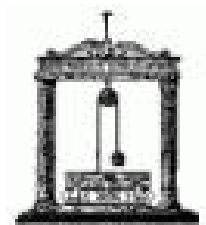




"Sapienza" Università di Roma



Facoltà di Ingegneria

Corso di Laurea Specialistica in Ingegneria Informatica

Tesina per il corso di Metodi Formali per l'Ingegneria del Software

Existential Second Order Logic e le sue applicazioni

Autori:

Angeloni Michela

Franchi Junio Valerio

Cangialosi Piero

Docente:

Toni Mancini

Indice:

1. Introduzione	2
2. Logica del Secondo Ordine	6
3. Existential Second Order Logic.....	8
3.1 Vantaggi di ESO	10
3.2. Svantaggi di ESO	10
3.3 Esempi di problemi modellati in ESO	13
Ramsey Problem.....	13
Word design	14
Social Golfer:.....	16
Protein Folding:	18
4. Ambiti di applicazione: ESO vs CSP- SAT	20
5. Dipendenze funzionali	23
6. ESO vs OPL	25
7. Tecniche di istanziamento in SAT	29
Bibliografia:	33
Appendice A: Modifiche a MINISAT	34
Appendice B: Resoconto dei test	37

1. Introduzione

Quando ci si trova di fronte a problemi combinatori si ricorre spesso all'utilizzo di programmi ad hoc per generare istanze SAT, in cui i modelli dell'istanza sono in relazione 1 a 1 con le soluzioni del problema, cioè in cui un'assegnazione è un modello se e solo se è una soluzione del problema combinatorio.

Questo approccio può rivelarsi costoso in quanto richiede la scrittura di un nuovo generatore per ogni nuovo problema, inoltre comporta un enorme dispendio di energie e di tempo ogni qualvolta è necessario modificare il problema.

In realtà in logica proposizionale non si riesce a fornire una vera e propria rappresentazione di un problema ma solo una specifica istanziatura, inoltre, come sappiamo, in logica proposizionale non si possono esprimere asserzioni sulle proprietà di insiemi di oggetti, ma si può solo associare ad ogni lettera il ruolo di rappresentare la verità o la falsità di un concetto. Mostriamo di seguito degli estratti del file DIMACS che rappresenta il problema del Social Golfer (cfr. par 3.3) per 8 giocatori, 4 gruppi e 3 settimane: come si può notare la rappresentazione del problema è lunga, complessa e poco leggibile, un utente che si trova di fronte a tale rappresentazione farà non poca fatica per comprendere le caratteristiche del problema.

```
c Variables:
c - plays(player, group, week)
c - all_in_group(group, week, <players>)
c START DICTIONARY
c plays(1,1,1) = 1
c plays(1,1,2) = 33
c plays(1,1,3) = 65
c plays(1,2,1) = 2
c plays(1,2,2) = 34
c plays(2,1,1) = 5
c plays(2,1,2) = 37
c plays(2,1,3) = 69
c plays(2,2,1) = 6
c plays(2,2,2) = 38
[...]
c all_in_group(1,1,<1,2>) = 97
c all_in_group(1,1,<1,3>) = 98
c all_in_group(1,1,<1,4>) = 99
c all_in_group(1,1,<1,5>) = 100
c all_in_group(1,1,<1,6>) = 101
c all_in_group(1,1,<1,7>) = 102
c all_in_group(1,1,<1,8>) = 103
c all_in_group(1,1,<2,3>) = 104
c all_in_group(1,1,<2,4>) = 105
c all_in_group(1,1,<2,5>) = 106
[...]
p cnf 432 4551
1 2 3 4 0
5 6 7 8 0
9 10 11 12 0
13 14 15 16 0
17 18 19 20 0
21 22 23 24 0
25 26 27 28 0
29 30 31 32 0
33 34 35 36 0
37 38 39 40 0
41 42 43 44 0
45 46 47 48 0
49 50 51 52 0
[...]
-90 -91 0
-90 -92 0
-91 -92 0
-93 -94 0
-93 -95 0
-93 -96 0
-94 -95 0
-94 -96 0
-95 -96 0
-1 -5 -33 -37 0
-1 -5 -65 -69 0
-33 -37 -65 -69 0
-1 -5 -34 -38 0
-1 -5 -66 -70 0
-33 -37 -66 -70 0
-1 -5 -35 -39 0
-1 -5 -67 -71 0
-33 -37 -67 -71 0
-1 -5 -36 -40 0
-1 -5 -68 -72 0
-33 -37 -68 -72 0
[...]
1 5 9 13 -17 21 -25 29 120 0
1 5 9 13 -17 21 25 -29 121 0
1 5 9 13 17 -21 -25 29 122 0
1 5 9 13 17 -21 25 -29 123 0
1 5 9 13 17 21 -25 -29 124 0
-33 -37 41 45 49 53 57 61 125 0
-33 37 -41 45 49 53 57 61 126 0
-33 37 41 -45 49 53 57 61 127 0
```

-33 37 41 45 -49 53 57 61 128 0
-33 37 41 45 49 -53 57 61 129 0

-33 37 41 45 49 53 -57 61 130 0

Il file DIMACS completo è poi passato come input ad un solutore, nel nostro caso zChaff (cfr. <http://www.princeton.edu/~chaff/zchaff.html>), che avrà il compito di dire se il problema è soddisfacibile o meno; per il problema precedente si avrà il seguente output:

Z-Chaff Version: zChaff 2007.3.12
Solving formula.txt

```
c 4551 Clauses are true, Verify Solution successful.
Instance Satisfiable
1 -2 -3 -4 -5 -6 7 -8 -9 -10 -11 12 -13 -14 -15 16 -17 -18 19 -20 21 -22 -23 -
24 -25 26 -27 -28 -29 30 -31 -32 33 -34 -35 -36 -37 -38 -39 40 -41 -42 43 -44 -
45 -46 -47 48 -49 -50 51 -52 -53 54 -55 -56 57 -58 -59 -60 -61 62 -63 -64 65 -
66 -67 -68 -69 -70 -71 72 -73 -74 -75 76 -77 -78 79 -80 -81 -82 83 -84 -85 86 -
87 -88 -89 90 -91 -92 93 -94 -95 -96 -97 -98 -99 -100 101 -102 -103 -104 -105 -
106 -107 -108 -109 -110 -111 -112 -113 -114 -115 -116 -117 -118 -119 -120 -121
-122 -123 -124 -125 -126 -127 -128 -129 130 -131 -132 -133 -134 -135 -136 -137
-138 -139 -140 -141 -142 -143 -144 -145 -146 -147 -148 -149 -150 -151 -152 -153
-154 -155 -156 -157 -158 159 -160 -161 -162 -163 -164 -165 -166 -167 -168 -169
-170 -171 -172 -173 -174 -175 -176 -177 -178 -179 -180 -181 -182 -183 -184 -185
-186 -187 -188 -189 -190 -191 -192 -193 -194 -195 -196 -197 -198 -199 -200 -201
-202 -203 -204 -205 -206 -207 208 -209 -210 -211 -212 -213 -214 -215 -216 -217
-218 -219 -220 -221 -222 -223 -224 -225 -226 -227 -228 -229 -230 -231 -232 -233
-234 235 -236 -237 -238 -239 -240 -241 -242 -243 -244 -245 -246 -247 -248 -249
-250 -251 -252 -253 -254 -255 -256 -257 -258 -259 -260 -261 262 -263 -264 -265
-266 -267 -268 -269 -270 -271 -272 -273 274 -275 -276 -277 -278 -279 -280 -281
-282 -283 -284 -285 -286 -287 -288 -289 -290 -291 -292 -293 -294 -295 -296 -297
-298 -299 -300 -301 -302 -303 -304 -305 -306 307 -308 -309 -310 -311 -312 -313
-314 -315 -316 -317 -318 -319 -320 -321 -322 -323 -324 -325 -326 -327 -328 -329
-330 -331 -332 -333 -334 -335 -336 -337 -338 339 -340 -341 -342 -343 -344 -345
-346 -347 -348 -349 -350 -351 -352 -353 -354 -355 -356 -357 -358 -359 -360 -361
362 -363 -364 -365 -366 -367 -368 -369 -370 -371 -372 -373 -374 -375 -376 -377
-378 -379 -380 -381 -382 -383 -384 385 -386 -387 -388 -389 -390 -391 -392 -393
-394 -395 -396 -397 -398 -399 -400 -401 -402 -403 -404 -405 -406 -407 -408 -409
-410 -411 412 -413 -414 -415 -416 -417 -418 -419 -420 -421 -422 -423 -424 -425
-426 -427 -428 -429 -430 -431 -432 Random Seed Used 0
Max Decision Level 25
Num. of Decisions 26
( Stack + Vsids + Shrinking Decisions ) 0 + 25 + 0
Original Num Variables 432
Original Num Clauses 4551
Original Num Literals 14499
Added Conflict Clauses 0
Num of Shrinkings 0
Deleted Conflict Clauses 0
Deleted Clauses 0
Added Conflict Literals 0
Deleted (Total) Literals 0
Number of Implication 432
Total Run Time 0.004001
RESULT: SAT
```

Come si può vedere l'output fornito dal solutore è complesso e poco espressivo.

Un approccio meno costoso potrebbe essere quello di descrivere il problema in logica, quindi attraverso un linguaggio più dichiarativo, e specificare il problema e le caratteristiche delle soluzioni.

A tale scopo scegliamo di utilizzare la logica del prim'ordine con il meccanismo della model expansion: si specifica il problema con una formula FOL su un insieme di predicati che codificano l'istanza e una sua soluzione e si utilizzano poi tecniche di ragionamento automatico per trovare soluzioni; ovvero cerco, se esiste, una espansione di questa interpretazione ad un modello.

