Soluzione)

dove:

• Stato: è uno stato proprio del dominio del problema;

- StimaEuristica: stima euristica del nodo;
- Soluzione: variabile che conterrà il percorso della soluzione.

All'interno del corpo della regola recupera l'informazione relativa al limite soglia, memorizzandola all'interno della variabile Limite, in seguito rimuove l'informazione per inizializzarla nuovamente al valore infinito (nel nostro caso a 99999, in quanto prolog non prevede una costante che identifica un valore che allegoricamente rappresenta l'infinito). Dopo aver eseguito questa sequenza di istruzioni, l'algoritmo invoca la regola esplora che rappresenta il "cuore" del processo. Formalmente:

esplora(Nodo, NodiEsplorati, Limite, Soluzione)

dove:

- Nodo: nodo da controllare;
- NodiEsplorati: la lista di nodi già valutati;
- Limite: limite soglia dell'attuale iterazione;
- Soluzione: lista di mosse che hanno portano allo stato finale.

Come primo passo controlla se la StimaTotale del nodo è minore o uguale del limite soglia, in caso positivo effettua un'ulteriore analisi che controlla se il nodo che sta analizzando è un nodo obiettivo. Se quest'ultimo test viene superato l'algoritmo termina e viene restituito all'utente il campo Percorso del nodo in oggetto; altrimenti si procede alla generazione del nodo successore, per poi ripetere l'esplora ricorsivamente.

Nel caso in cui nel primo passo la StimaTotale è maggiore del limite soglia viene controllato il valore soglia della prossima iterazione, chiamando la regola verifica_limite. Formalmente:

verifica_limite(StimaTotale)

dove:

• StimaTotale: stima totale del nodo che ha superato il limite soglia dell'esecuzione.

Innanzitutto recupera il valore soglia della prossima iterazione e lo memorizza nella variabile ProssimoLimite, successivamente verifica se quest'ultimo è minore o uguale della StimaTotale. In caso positivo il valore del prossimo limite soglia non verrà modificato, invece in caso negativo il valore limite della prossima iterazione viene inizializzato a StimaTotale.

Si ricorda che all'interno del prossimo valore soglia dovrà sempre esserci il valore minore fra tutte le stime dei costi dei nodi che hanno superato il valore soglia durante iterazione.

L'implementazione dell'algoritmo è stata possibile sfruttando i due predicati assert e retract che hanno l'effetto di modificare l'insieme delle clausole del programma (alla successiva invocazione del goal). Nel caso specifico di fallimento dovuto al superamento del valore soglia è stato possibile salvare (con assert) il valore della stima totale del costo del nodo prima di fare backtracking.

Domini

Prima di discutere i risultati dei test degli algoritmi implementati si rende necessario esplicitare su quali domini essi siano stati messi alla prova e di come essi siano stati modellati. Ai fini di questa relazione sono stati analizzati due modelli di dominio: il labirinto ed il gioco dell'8, entrambi in quattro varianti caratterizzati da livelli di difficoltà diversi.

Il labirinto è stato modellato attraverso dei fatti che ne descrivono il numero di righe, di colonne, le caselle occupate, la posizione di partenza e quella di arrivo. Una posizione è denotata da pos (Riga, Colonna) dove i parametri sono autoesplicativi. Sono rese disponibili due possibili scenari: uno da 10x10 caselle ed uno da 20x20, ed ognuno di essi con due disposizioni delle posizioni di partenza ed arrivo, una semplice ed una difficile.

Il gioco dell'8 invece mette a disposizione solo tre fatti: la configurazione di partenza, quella di arrivo ed il lato della griglia di gioco. Una posizione viene rappresentata mediante una lista che elenca il numero delle tessere da destra verso sinistra, dall'alto verso il basso, con una x nella posizione vuota. Anche questo dominio è stato realizzato in due varianti: una con una griglia 3x3 (gioco dell'8) ed una con una griglia 4x4 (gioco del 15), entrambe con due posizioni di partenza, una semplice ed una difficile.

Ogni dominio è inoltre affiancato da un file contenente le relative azioni, che sono sempre quattro:

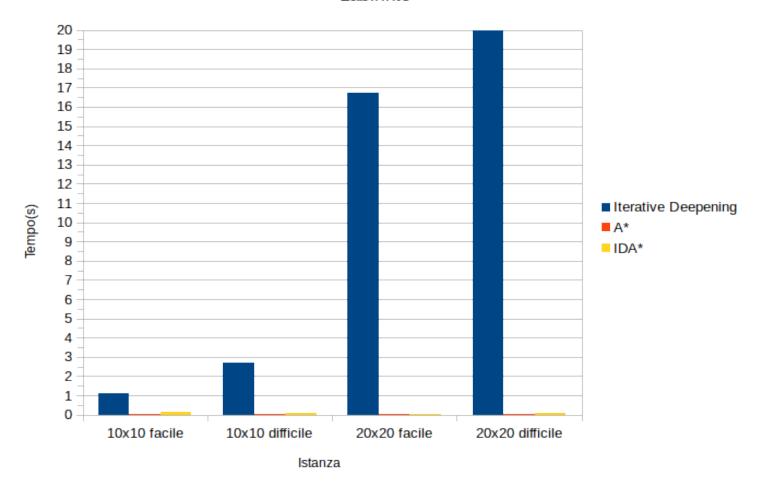
- applicabile(Azione, Posizione): determina la validità di Azione in Posizione:
- trasforma(Azione, Posizione, NuovaPosizione): applica Azione a Posizione;
- euristica(Posizione, StimaEuristica): calcola la stima euristica da Posizione alla posizione finale;
- costoSpostamento(PosizionePartenza, PosizioneArrivo, Costo): calcola il costo di spostamento da PosizionePartenza a PosizioneArrivo.

In tutti i test come funzione euristica è stata utilizzata la *Distanza di Manhattan* ed il costo di spostamento, data la tipologia di domini, è stato considerato unitario.

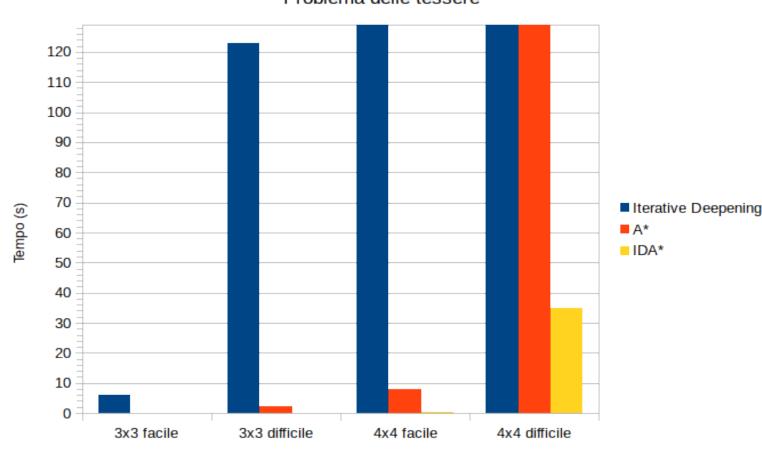
Tutte le prove effettuate hanno confermato una netta superiorità di IDA^* rispetto agli altri algoritmi, in tutti i possibili scenari. Solo A^* riesce parzialmente a competere con esso, non riuscendo tuttavia a risolvere in tempi ragionevoli il gioco del 15 partendo dalla posizione difficile. Si dimostra invece una completa incapacità di iterative deepening di risolvere qualsiasi problema che sia poco più che basilare: i suoi tempi di esecuzione salgono troppo rapidamente ed il numero di inferenze eseguite anche. Il caso più evidente di questo è sicuramente il test del 3x3 difficile: iterative deepening arriva a toccare le 1.061.310.227 inferenze in 122,934 secondi, contro le 18.345.153 in 2,477 si A^* e le 623.902 in 0,076 di IDA^* . Nota a margine, A^* riesce a comportarsi meglio di IDA^* fintantoché lo scenario rimane semplice, questo per via della sua logica più semplice ed intuitiva, ma appena la complessità aumenta non è più neanche paragonabile.