In altre parole si passa alla programmazione dichiarativa che consiste nello specificare solo il problema e le caratteristiche che dovranno avere le soluzioni, ma non si specifica l'algoritmo per trovarle. Si usa quindi un ricercatore di modelli per trovare la soluzione.

Esempio: **Graph 3-coloring**

Specifica: Dato un grafo ed un insieme di 3 colori, trovare un'assegnazione di colori ai nodi tale che i nodi adiacenti hanno tutti colore diverso.

Vediamo come è fatto il file di input al ricercatore di modelli:

```
set(auto).
formula_list(usable).

% SP = { edge/2, r/1, g/1, b/1 }
% Nota: il dominio di interpretazione costituisce l'insieme dei nodi del grafo
%(non c'e' bisogno del predicato node/1)

% ogni nodo e' colorato
all x (r(x) | g(x) | b(x)).

% ogni nodo ha al più un colore
all x (r(x) -> -g(x)).
all x (r(x) -> -b(x)).
all x (g(x) -> -b(x)).

% vincoli di buona colorazione
all x y (edge(x,y) -> -(r(x) & r(y)) ).
all x y (edge(x,y) -> -(g(x) & g(y)) ).
all x y (edge(x,y) -> -(b(x) & b(y)) ).

%% codifica di M:
%% GRAFO
%% R 0 ----- 1 B
%%   |       |
%% G 2 ----- 3 R
% DCA
all x (x=0 | x=1 | x=2 | x=3).

% LR
edge(0,1).
edge(1,0).
edge(0,2).
edge(2,0).
edge(1,3).
edge(3,1).
edge(2,3).
```

```

edge(3,2).
r(0).
b(1).
g(2).
r(3).

% CWA
-edge(0,3).
-edge(3,0).
-edge(1,2).
-edge(2,1).
-edge(0,0).
-edge(1,1).
-edge(2,2).
-edge(3,3).
% Gli altri letterali sono implicati (ad es. -r(1), -g(1), ecc.)
end_of_list.

```

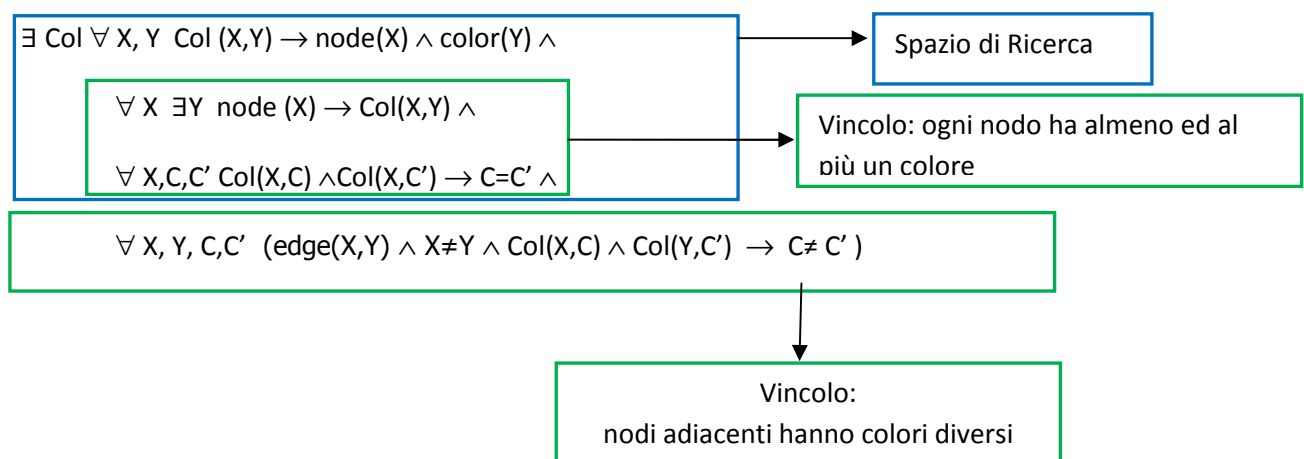
Questo file viene passato ad un solutore, nel nostro caso MACE (<http://www.cs.unm.edu/~mccune/otter/>), che verifica che la codifica del modello fornita rispetti i requisiti e tutti i vincoli espressi come formule della logica del primo ordine, in altre parole abbiamo fatto una validazione di modello. Avremmo potuto omettere la codifica del modello e chiedere a MACE di trovarlo lui stesso.

Volendo fare un ulteriore passo in avanti si può utilizzare la logica del secondo ordine che permette di quantificare sui predicati.

In particolare molto utile è il frammento della logica del secondo ordine che utilizza solo il quantificatore esistenziale sui predicati: ESO.

ESO può essere usato come linguaggio di modellazione di problemi e, a differenza di quello che accade nella model expansion, non va ad espandere l'interpretazione ma si chiede se **esiste** una tale espansione.

Il problema del graph coloring viene quindi modellato come di seguito:



La differenza principale tra le due modellazioni del problema è che con la logica del primo ordine posso quantificare solo sulle variabili e quindi nella ricerca delle soluzioni cerco di trovare un'assegnazione di variabili che verifichi tutti i vincoli, mentre in ESO quantifico sul predicato Col e cerco, se esiste, una colorazione che rispetti tutti i vincoli.

2. Logica del Secondo Ordine

Tutti i linguaggi di programmazione correnti possono essere visti come frammenti della Logica del Secondo Ordine.

La Logica del Secondo Ordine è un'estensione della logica del primo ordine e differisce da quest'ultima per la possibilità di quantificare predicati e funzioni, a questo scopo la sintassi della logica del primo ordine è arricchita con nuovi simboli logici:

- *Variabili Predicato*: $X^n_1, X^n_2 \dots$
- *Variabili Funzione*: $F^n_1, F^n_2 \dots$

Quelle che erano considerate variabili nella logica del primo ordine ora vengono chiamate “variabili individuali”.

Formalmente possiamo dare la seguente definizione:

Definizione 2.1 (Alfabeto della logica del secondo ordine) L'alfabeto della logica del secondo ordine è formato da:

- *un insieme VP di variabili predicato (per ogni $n \geq 0$ $X^n_1, X^n_2 \dots$);*
- *un insieme VF di variabili funzione (per ogni $n \geq 0$ $F^n_1, F^n_2 \dots$);*
- *un insieme V di variabili individuali;*
- *un insieme SF di simboli di funzione, ognuno dei quali ha associato il suo numero di argomenti detto arità;*
- *un insieme SP di simboli di predicato, ognuno dei quali ha associato il suo numero di argomenti detto arità;*
- *i connettivi logici $\neg, \wedge, \vee, \rightarrow, \equiv$;*
- *i quantificatori \forall ed \exists , denominati rispettivamente quantificatore universale e quantificatore esistenziale;*
- *i simboli speciali “ (”, “ ” e “ , ” (virgola).*

I simboli di funzione di arità 0 sono detti simboli di costante.

I *Termini* diventano espressioni costruite a partire da simboli di costante e variabili individuali applicando simboli di funzione o variabili funzione; le *Formule Atomiche* sono sempre della forma $P(t_1, \dots, t_n)$ dove t_i sono termini e P è un simbolo di predicato n -ario oppure una variabile di predicato.

Definizione 2.2 (Termini) L'insieme dei Termini è definito induttivamente come segue:

- *ogni variabile individuale in V è un termine;*
- *ogni simbolo di costante in SF è un termine;*
- *se f è un simbolo di funzione di arità n e $t_1 \dots t_n$ sono termini allora $f(t_1 \dots t_n)$ è un termine;*
- *se F^n è una variabile funzione allora $F(t_1 \dots t_n)$ è un termine.*

Definizione 2.3 (Formule) L'insieme delle formule è definito induttivamente come segue:

- *se p è un simbolo di predicato di arità n oppure una variabile predicato e t_1, \dots, t_n sono termini, allora $p(t_1, \dots, t_n)$ è una formula (detta formula atomica);*

- se φ e ψ sono formule, lo sono anche:
 - (φ)
 - $\neg \varphi$
 - $\varphi \vee \psi$
 - $\varphi \wedge \psi$
 - $\varphi \rightarrow \psi$
 - $\varphi \equiv \psi$
- se φ è una formula e V è una variabile individuale allora anche:
 - $\forall V \varphi$
 - $\exists V \varphi$
 sono formule;
- se φ è una formula allora lo sono anche :
 - $(\forall X_i^n) \varphi$
 - $(\forall F_i^n) \varphi$

Per quanto riguarda la semantica occorre estendere il concetto di soddisfazione per includere i nuovi quantificatori. Un'interpretazione I è definita come per la logica del primo ordine; si ha la seguente definizione di soddisfacibilità:

Definizione 2.4 : Sia I un'interpretazione, V l'insieme di tutte le variabili (individuali, predicato e funzione) ed s una funzione su V che assegna ad ogni variabile il tipo esatto di ogni oggetto nell'interpretazione.

Una formula è soddisfatta in un'interpretazione se sono verificate tutte le condizioni che valgono al primo ordine oppure nei seguenti casi:

- $\models I (\forall X^n) \varphi[s]$ se e solo se per ogni relazione n -aria $R \subseteq |I|^n$, $\models I \varphi[s(X^n|R)]$. Dove $s(X^n|R)$ è la funzione che è esattamente come s eccetto che per la variabile predicato X^n essa prende il valore R .
- $\models I (\forall F^n) \varphi[s]$ se e solo se per ogni funzione n -aria $f: |I|^n \rightarrow |I|$, $\models I \varphi[s(F^n|f)]$. Dove $s(F^n|f)$ è la funzione che è esattamente come s eccetto che per la variabile funzione F^n essa prende il valore f .

In altre parole $(\forall X^n)\varphi$ significa che indipendentemente dall'estensione della variabile predicato n -aria che si ha nell'interpretazione, φ sarà vera in quella interpretazione.