Seguono, nelle prossime pagine, grafici e tabelle riassuntive dei test condotti.

Labirinto

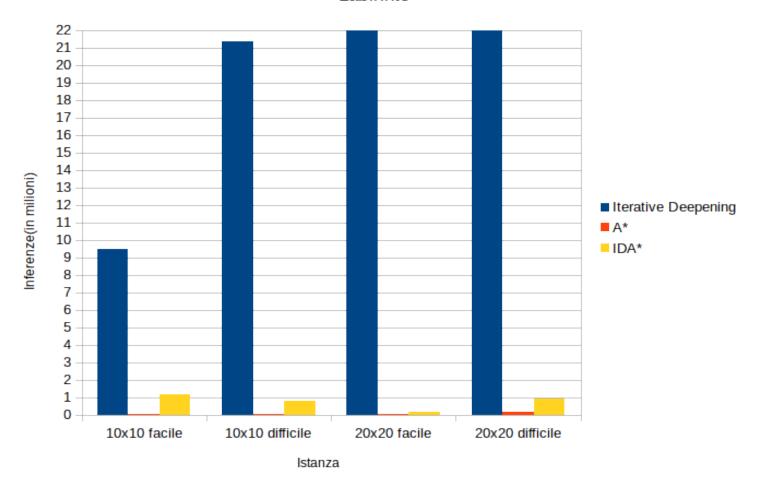


Problema delle tessere

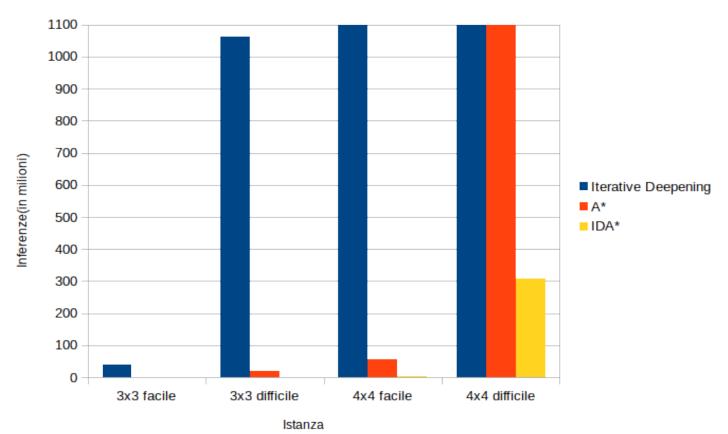


Istanza

Labirinto



Problema delle tessere



	Labirinto			
Strategia	10x10 facile	10x10 difficile	20x20 facile	20x20 difficile
Iterative Deepening	1.085	2.721	16.721	
A* IDA*	$0.014 \\ 0.129$	$0.007 \\ 0.088$	$0.009 \\ 0.028$	$0.026 \\ 0.104$

Tabella 1: Tempi di esecuzione (espressi in secondi)

	Tessere				
Strategia	3x3 facile	3x3 difficile	4x4 facile	4x4 difficile	
Iterative Deepening	6.152	122.934	_	_	
A^*	0.137	2.477	8.040		
IDA^*	0.017	0.076	0.237	34.913	

Tabella 2: Tempi di esecuzione (espressi in secondi)

	Labirinto			
Strategia	10x10 facile	10x10 difficile	20x20 facile	20x20 difficile
Iterative Deepening A* IDA*	9 449 000 31 283 1 189 329	21 322 628 56 044 798 983	141 789 264 27 841 192 960	 135 345 902 824

Tabella 3: Inferenze eseguite

	Tessere				
Strategia	3x3 facile	3x3 difficile	4x4 facile	4x4 difficile	
Iterative Deepening	39 220 382	1061310227	_	_	
A^*	682069	18345153	54955687		
IDA*	138358	623902	1876229	306 883 838	

Tabella 4: Inferenze eseguite

Constraint Satisfaction Problem con ASP (Answer Set Programming)

Calendario delle lezioni

Consegna

Formulare e risolvere il seguente problema di soddisfacimento di vincoli: creazione di un **calendario settimanale di lezioni** universitarie con allocazione nelle aule. Si ipotizzi la presenza di:

- studenti appartenenti ad almeno tre anni differenti
- almeno 3 corsi per ciascun gruppo (anno) di studenti
- almeno 3 docenti che svolgono, ciascuno, almeno 2 corsi
- un numero adeguato di aule per lo svolgimento delle lezioni, da considerare il parametro principale per la valutazione dei risultati ottenuti.

Soluzione

Il file lesson_csp.cl contiene la soluzione del problema di soddisfazione di vincoli.

Scelte implementative

Costanti

- num_classrooms: numero massimo di aule, definito in base al numero di professori;
- num_years: numero di anni in cui i corsi sono suddivisi;
- num_courses_for_year: numero di corsi per ogni anno;
- num_prof: numero di professori;
- num_courses_for_prof: numero di corsi per ogni professore;
- days: numero di giorni settimanali in cui si svolgono le lezioni;
- lessons_per_day: numero di lezioni al giorno;
- num_lessons_per_course: numero di lezioni settimanali per ogni corso
- num_slot_ids: numero di slot temporali disponibili per le lezioni settimanali;

- num_years: numero di anni in cui i corsi sono suddivisi.

Predicati

- num_max_lessons_per_slot(Max): definisce il numero massimo (Max) di lezioni che possono avere luogo nello stesso slot temporale, cioè contemporaneamente;
- num_max_lessons_per_slot(Max): definisce il numero massimo (Max) di lezioni che possono avere luogo nello stesso slot temporale, cioè contemporaneamente;
- classroom_id(Id): Id è l'identificativo di un'aula;
- course(Id, Year): assegnazione di un corso (Id) a un anno (Year);
- teaching(IdCourse,IdProf): assegnazione di un corso (IdCourse) a un professore (IdProf);
- location(Classroom, Slot): definizione di una locazione data da un aula (Classroom) e da uno slot temporale (Slot);
- lesson(CourseId,location(Classroom,Slot)): assegnazione di una locazione (location(Classroom,Slot)) a un corso (CourseId);

Vincoli

- Il numero di aule non deve essere inferiore a 1 e non deve essere superiore a num_max_classrooms.
- Devono essere rispettati i limiti minimi di corsi per ogni anno, di corsi per ogni professore e di lezioni settimanali per ogni corso.
- Ogni corso può essere assegnato a uno e un solo anno.
- Ogni corso può essere assegnato a uno e un solo professore.
- Una lezione di corso non può avere luogo in due aule diverse durante stesso slot temporale.
- Due lezioni di due corsi diversi non possono avere luogo nella stessa aula durante lo stesso slot temporale.
- Un professore non può tenere due corsi diversi durante lo stesso slot temporale.
- Il numero dei corsi non può essere inferiore al numero di professori per il numero di corsi per professore.

Non è possibile che il numero totale di lezioni che devono essere svolte superi il numero di lezioni che possono essere svolte nello stesso slot temporale per gli slot di tempo disponibili, quindi, cioè che

Risultati

I seguenti sono i valori assegnati alle costanti.

Costanti	Valore
# anni	12
# corsi per anno	3
# corsi	12
$\mid \# ext{ professori} \mid$	6
# corsi per professore	2
# lezioni per corso	3
# giorni di lezione	5
# lezioni al giorno	5
# slot per le lezioni	25

Tabella 5: Valori delle costanti

Risultato con 2 aule: il primo risultato presentato è quello con 2 aule a disposizione per le lezioni. Seguono le tabelle che rappresentano le conseguenti assegnazioni dei corsi agli anni, dei corsi ai professori, il calendario settimanale e i tempi di esecuzione.