La Logica del Secondo Ordine è molto usata per trovare gli insiemi che soddisfano dei requisiti, inoltre al secondo ordine è possibile interpretare quantificatori della logica del primo ordine come “predicati” che esprimono delle proprietà di un insieme di individui, ad esempio il quantificatore \exists esprime la proprietà di essere un insieme non vuoto, mentre \forall esprime la proprietà di denotare l'intero dominio D .

3. Existential Second Order Logic

In realtà i linguaggi di modellazione sono considerati estensione di un sottoinsieme della logica del secondo ordine, ESO (Existential Second Order Logic) che usa il quantificatore esistenziale per definire lo spazio di ricerca; ESO è particolarmente indicato per essere usato come linguaggio formale per modellare le specifiche di un problema a vincoli.

Abbiamo deciso di prendere in considerazione un modello di ESO che non usa funzioni, cioè che non ha un supporto nativo per gestire le funzioni, dal momento che non c'è una perdita di potere espressivo, infatti questa mancanza può essere colmata in altri modi, come vedremo in seguito.

Formalmente una specifica ESO che descrive un problema di ricerca π è una formula del tipo:

$$\psi \doteq \exists S \phi(S, R)$$

dove

- R è un insieme di predicati ed è l'input dello schema relazionale, in altre parole R è un insieme fissato di relazioni di arità date, che denota lo schema per tutte le istanze di input di π . Un'istanza I del problema è data come database relazionale sullo schema R , cioè come estensione di tutte le relazioni in R .
- S è l'insieme dei predicati esistenzialmente quantificati, tali predicati sono chiamati *guessed* (indovinati) e le loro possibili estensioni con tuple nell'Universo di Herbrand codificano i punti dello spazio di ricerca con per il problema π sull'istanza data I .
- ϕ è una formula chiusa del primo ordine, sul vocabolario relazionale $S \cup R \cup \{=\}$, che codifica i vincoli che un'estensione di predicati in S deve soddisfare per essere considerata una soluzione di π sull'istanza I .

Definizione 3.1 (Soddisfacibilità): Un'istanza I di π , codificata come database relazionale con schema R , è soddisfacibile se e solo se esiste una lista di relazioni $\Sigma_1, \dots, \Sigma_n$ che insieme ad I soddisfa la parte di formula al primo ordine, cioè tale che

$$(\Sigma_1, \dots, \Sigma_n, I) \models \phi.$$

In altre parole possiamo dire che la semantica di una formula ESO del tipo illustrato è trovare, data un'estensione di predicati in R (istanza I), un'estensione di predicati in S , con elementi nell'universo di Herbrand, che soddisfi la formula ϕ .

Definizione 3.2 (Clausola): Una clausola è una formula del tipo

$$\forall X_1, \dots, X_l \neg A_1 \vee \dots \vee \neg A_n \vee B_1 \vee \dots \vee B_m$$

ovvero una formula quantificata universalmente che viene spesso scritta come

$$A_1 \wedge \dots \wedge A_n \rightarrow B_1 \vee \dots \vee B_m.$$

dove $X_1 \dots X_l$ sono Variabili, $A_1 \dots A_n$ e $B_1 \dots B_m$ sono simboli di predicato.

Riteniamo opportuno fornire la definizione dell'Universo di Herbrand:

Definizione 3.3 (Universo di Herbrand): Dato un insieme di clausole C , l'**Universo di Herbrand** $H(C)$ è definito nel seguente modo:

- $H(C)$ contiene i simboli di costante che occorrono in C ;
- se f è un simbolo di funzione n -aria che occorre in C e h_1, \dots, h_n sono elementi di $H(C)$, allora anche $f(h_1, \dots, h_n)$ sta in $H(C)$

Ad esempio se $C = \{p(a), p(X), q(Y), q(f(Y))\}$ allora $H(C) = \{a, f(a), f(f(a)), \dots\}$.

Nel nostro caso, per l'insieme S dei predicati guessed, l'Universo di Herbrand è formato dalle costanti che occorrono in I più le costanti che occorrono in ϕ .

Altri concetti importanti relativi all'universo di Herbrand sono la **Base di Herbrand** e l'**Interpretazione di Herbrand** che sono definiti nel seguente modo:

Definizione 3.4 (Base di Herbrand $B(C)$): Dato un insieme C di clausole e l'universo di Herbrand $H(C)$ per C , la base di Herbrand $B(C)$ è l'insieme delle istanze ground delle formule atomiche che occorrono in C .

Ad esempio, dati C ed $H(C)$ come nell'esempio precedente $B(C) = \{p(a), p(f(a)), p(f(f(a))), \dots, q(a), q(f(a)), q(f(f(a))), \dots\}$.

Definizione 3.5 (Interpretazione di Herbrand): Interpretazione di un insieme C di clausole in cui:

- il dominio è l'universo di Herbrand $H(C)$,
- ogni simbolo di costante è interpretato sulla corrispondente costante in $H(C)$,
- ogni simbolo di funzione è interpretato come funzione che trasforma h_1, \dots, h_n in $f(h_1, \dots, h_n)$,
- ogni simbolo di predicato in una relazione su $B(C)$.

Quindi definire un'interpretazione di Herbrand corrisponde a dire quale sottoinsieme della base di Herbrand è vera nell'interpretazione.

Le interpretazioni di Herbrand giocano un ruolo importante in quanto ci si può limitare ad esse nella dimostrazione di teoremi, infatti un insieme C di clausole è insoddisfacibile se e solo se non esiste un'interpretazione di Herbrand che lo soddisfa; quindi nel processo di dimostrazione ci si può limitare a considerare tali interpretazioni.

Da un punto di vista astratto tutti i linguaggi usati per trattare le specifiche dei problemi possono essere visti come un'estensione di ESO su database finiti, dove il quantificatore esistenziale al secondo ordine e la formula ϕ del primo ordine rappresentano, rispettivamente, le fasi "indovina" e "verifica" del paradigma di programmazione a vincoli.

ESO può essere considerata come la base logica formale per tutti i linguaggi per la modellazione a vincoli, essendo in grado di rappresentare tutti i problemi di ricerca nella classe di complessità NP, infatti per il **teorema di Fagin** (cfr. Neil Immermann, Descriptive Complexity, ed. Springer, par 7.2) si ha che un problema di decisione è in NP se e solo se esiste una formula ESO che lo esprime, quindi questo frammento della logica del secondo ordine può essere considerato un linguaggio di modellazione astratto per i problemi a vincoli.

Nello specifico l'enunciato del teorema è il seguente:

Teorema 3.1(Fagin): *NP è uguale all'insieme delle queries booleane esistenziali del secondo ordine, ovvero $NP=ESO$. Inoltre quest'uguaglianza resta vera quando la parte al prim'ordine, della formula al secondo ordine, è quantificata universalmente.*

Questo teorema caratterizza la complessità di NP in un modo elegante e indipendente dalla macchina. Un'interessante conseguenza di questo teorema è espressa dal seguente corollario:

Corollario 3.1: *Ogni query computabile in tempo polinomiale è esprimibile come un formula esistenziale di Horn al secondo ordine: $P \subseteq ESO\text{-Horn}$.*

Ricordiamo che una formula di Horn è una formula in forma normale congiuntiva con al massimo un letterale positivo per clausola.

3.1 Vantaggi di ESO

Avere un linguaggio di modellazione basato sulla logica del secondo ordine è vantaggioso perché:

- è pienamente dichiarativo;
- ha proprietà computazionali chiare: cioè per quanto riguarda il potere espressivo si ha che ESO cattura NP, mentre per quanto riguarda la complessità dei dati è NP-completo;
- può fornire un ragionamento automatico su formule logiche;
- la letteratura esistente può essere applicata al ragionamento.

Il vantaggio principale riguarda il fatto che, se si vuole verificare se l'applicazione delle varie tecniche di formulazione riduce il lavoro di verifica delle proprietà delle formule logiche (spesso del primo ordine), si può usare la letteratura esistente sulla logica e si possono usare tool automatici per realizzare molti task di ricognizione.

Inoltre il fatto che ESO catturi NP lo rende adatto per molti problemi interessanti (CSP).

3.2. Svantaggi di ESO

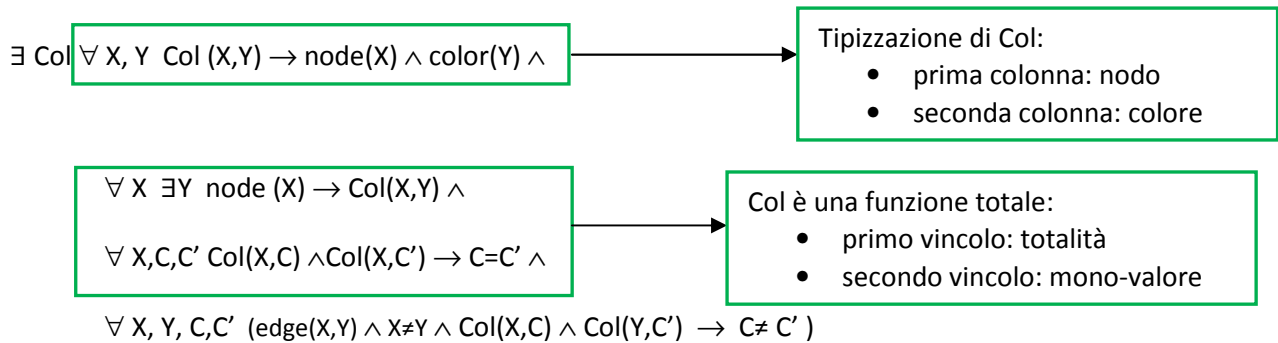
Rispetto ai linguaggi correnti, il modello di ESO preso in considerazione, non fornisce un supporto nativo per trattare alcune cose che permettono di facilitare la scrittura delle specifiche, in particolare mancano:

- Un supporto nativo per tipi e relazioni tipizzate;
- Un supporto nativo per le funzioni;
- Un supporto nativo per interi limitati e aritmetiche.