Anno	Corsi		
1	2	5	6
2	4	9	11
3	3	7	10
4	1	8	12

Tabella 6: Assegnazione dei corsi agli anni

Professori	Corsi		
1	1	4	
2	2	10	
3	5	11	
4	6	8	
5	3	7	
6	9	12	

Tabella 7: Assegnazione dei corsi ai professori

	Giorno 1	Giorno 2	Giorno 3	Giorno 4	Giorno 5
Lezione 1	P C A 6 9 1 1 1 2	P C A 3 11 1 2 10 2	P C A 2 10 1 4 8 2	P C A 6 9 1 Ø Ø 2	P C A 1 4 1 4 8 2
Lezione 2	P C A 3 5 1 6 12 2	P C A 3 11 1 1 4 2	P C A 3 5 1 4 6 2	$ \begin{array}{c cc} P & C & A \\ \emptyset & \emptyset & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \end{array} $	P C A 1 4 1 4 6 2
Lezione 3	P C A 1 1 1 5 7 2	P C A 4 8 1 Ø Ø 2	P C A 2 2 1 5 7 2	P C A 6 12 1 5 3 2	$ \begin{array}{c cc} P & C & A \\ \emptyset & \emptyset & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \end{array} $
Lezione 4	P C A 5 7 1 6 9 2	$ \begin{array}{c cc} P & C & A \\ \emptyset & \emptyset & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \end{array} $	P C A 2 2 1 4 6 2	P C A 3 5 1 5 3 2	$ \begin{array}{c cc} P & C & A \\ \emptyset & \emptyset & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \end{array} $
Lezione 5	$ \begin{array}{c cc} P & C & A \\ \emptyset & \emptyset & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \end{array} $	P C A 2 10 1 6 12 2	$\begin{array}{c cc} P & C & A \\ \hline 2 & 2 & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \hline \end{array}$	P C A 3 11 1 5 3 2	$\begin{array}{c cc} P & C & A \\ \hline 1 & 1 & 1 \\ \emptyset & \emptyset & 2 \\ \hline \end{array}$

Tabella 8: Calendario settimanale

Time	0.154
CPU Time	0.087

Tabella 9: Prestazioni (in secondi)

Risultato con 1 aula: per l'implementazione che è stata scelta deve valere

#slot per le lezioni $\cdot \#$ aule $\geq \#$ lezioni per corso $\cdot \#$ corsi

altrimenti il problema non è soddisfacibile. Quindi con solo **1 aula** a disposizione ci si aspetta che il problema non sia soddisfacibile, dal momento che il numero totale di lezioni

$$\#$$
slot per le lezioni $\cdot \#$ aule = $25 \cdot 1 = 25$

mentre

#lezioni per corso
$$\cdot$$
 #corsi = $3 \cdot 12 = 36$.

Risulta infatti che non esista nessun **Answer Set** che soddisfi tutti i vincoli. Le seguenti sono le prestazioni.

Time	0.015
CPU Time	0.017

Tabella 10: Prestazioni (in secondi)

É stato eseguito un test senza il precedente vincolo ed è stato interrotto dopo 2904.860 secondi (circa 48 minuti) di esecuzione, ne consegue che la scelta di inserire tale vincolo sia la migliore.

Risultato con più di 2 aule: dal momento che il problema è soddisfacibile con 2 aule ci si aspetta che lo sia anche con un numero maggiore di aule. Tutti i test effettuati con più di 2 aule hanno avuto successo con diverse prestazioni, le seguenti tabelle presentano alcuni esempi.