Queste mancanze possono essere colmate lavorando da un punto di vista sintattico, in modo da rendere le specifiche in ESO più compatte e più vicine alla loro controparte nei linguaggi correnti, lasciando inalterato il potere espressivo.

In particolare per quanto riguarda i tipi e le relazioni tipizzate si può risolvere il problema usando un linguaggio al primo ordine multi-sorta, oppure usando dei predicati monadici aggiuntivi nell'insieme R ; per le funzioni il supporto può essere introdotto usando vincoli aggiuntivi al primo

ordine; ad esempio, riprendendo il problema del graph coloring, vediamo come vengono utilizzate queste strategie con l'aggiunta di vincoli al prim'ordine.



Nello specifico ricordiamo che la logica multi-sorta ci permette di trattare l'universo non come una collezione omogenea di oggetti ma di tipizzare tali oggetti, come avviene nella programmazione tipizzata: ci permette, quindi, di creare delle partizioni di tipi diversi.

Sia le parti funzionali che le asserzioni del linguaggio della logica riflettono questo partizionamento tipizzato dell'universo anche a livello sintattico: sostituzioni e passaggi di argomenti possono essere fatti solo nel rispetto delle sorte.

Una logica multi-sorta può essere formalizzata in più modi, in rispetto con le regole dette sopra; nella maggior parte dei casi sono caratterizzati da un insieme *Sort* di sorte e un'appropriata generalizzazione di SIGNATURE per essere in grado di gestire le informazioni aggiuntive che stanno insieme alle sorte. Una SIGNATURE è una tupla $\langle \text{Sort}, \text{Con}, \text{Fun}, \text{Pred} \rangle$, dove *Sort* è un insieme non vuoto di sorte, *Con* è un insieme numerabile di simboli di costante, *Fun* è un insieme numerabile di simboli di funzione, *Pred* è un insieme numerabile di simboli di predicato.

Intuitivamente quello che ci interessa è dividere gli oggetti del nostro dominio di interpretazione in sottoinsiemi: ad esempio se volessimo partizionare il nostro universo di Persone in base al sesso potremmo introdurre due predicati monadici che asseriscono il sesso di ogni individuo. Quindi avremmo: {Uomo/1, Donna/1}.

Questa tecnica ci permette di capire quanto sia utile, in un universo in cui gli oggetti sono molteplici, partizionare un insieme grande in sottoinsiemi più piccoli che asseriscono l'appartenenza di un individuo ad una specifica classe.

Per quanto riguarda gli interi e le aritmetiche si può lavorare in due modi, si può pre-interpretare oppure indovinare: nel primo caso si assume che esistano in \mathbf{R} delle speciali relazioni, che rappresentano (pre-interpretano) gli interi limitati e le operazioni tra essi, in altre parole si aggiungono in \mathbf{R} le relazioni per il dominio dei numeri e le operazioni necessarie (vedi esempio a seguire); nel secondo caso si aggiungono in \mathbf{S} delle relazioni che codificano il dominio limitato per gli interi e le operazioni necessarie, cioè si indovinano delle relazioni aggiuntive che permettono di vedere le costanti del dominio di Herbrand H (o le tuple di H_k , per un k abbastanza grande) come interi, trovando un ordinamento totale su di esse.

Ad esempio, con il primo metodo, se sono necessari i numeri da 0 a 10 si aggiungono in \mathbf{R} le seguenti relazioni:

Numbers	Succ ($Y=X+1$)		Sum ($X+Y=Z$)			Diff ($X-Y=Z$)		
	X	Y	X	Y	Z	X	Y	Z
0								
1	0	1	0	0	0	0	0	0
2	1	2	0	1	1	1	0	1
3	2	3	0	2	2	1	1	0
4	3	4
5	4	5	5	2	7	10	3	7
6	5	6	5	3	8	10	2	8
7	6	7	5	4	9	10	1	9
8	7	8	5	5	10	10	0	10
9	8	9						
10	9	10						

Con il secondo metodo, supponiamo di avere la necessità di utilizzare operazioni aritmetiche su interi limitati da 1 a $\text{size}(H)$ dove H è l'universo di Herbrand. Per avere a disposizione l'insieme di interi di interesse utilizziamo gli elementi stessi del dominio di interpretazione, che sono $\text{size}(H)$, indovinando, mediante una formula ESO ausiliaria, un ordinamento totale tra di essi. A questo punto è necessario risolvere un problema ausiliario in NP, cioè è necessario trovare un cammino Hamiltoniano sul grafo completo; questo percorso individua una funzione successore sulle costanti viste come interi. Dato che il problema è sicuramente in NP, per il teorema di Fagin siamo sicuri di poterlo specificare con una formula ESO.

Se servono relazioni che codifichino operazioni (ad es., somma, sottrazione) è necessario indovinare altre relazioni (guessed) con formule ESO opportune da mettere in and con il problema. Tali formule indovineranno opportune estensioni di nuovi predicati guessed (S, ad es., somma()) usando come input (R) l'estensione indovinata di succ().

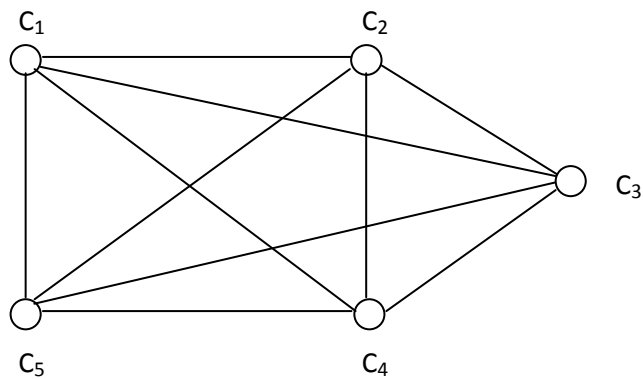
Se abbiamo la necessità di utilizzare interi più grandi ma sempre limitati, invece di considerare singoli elementi del dominio di Herbrand come interi, si utilizzano tuple di dimensione k (fissato). In questo modo si può contare fino a $|H|^k$. Se infine servono interi negativi si può usare il complemento, oppure modificare tutti i vincoli di modo da avere solo interi negativi.

Il fatto che tali relazioni si possano indovinare viene dall'osservazione che tutti questi problemi (una volta che gli interi sono limitati) sono in NP, ad esempio per verificare che un'estensione della relazione guessed "somma" sia corretta, è sufficiente un tempo polinomiale dal momento che si avranno al più $|H|^3$ tuple, e posso verificare che tutte le triple $\langle X, Y, Z \rangle$ che sono presenti sono corrette ($X+Y=Z$) e che tutte quelle assenti sono tali che $X+Y \neq Z$.

Quindi, essendo tutti questi problemi in NP, per il teorema di Fagin esistono formule ESO che li codificano. Di conseguenza, come accennato precedentemente, aggiungere aritmetica su interi limitati NON altera il potere espressivo del linguaggio.

Per rendere la cosa più chiara consideriamo un piccolo esempio in cui abbiamo come uniche costanti del dominio $\{C_1, C_2, C_3, C_4, C_5\}$.

Per creare un ordinamento tra le costanti dobbiamo trovare un cammino Hamiltoniano sul seguente grafo, in cui ad ogni nodo corrisponde una costante.



PATH \rightarrow SUCC()

$C_5 C_1$
$C_1 C_3$
$C_3 C_4$
$C_4 C_2$
$C_2 C_5$

Trovando un ordinamento tra i nodi si crea la funzione successore.

Il problema originariamente espresso come $\exists S \Phi(S,R)$ diventa a questo punto:

$$\exists S, \text{PATH } \Phi(S,R) \wedge \Psi(\text{PATH},R)$$

N.B. Occorre fare attenzione al fatto che non basta generare la colonna destra di SUCC permutando arbitrariamente gli elementi della sinistra. Questo è noto come il problema dei "sottocicli": infatti considerando i 5 elementi $c_1 \dots c_5$ si potrebbe avere:

SUCC

$c_1 c_2$

$c_2 c_3$

$c_3 c_1$

$c_4 c_5$

$c_5 c_4$

Entrambe le colonne sono una permutazione dell'insieme degli elementi del dominio, ma la relazione NON individua un ordinamento totale tra di esse!

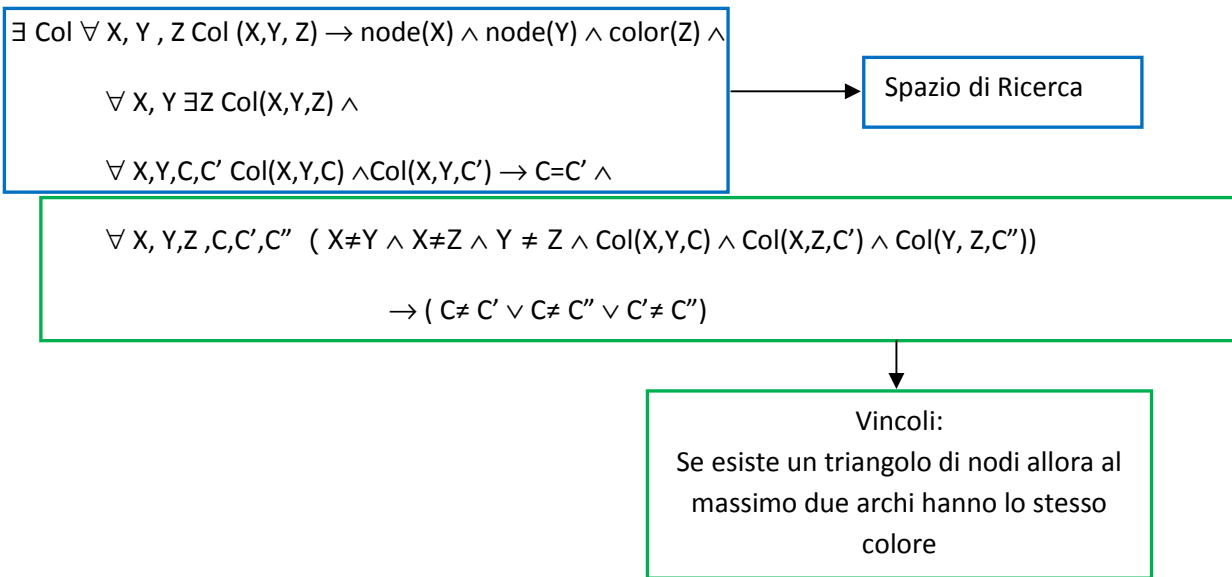
3.3 Esempi di problemi modellati in ESO

Ramsey Problem

Il problema originario consiste nel colorare gli archi di un grafo completo con n nodi, usando il minor numero di colori, in modo tale che non ci siano triangoli monocromatici nel grafo, cioè in modo che in ogni triangolo al massimo due archi hanno lo stesso colore; dal momento che non è possibile esprimere problemi di ottimizzazione in ESO consideriamo il problema decisionale associato che dato un certo numero di colori decide se esiste una colorazione che soddisfa i requisiti.

L'input del problema è quindi dato dal numero di nodi del grafo e dal numero di colori, mentre lo spazio di ricerca è costituito da tutte le possibili assegnazioni di colori agli archi del grafo.

L'unico vincolo presente nel problema è quello che afferma che per ogni tripla di nodi differenti, non tutti gli archi che collegano coppie di essi hanno lo stesso colore.



I vincoli espressi servono a definire le proprietà dello spazio di ricerca e ad esprimere i vincoli che devono essere soddisfatti, nello specifico:

1. $\forall X, Y, Z \text{ Col}(X, Y, Z) \rightarrow \text{node}(X) \wedge \text{node}(Y) \wedge \text{color}(Z)$ esprime la tipizzazione, cioè afferma che per ogni colorazione Col i primi due argomenti sono nodi e il terzo è un colore;
2. $\forall X, Y \exists Z \text{ Col}(X, Y, Z)$ per ogni coppia di nodi esiste almeno un colore associato;
3. $\forall X, Y, C, C' \text{ Col}(X, Y, C) \wedge \text{Col}(X, Y, C') \rightarrow C = C'$ per ogni coppia di nodi esiste al più un colore associato;

I vincoli 2 e 3 esprimono quindi che Col è una funzione totale e mono valore.

4. $\forall X, Y, Z, C, C', C'' (X \neq Y \wedge X \neq Z \wedge Y \neq Z \wedge \text{Col}(X, Y, C) \wedge \text{Col}(X, Z, C') \wedge \text{Col}(Y, Z, C''))$
 $\rightarrow (C \neq C' \vee C \neq C'' \vee C' \neq C'')$ esprime il vincolo proprio del problema affermando che per ogni tripla di nodi diversi e per ogni tripla di colori associati alle possibili coppie di nodi, non si ha che tutti i colori sono uguali, ma almeno due di essi sono diversi.

Word design

Il problema consiste nel trovare quanto è grande l'insieme S di stringhe di lunghezza 8 sull'alfabeto $W = \{A, C, G, T\}$ con le seguenti proprietà:

1. Ogni parola in S ha 4 simboli in $\{C, G\}$;
2. Ogni coppia di parole distinte in S differisce in almeno 4 posizioni;
3. Ogni coppia di parole x ed y in S (con x ed y che possono essere uguali) è tale che R(x) e C(y) differiscono in almeno 4 posizioni.

Dove $R(x_1, \dots, x_8) = x_8, \dots, x_1$ è il reverse di x_1, \dots, x_8 e $C(y_1, \dots, y_8)$ è il complemento di y, cioè la parola in cui ogni A è sostituita con una T e viceversa e ogni C è sostituita da una G e vice versa.

Si considera una versione decisionale del problema, cioè dato un intero n il problema consiste nel trovare un insieme di n parole con le proprietà specificate.

Lo spazio di ricerca è costituito da tutti i possibili insiemi di n parole di lunghezza 8 con elementi in $\{A, C, G, T\}$.

I vincoli sono quelli specificati dalle 3 proprietà da soddisfare.

alphabet replacement(alphabet) = # [A=T, C=G, G=C, T=A]#;

Funzione ausiliaria

$\exists \text{ words } \forall X, Y, Z \text{ words}(X,Y,Z) \rightarrow \text{words_idx}(X) \wedge \text{letters_idx}(Y) \wedge \text{letter}(z) \wedge$

Spazio di Ricerca

$\forall w \text{ words_idx}(w) \rightarrow \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge$
 $\text{letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge \text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge$
 $(\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge$
 $(\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge$
 $(z1=C) \wedge (z2=G) \wedge$

Vincolo 1:
ogni parola
ha
esattamente
4 simboli in
{C, G}

$\forall w, l1, l2, l3, l4, l5, z1, z2 \text{ words_idx}(w) \wedge \text{letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge$
 $\text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letters_idx}(l5) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge$
 $(\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge$
 $(\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge$
 $(\text{words}(w, l5, z1) \vee \text{words}(w, l5, z2)) \wedge (z1=C) \wedge (z2=G) \rightarrow$
 $(l1=l2 \vee l1=l3 \vee l1=l4 \vee l1=l5 \vee l2=l3 \vee l2=l4 \vee l2=l5 \vee l3=l4 \vee l3=l5 \vee l4=l5) \wedge$

Vincolo 2:
ogni
coppia di
parole
distinte
differisce
di almeno
4 posizioni

$\forall w1, w2 \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{words_idx}(w2) \wedge w1 \neq w2 \rightarrow$
 $\exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l1, z1) \vee \neg \text{words}(w2, l1, z1)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l2, z2) \vee \neg \text{words}(w2, l2, z2)) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l3, z3) \vee \neg \text{words}(w2, l3, z3)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l4, z4) \vee \neg \text{words}(w2, l4, z4)) \wedge$

$\forall w1, w2, \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{words_idx}(w2) \rightarrow$
 $\exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4, z5, z6, z7, z8 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l1, z1) \vee \neg (\text{words}(w2, l1, z2) \wedge z1 = \text{replacemet}(z2))) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l2, z3) \vee \neg (\text{words}(w2, l2, z4) \wedge z3 = \text{replacemet}(z4))) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l3, z5) \vee \neg (\text{words}(w2, l3, z6) \wedge z5 = \text{replacemet}(z6))) \wedge$
 $(\neg \text{words}(w1, l4, z7) \vee \neg (\text{words}(w2, l4, z8) \wedge z7 = \text{replacemet}(z8))) \wedge$

Vincolo 3:
per ogni coppia di
parole, il reverse
della prima e il
complemento della
seconda
differiscono di
almeno 4 posizioni

Per scrivere la specifica ESO di questo problema abbiamo avuto bisogno di definire una funzione ausiliaria, replacement e abbiamo scelto di “pre-interpretarla”.

Analizziamo in dettaglio i vari vincoli:

1. $\forall X, Y, Z \text{ words}(X,Y,Z) \rightarrow \text{words_idx}(X) \wedge \text{letters_idx}(Y) \wedge \text{letter}(Z)$: come nell'esempio precedente questo vincolo esprime la tipizzazione del predicato word affermando che il primo argomento è un indice di parola, il secondo è un indice di lettera e il terzo è una lettera.
2. $\forall w \text{ words_idx}(w) \rightarrow \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge \text{letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge \text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge (\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge (\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge (z1=C) \wedge (z2=G)$: rappresenta la prima parte del vincolo 1, cioè il fatto che ogni parola deve contenere almeno 4 simboli uguali a C oppure uguali a G.
3. $\forall w, l1, l2, l3, l4, l5, z1, z2 \text{ words_idx}(w) \wedge \text{letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge \text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letters_idx}(l5) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge (\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge (\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge (\text{words}(w, l5, z1) \vee \text{words}(w, l5, z2)) \wedge (z1=C) \wedge (z2=G) \rightarrow (l1=l2 \vee l1=l3 \vee l1=l4 \vee l1=l5 \vee l2=l3 \vee l2=l4 \vee l2=l5 \vee l3=l4 \vee l3=l5 \vee l4=l5)$: è la parte duale del vincolo precedente e quindi la seconda parte del vincolo 1, esprime il fatto che ogni parola deve contenere al più 4 simboli uguali a C oppure uguali a G.
4. $\forall w1, w2 \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{words_idx}(w2) \wedge w1 \neq w2 \rightarrow \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge (\neg \text{words}(w1, l1, z1) \vee \neg \text{words}(w2, l1, z1)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l2, z2) \vee \neg \text{words}(w2, l2, z2)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l3, z3) \vee \neg \text{words}(w2, l3, z3)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l4, z4) \vee \neg \text{words}(w2, l4, z4))$: rappresenta il vincolo 2 ed esprime il fatto che per ogni coppia di parole diverse $w1$ e $w2$ devono esistere almeno quattro indici di lettera differenti (cioè quattro posizioni) tali che se $w1$ contiene una lettera in una posizione allora in $w2$ non si avrà la stessa lettera nella stessa posizione.
5. $\forall w1, w2, \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{words_idx}(w2) \rightarrow \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4, z5, z6, z7, z8 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge (\neg \text{words}(w1, 9-l1, z1) \vee \neg (\text{words}(w2, l1, z2) \wedge z1=\text{replacemet}(z2))) \wedge (\neg \text{words}(w1, 9-l2, z3) \vee \neg (\text{words}(w2, l2, z4) \wedge z3=\text{replacemet}(z4))) \wedge (\neg \text{words}(w1, 9-l3, z5) \vee \neg (\text{words}(w2, l3, z6) \wedge z5=\text{replacemet}(z6))) \wedge (\neg \text{words}(w1, 9-l4, z7) \vee \neg (\text{words}(w2, l4, z8) \wedge z7=\text{replacemet}(z8)))$: è l'espressione del terzo vincolo da soddisfare ed ha una struttura simile al precedente, con la differenza che si deve verificare la diversità tra il reverse della prima parola e il complemento della seconda. Per esprimere il reverse si contano gli indici dalla fine anziché dall'inizio, mentre per esprimere il complemento si fa uso della funzione ausiliaria replacement.