3 aule		6 aule		10 aul	\mathbf{e}
Time	0.200	Time	0.870	Time	2.541
CPU Time	0.200	CPU Time	0.870	CPU Time	2.540

Tabella 11: Prestazioni (in secondi)

Pianificazione: problema del trasporto

Il secondo esercizio da risolvere attraverso il paradigma ASP è il problema del trasporto: si tratta del dominio del trasporto aereo di merci descritto nel **Cap.10.1** del Russell e Norvig. È richiesto un'applicazione a problemi di varie dimensioni.

```
Init(At(C_1, SFO) \land At(C_2, JFK) \land At(P_1, SFO) \land At(P_2, JFK) \\ \land Cargo(C_1) \land Cargo(C_2) \land Plane(P_1) \land Plane(P_2) \\ \land Airport(JFK) \land Airport(SFO))
Goal(At(C_1, JFK) \land At(C_2, SFO))
Action(Load(c, p, a), \\ \text{PRECOND: } At(c, a) \land At(p, a) \land Cargo(c) \land Plane(p) \land Airport(a) \\ \text{EFFECT: } \neg At(c, a) \land In(c, p))
Action(Unload(c, p, a), \\ \text{PRECOND: } In(c, p) \land At(p, a) \land Cargo(c) \land Plane(p) \land Airport(a) \\ \text{EFFECT: } At(c, a) \land \neg In(c, p))
Action(Fly(p, from, to), \\ \text{PRECOND: } At(p, from) \land Plane(p) \land Airport(from) \land Airport(to) \\ \text{EFFECT: } \neg At(p, from) \land Plane(p, to))
```

Figura 1: Descrizione PDDL di un problema di pianificazione del trasporto di merci presente nel Cap.10.1 del Russell e Norvig.

Descrizione generale del problema

- Dominio, definito tramite assiomi
 - Un insieme $C = \{c_i \mid \texttt{Cargo}(c_i)\}\$ di merci da trasportare, con $i = 1 \dots m$, dove |C| = m.
 - Un insieme $P = \{p_j \mid \text{Plane}(p_j)\}$ di aerei, con $j = 1 \dots n$, dove |P| = n.
 - Un insieme $A = \{a_k \mid Airport(a_k)\}\$ di aeroporti, con $k = 1 \dots l$, dove |A| = l.

• Fluenti

- $-At_{plane}=\{\mathtt{at}(\mathtt{p}_i,\mathtt{a}_k)\mid 1\leq i\leq n, 1\leq k\leq l\},$ dove \mathtt{p}_i è l'aereo che si trova nell'areoporto \mathtt{a}_k
- $At_{cargo} = \{ at(c_i, a_k) \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq k \leq l \}$, dove c_i è la merce che si trova nell'areoporto a_k

 $-In = \{ in(c_i, p_k) \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq k \leq n \}, \text{ dove } c_i \text{ è la merce che si trova nell'aereo } p_k$

• Azioni

- $fly(p_i, a_{from}, a_{to})$, dove p_i è l'aereo che vola dall' aeroporto a_{from} all'areoporto a_{to} .
 - * PRE: $at(p_i, a_{from})$ & $Plane(p_i)$ & $Airport(a_{from})$ & $Airport(a_{to})$
 - * POST: not at(p_i, a_{from}) & at(p_i, a_{to})
- load(c_i, p_j, a_k), dove c_i è la merce che viene caricata sull'aereo p_j nell'areoporto a_k .
 - * PRE: $at(p_j, a_k)$ & $at(c_i, a_k)$ & $Cargo(c_i)$ & $Plane(a_j)$ & $Airport(a_k)$
 - * POST: not at(c_i, a_k) & in(c_i, p_i)
- unload(c_i, p_j, a_k), dove c_i è la merce che viene scaricata dall'aereo p_j nell'areoporto a_k .
 - * PRE: $at(p_j, a_k)$ & $in(c_i, p_j)$ & $Cargo(c_i)$ & $Plane(a_j)$ & $Airport(a_k)$
 - * POST: $at(c_i, a_k)$ & not $in(c_i, p_i)$

Goal

 $-G \subseteq At_{cargo}$ è l'insieme dei fluenti che devono essere soddisfatti al fine di risolvere il problema di pianificazione. (Si noti che non è stato usato il simbolo di inclusione stretta, poichè è possibile definire un insieme di goal contenente tutti i possibili fluenti in At_{cargo} , naturalmente, a meno che vengano definiti domini triviali, non è possibile trovare una soluzione.)