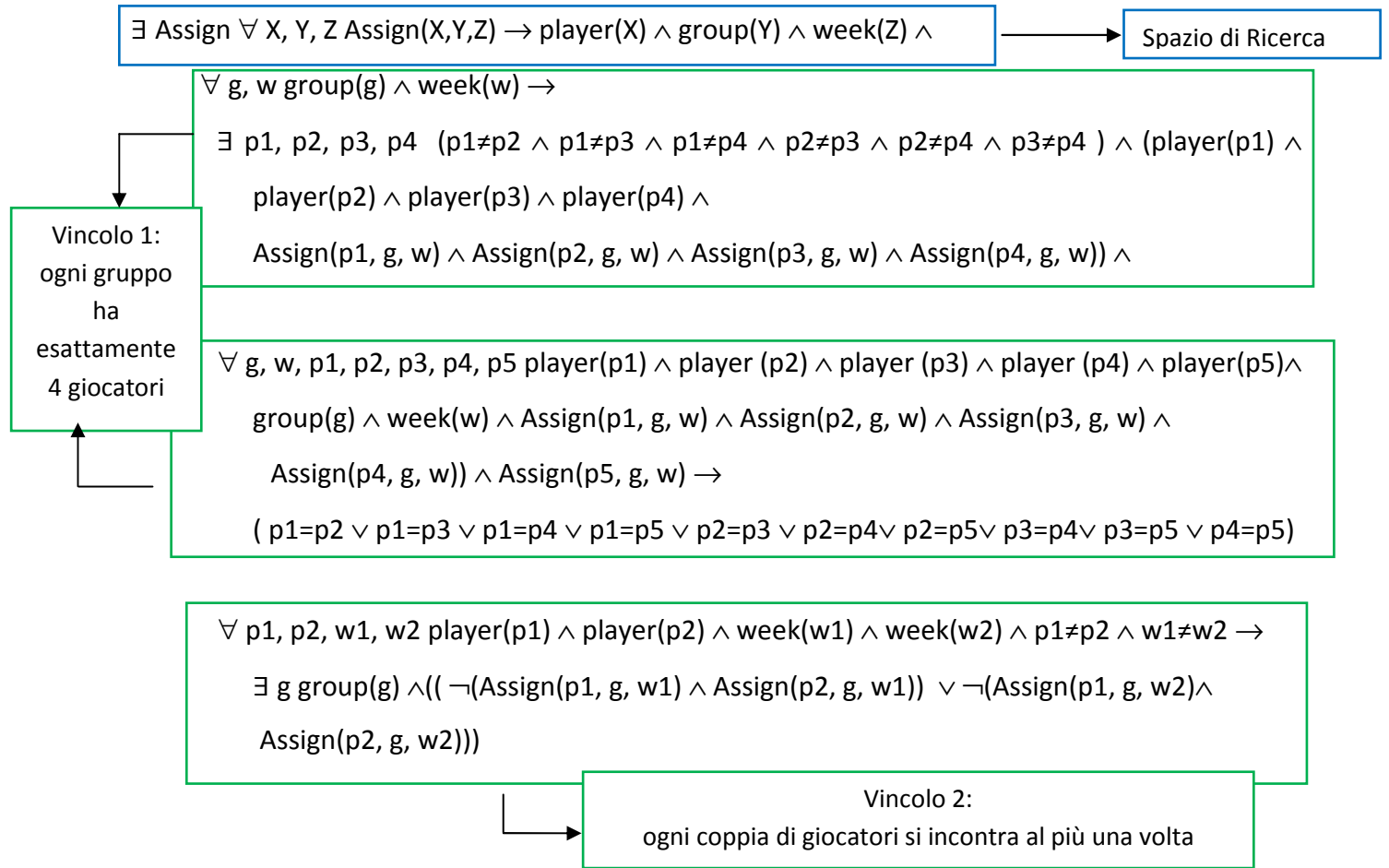
Social Golfer:

In un golf club ci sono 32 giocatori che giocano una volta a settimana in 8 gruppi da 4. Il problema consiste nel trovare uno schedule per quante più settimane possibili, tale che non ci siano due giocatori che giocano nello stesso gruppo per più di una volta.

Consideriamo la versione decisionale del problema che assegna il numero di settimane, e passa in input il numero di giocatori e la dimensione del gruppo.

I vincoli da soddisfare sono quindi:

1. Ogni gruppo ha esattamente 4 giocatori;
2. Ogni coppia di giocatori si incontra al massimo una volta



Esaminiamo i vincoli uno ad uno:

1. $\forall X, Y, Z \text{Assign}(X,Y,Z) \rightarrow \text{player}(X) \wedge \text{group}(Y) \wedge \text{week}(Z)$: in ogni assegnazione Assign il primo argomento è un giocatore, il secondo è un gruppo ed il terzo è una settimana, questo vincolo serve a specificare i tipi degli oggetti coinvolti.
2. $\forall g, w \text{group}(g) \wedge \text{week}(w) \rightarrow \exists p1, p2, p3, p4 (p1 \neq p2 \wedge p1 \neq p3 \wedge p1 \neq p4 \wedge p2 \neq p3 \wedge p2 \neq p4 \wedge p3 \neq p4) \wedge (\text{player}(p1) \wedge \text{player}(p2) \wedge \text{player}(p3) \wedge \text{player}(p4) \wedge \text{Assign}(p1, g, w) \wedge \text{Assign}(p2, g, w) \wedge \text{Assign}(p3, g, w) \wedge \text{Assign}(p4, g, w))$ esprime la prima parte del vincolo 1 cioè che ogni gruppo ha almeno 4 giocatori.
3. $\forall g, w, p1, p2, p3, p4, p5 \text{player}(p1) \wedge \text{player}(p2) \wedge \text{player}(p3) \wedge \text{player}(p4) \wedge \text{player}(p5) \wedge \text{group}(g) \wedge \text{week}(w) \wedge \text{Assign}(p1, g, w) \wedge \text{Assign}(p2, g, w) \wedge \text{Assign}(p3, g, w) \wedge \text{Assign}(p4, g, w) \wedge \text{Assign}(p5, g, w) \rightarrow (p1=p2 \vee p1=p3 \vee p1=p4 \vee p1=p5 \vee p2=p3 \vee p2=p4 \vee p2=p5 \vee p3=p4 \vee p3=p5 \vee p4=p5)$ esprime la seconda parte del vincolo 2: ogni gruppo ha al più 4 giocatori, cioè se esistono 5 assegnazioni per lo stesso gruppo nella stessa settimana almeno due di esse sono relative allo stesso giocatore.

4. $\forall p1, p2, w1, w2 \text{ player}(p1) \wedge \text{player}(p2) \wedge \text{week}(w1) \wedge \text{week}(w2) \wedge p1 \neq p2 \wedge w1 \neq w2 \rightarrow \exists g \text{ group}(g) \wedge ((\neg(\text{Assign}(p1, g, w1) \wedge \text{Assign}(p2, g, w1)) \vee \neg(\text{Assign}(p1, g, w2) \wedge \text{Assign}(p2, g, w2)))$ esprime il secondo vincolo da soddisfare, cioè che per ogni coppia di giocatori diversi e per ogni coppia di settimane diverse deve esistere un gruppo tale che se i giocatori $p1$ e $p2$ sono entrambi assegnati al gruppo g nella settimana $w1$ allora non lo saranno nella settimana $w2$. (Il vincolo è espresso come $\neg\phi \vee \neg\psi$ anziché come $\phi \rightarrow \neg\psi$).

Protein Folding:

Data una struttura primaria di proteine, cioè una sequenza di aminoacidi (20 tipi), trovare una struttura terziaria ovvero una conformazione completa 3D di una proteina.

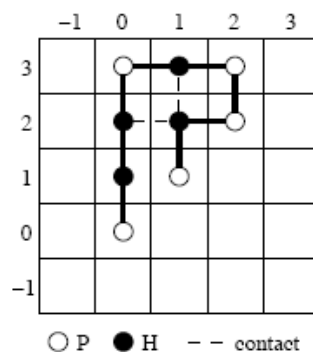
Consideriamo il problema semplificato: 2D HP-Protein Folding

Da 20 tipi di aminoacidi passiamo a 2 classi (H e P), e dal sistema 3D passiamo a 2D e discreto.

2D HP-Protein folding:

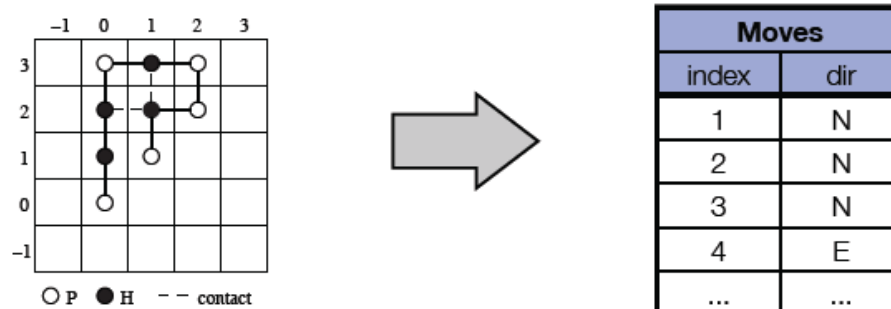
Data una sequenza di aminoacidi della proteina, cioè una stringa su $\{H, P\}$ di lunghezza n , il problema consiste nel trovare una figura connessa per essa su una griglia 2D, con coordinate nell'intervallo $[-(n-1), (n-1)]$ a partire da $(0,0)$, in modo da non creare incroci e tale che il numero di contatti, cioè il numero di coppie non sequenziali di H, per le quali la distanza Euclidea della posizione è 1, è massimizzato. L'energia si calcola come l'opposto del numero di contatti.

Esempio:

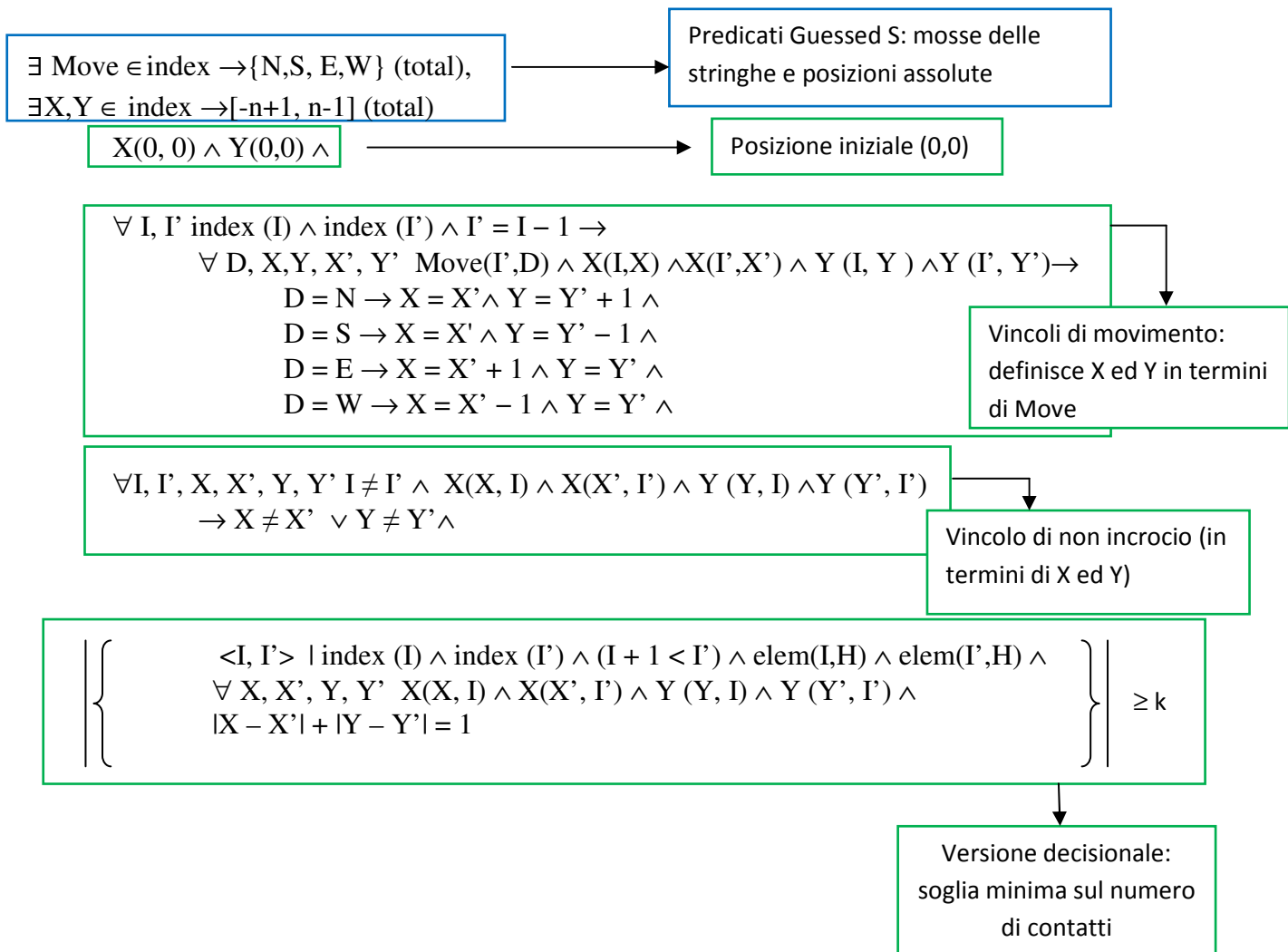


La figura mostra una possibile conformazione per la proteina “PHHPHPPHP” con due contatti e con energia pari a -2.

Lo spazio di ricerca è formato dalla sequenza di mosse $m_1, \dots, m_{n-1} \in \{N, S, E, W\}$ a partire da $(0,0)$



Il vincolo da soddisfare è il seguente: non ci devono essere incroci



4. Ambiti di applicazione: ESO vs CSP- SAT

Una formula ESO può essere usata per modellare la struttura di un problema di decisione (la specifica), indipendentemente dai dati di input (l'istanza). I sistemi correnti per la programmazione a vincoli che supportano la modellazione dichiarativa operano una netta separazione tra la specifica del problema e la sua istanza, offrendo dei linguaggi di specifica che sono essenzialmente ESO, infatti tutti i linguaggi e i sistemi usati attualmente per la modellazione dichiarativa a vincoli, possono essere visti come un'estensione di ESO, se pur con una sintassi più ricca e costrutti più complessi.

Quando vengono assegnati dei dati di input (fissando un'estensione per i simboli di predicato nell'insieme R) si ottiene un classico problema CSP (Constraint Satisfaction Problem), cioè si ottiene una tripla $\langle X, C, D \rangle$ dove:

- X è un insieme di variabili linearmente ordinate;
- D è un insieme linearmente ordinato di valori di dominio, uno per ogni variabile;
- C è un insieme di vincoli, ognuno dei quali è definito su un sottoinsieme linearmente ordinato delle variabili e codifica un sottoinsieme del prodotto cartesiano dei rispettivi domini.

Il CSP si occupa di problemi di assegnazione.

Nei problemi di assegnazione si hanno le seguenti caratteristiche:

- non c'è l'interesse ad ottenere un percorso risolvibile;
- non c'è (generalmente) un costo associato ad ogni passo;
- non si possiede uno stato obiettivo (possedere uno stato obiettivo coincide con l'aver risolto il problema).

I problemi CSP possono essere divisi in due gruppi: CSP finiti, ovvero quella classe di problemi con un dominio finito di valori, e CSP infiniti, quei problemi con un dominio infinito di valori; questa seconda categoria caratterizza i problemi affrontati nella programmazione lineare.

SAT è un problema CSP finito, e ogni CSP può essere riducibile a SAT. Risulta quindi chiaro che i CSP finiti ricadono nella classe di complessità NP. Un esempio classico è il Knapsack Problem, noto problema NP-completo.

Il Constraint Programming è un insieme di metodologie che mirano alla risoluzione dei CSP e richiede 3 scelte progettuali:

- modello (definito con framework CSP)
- algoritmo
- euristica

Ognuna di queste scelte influenza l'efficienza della risoluzione.

Vediamo in un piccolo esempio come il problema della soddisfacibilità (SAT) può essere modellato come un CSP:

$$(x_1 \vee x_2 \vee x_3) \wedge (\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3) \wedge (x_1 \vee \neg x_2)$$

- Variabili: x_1, x_2, x_3
- Domini $D_i = \{\text{true}, \text{false}\}$
- Vincoli: il valore di ogni clausola deve essere TRUE

Quindi:

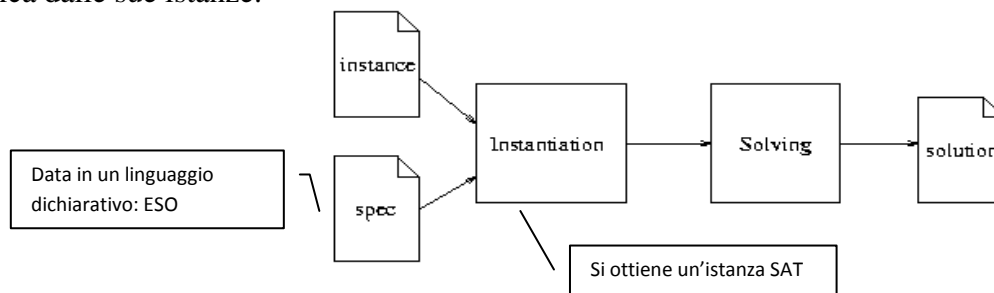
- $(x_1 \vee x_2 \vee x_3) = \text{TRUE}$
- $(\neg x_1 \vee x_2 \vee x_3) = \text{TRUE}$
- $(x_1 \vee \neg x_2) = \text{TRUE}$

Una soluzione di un CSP è un'assegnazione di valori del dominio alle variabili, che soddisfa tutti i vincoli.

Il limiti principali dei CSP risiedono nel fatto che uno stesso problema può essere codificato da differenti CSP, con diverse scelte e diversa efficienza, inoltre anche il fatto che un CSP include i dati di input può costituire un limite in determinati casi.

La programmazione a vincoli sta diventando molto importante per risolvere varie classi di problemi, dal momento che offre il vantaggio di una prototipazione veloce e un'alta dichiaratività esibita dai modelli dei problemi.

I sistemi correnti per la soluzione dei problemi a vincoli permettono al programmatore di modellare il problema in modo molto dichiarativo, supportando una netta separazione della specifica dalle sue istanze.



Tale separazione permette al programmatore di concentrarsi sugli aspetti strutturali e combinatori del problema prima di avere a che fare con i dati di input, e quindi permette una modellazione del problema a livello più alto.

Nello schema mostrato ESO viene usato per esprimere le specifiche del problema e dopo l'istanziamento si ottiene un'istanza SAT.

Nonostante tutto, il modello di problema ottenuto in questo modo spesso non è efficiente e richiede un ulteriore ragionamento per la riformulazione e per accelerare il processo di soluzione.