Implementazioni

Si è scelto di risolvere il problema del trasporto in due modi diversi: il primo, cargoSequential.cl, prevede la possibilità di eseguire, per ogni istante di tempo, una sola azione:

Questo vincolo implica che deve essere eseguita **almeno** e **al più** un'azione **A** nello stato S . Quindi, ad esempio, solo un aereo alla volta può caricare le merci al proprio interno, scaricarle o effettuare un volo tra due aeroporti.

Naturalmente si tratta di una risoluzione poco realistica e non efficiente del problema, dal momento che ci si aspetterebbe che gli aerei siano indipendenti tra di loro. Per questo motivo una seconda implementazione, cargoParallel.cl prevede la possibilità di effettuare più azioni nello istante di tempo

L'assenza di un vincolo superiore significa che è possibile eseguire nello stesso stato S un numero arbitrario di azioni.

Essendo i vincoli più rilevanti nella risoluzione del problema, si anticipa che l'aereo può eseguire una sola azione alla volta (non può caricare/scaricare due merci diverse nello stesso istante e naturalmente non può volare in una certa direzione e contemporaneamente effettuare altre azioni). Inoltre il numero di merci che è possibile caricare su un aereo non è limitato, quindi si può parlare di capienza illimitata. Si è scelto questo approccio perchè si tratta di un semplice rilassamento di vincoli rispetto al problema con capienza limitata, da cui, quindi, non si discosta molto, pur potendo essere definito in modo più semplice.

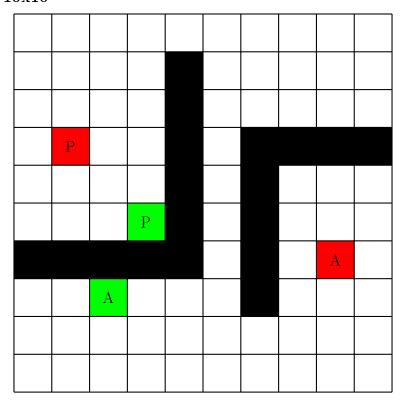
Cargo Sequential

Appendice: scenari dei test degli algoritmi Prolog

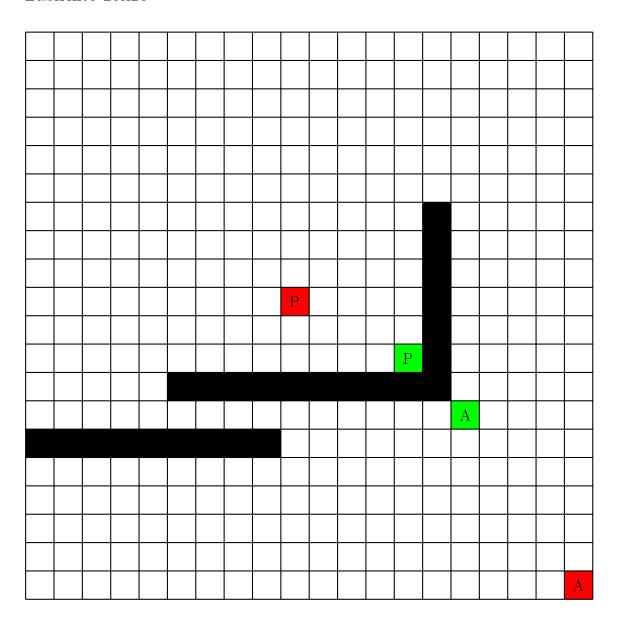
Labirinto

In rosso sono indicare le posizioni difficili, in verde quelle facili; P e A indicano le caselle di partenza ed arrivo.

Labirinto 10x10



Labirinto 20x20



Gioco delle tessere

Gioco dell'8 facile

3	4	1
6		8
2	7	5

Gioco dell'8 difficile

	3	7
6	8	1
2	5	4

Gioco dell'15 facile

7	2	1	8
5	10	4	12
6	3		15
9	13	14	11

Gioco dell'15 difficile

15	5	3	11
6	8	2	1
9	12		4
13	7	10	14