A questo scopo sono stati proposti diversi approcci in letteratura, come la scoperta di simmetrie, l'aggiunta di vincoli implicati, la cancellazione o astrazione di alcuni dei vincoli oppure l'uso di modelli ridondanti, il tutto al fine di incrementare la propagazione dei vincoli; la maggior parte di questi approcci sono pensati per uno specifico problema a vincoli, oppure agiscono a livello di istanza ma si è lavorato molto poco al livello della specifica del problema. In realtà molte delle proprietà dei problemi a vincoli destinati all'ottimizzazione, dipendono fortemente dalla struttura del problema. Riconoscere a livello delle specifiche le proprietà e le dipendenze funzionali che possono esserci tra le variabili nelle specifiche dei problemi dichiarativi, porterebbe benefici sia da un punto di vista metodologico, che da un punto di vista di efficienza. Data una specifica, una variabile è detta essere funzionalmente dipendente dalle altre se, per ogni soluzione di ogni istanza, il suo valore è determinato da quelli assegnati alle altre.

Un ulteriore problema che si può incontrare quando si usa un formalismo dichiarativo come CSP, o come i linguaggi di modellazione dichiarativi a vincoli, è che il programmatore perde il potere di distinguere le variabili i cui valori devono essere trovati attraverso una vera ricerca, dalle quelle i cui valori possono essere calcolati a partire dalle altre, dal momento che tutte le variabili diventano della stessa natura.

Di conseguenza lo spazio di ricerca esplorato dal sistema può diventare inefficientemente molto più largo, e il programmatore potrebbe dover richiedere informazioni aggiuntive per distinguerle, riducendo così di molto la dichiaratività della specifica. L'abilità del sistema di riconoscere automaticamente se una variabile è funzionalmente dipendente dalle altre diventa di grande importanza dal punto di vista dell'efficienza, dal momento che può portare a riduzioni significative dello spazio di ricerca.

Cercare le dipendenze funzionali a livello delle specifiche piuttosto che dopo l'istanziamento, può essere molto più naturale dal momento che questo problema dipende strettamente dalla struttura del problema.

5. Dipendenze funzionali

Quando si deve creare l'istanza SAT di un problema a partire dalle specifiche può essere utile riconoscere quali sono le variabili che dipendono funzionalmente dalle altre, e portare avanti questa informazione. Intuitivamente il riconoscimento delle dipendenze funzionali permette di risparmiare spazio e tempo durante la fase di branching: è facile rendersi conto che se una variabile b dipende funzionalmente da una variabile a , nel momento in cui si determina il valore di a , automaticamente sarà assegnato anche un valore a b . E' più conveniente, quindi, ritardare il più possibile la scelta di b come variabile di branching, aspettando di vedere se si riesce a settare un valore per essa in modo automatico. Per comprendere meglio l'utilità di quanto appena detto si pensi al caso in cui il problema in esame presenta una grande quantità di variabili; riconoscere quante più possibili dipendenze funzionali permette di diminuire di gran lunga la profondità dell'albero di ricerca, e quindi di velocizzare molto la procedura di soddisfacibilità.

Prendiamo in esempio il problema dello shop scheduling, intuitivamente le uniche variabili indipendenti sono quelle di inizio attività, poiché una volta fornita la matrice che contiene la durata di ogni processo, è chiaro che le variabili di fine attività, deadline e occupazione della macchina dipendono funzionalmente dalle prime dette.

Ancora, si può prendere in esame il problema "protein folding" mostrato in precedenza, si può notare che quando vengono scelte le mosse (variabili Move) sono determinate anche le posizioni assolute (variabili X ed Y), quindi $2n$ variabili (X , Y) sono definite da $n-1$ variabili (Move). L'algoritmo di backtracking dovrebbe evitare di fare branching sulle variabili X ed Y .

Il problema di trovare le dipendenze funzionali sulle specifiche ESO si riduce al verificare le proprietà semantiche della formula al primo ordine, è possibile usare risultati e tecniche conosciuti per meccanizzare questo lavoro.

Una definizione formale che caratterizza le dipendenze funzionali tra predicati indovinati in una specifica ESO è la seguente:

Definizione 5.1 (dipendenza funzionale) *Data una specifica di problemi su uno schema di input R*

$$\psi \doteq \exists SP \phi(S,P,R)$$

nella quale l'insieme dei predicati indovinati è suddiviso in S e P , i predicati in P dipendono funzionalmente da quelli in S se, per ogni istanza I di R e per ogni coppia di interpretazioni $\langle \Sigma, \Pi \rangle$, $\langle \Sigma', \Pi' \rangle$ di (S,P) , si ha che se

- $\langle \Sigma, \Pi \rangle \neq \langle \Sigma', \Pi' \rangle$ e
- $\Sigma, \Pi, I \models \phi$ e
- $\Sigma', \Pi', I \models \phi$

Allora $\Sigma \neq \Sigma'$.

Questa definizione afferma che P dipende funzionalmente da S se si è nel caso in cui, indipendentemente dalle istanze, ogni coppia di soluzioni distinte di ψ deve differire sui predicati in S , cioè se non esistono due soluzioni differenti di ψ che coincidono sulle estensioni per i predicati in S .

Il problema di cercare se un sottoinsieme dei predicati indovinati in una specifica è funzionalmente dipendente dai rimanenti, si riduce a verificare delle proprietà semantiche della formula del primo ordine, in altre parole vale il seguente teorema:

Teorema 5.1: Sia $\psi \doteq \exists SP \phi(S,P,R)$ la specifica di un problema con schema di input R . I predicati indovinati nell'insieme P dipendono funzionalmente da quelli in S se e solo se la formula del primo ordine

$$[\phi(S,P,R) \wedge \phi(S',P',R') \wedge SP \neq S'P'] \rightarrow S \neq S'$$

è una tautologia.

Sfortunatamente il problema di verificare se un insieme di predicati è funzionalmente dipendente da un altro è indecidibile, come afferma il seguente teorema:

Teorema 5.2: Data una specifica ESO su uno schema di input R , e una partizione (S, P) dei suoi predicati indovinati, il problema di verificare se P dipende funzionalmente da S non è decidibile.

Da questo teorema si può dedurre che non è sempre possibile meccanizzare il compito di stabilire se delle date dipendenze sussistono o meno, e questo può essere un problema principale nei processi automatici di riformulazione volti ad ottimizzare le specifiche dichiarative fornite da un utente, per renderle più efficientemente risolvibili.

Usando ESO come linguaggio di modellazione, si caratterizzano formalmente le dipendenze in termini di logica del primo ordine, portando alla possibilità di usare strumenti automatici per meccanizzare il compito del loro riconoscimento. Nonostante l'indcidibilità del problema generale, questo approccio è possibile in molto casi pratici, e può portare a un miglioramento delle performance del solutore.

Un approccio usato per il trattamento delle dipendenze funzionali in ESO è un metodo non invasivo e facilmente automatizzabile chiamato DDP (Delay branches on Dependent Predicates) tale metodo prevede di ritardare il branch sui predicati dipendenti, in altre parole si forza un ordine di preferenza per il branch sui predicati indovinati e si lasciano tutte le altre decisioni alle strategie di default.

Data una formula del tipo illustrato precedentemente $\exists S P \phi(S,P,R)$ dove P dipende da S , la procedura di ricerca DDP prevede:

- Effettua prima il branch sui predicati in S
- Poi effettua il branch sui predicati in P .

Tale metodo si applica in modo trasparente ad ogni euristica, può essere derivato autonomamente dal sistema e può essere migliorato con ottimizzazioni specifiche di ogni problema.

Applicando DDP i solutori che effettuano il backtracking hanno delle performance migliori che non vengono generalmente eguagliate con delle procedure di ricerca ad hoc, inoltre DDP può recuperare un cattivo modello e tenta di neutralizzare l'overhead dovuto alla presenza di dipendenze a volte necessarie.

6. ESO vs OPL

Uno dei linguaggi dichiarativi di modellazione a vincoli più usati è OPL, tale linguaggio è molto simile ad ESO.

OPL è fornito da Ilog OPLSTUDIO (cfr. <http://www.ilog.com/products/oplstudio>).

OPL (Optimization Programming Language) è un linguaggio di modellazione per l'ottimizzazione combinatoria, che semplifica la formulazione e la soluzione dei problemi di ottimizzazione. OPL fornisce un supporto sia per gli aspetti di ricerca che per gli aspetti di modellazione di un problema a vincoli, in altre parole permette all'utente di specificare non solo il problema ma anche la procedura di ricerca pensata per il problema. OPL permette di affrontare i problemi con un approccio ibrido dal momento che è basato sull'idea di esprimere le caratteristiche del problema sia dal punto di vista della programmazione matematica che da quello della programmazione a vincoli, in altre parole permette di esprimere specifiche flessibili per la ricerca come avviene per la programmazione a vincoli, ma anche specifiche di alto livello dei programmi e algoritmi specializzati di ottimizzazione tipici della programmazione matematica; in questo modo si migliora l'espressività e la leggibilità del problema. OPL colma il divario tra modellazione e soluzione del problema.

Una specifica OPL è fatta essenzialmente di 5 parti, di cui due opzionali:

- Dichiarazione dello schema di istanza, formata da nome e tipo dei parametri e simboli di relazione.
- Dichiarazione dei predicati indovinati che codifica lo spazio di ricerca ed è indicata tramite la parola chiave “var”; OPL permette che i predicati indovinati siano tipizzati e supporta le funzioni per mezzo di array.
- Definizione (opzionale) della funzione obiettivo indicata dalle parole chiave “maximize” o “minimize”.
- Specifica dei vincoli, in un linguaggio molto simile alla logica del primo ordine.
- Definizione (opzionale) della procedura di ricerca, che indica quale strategica seguire per la ricerca, nel caso tale definizione non venga data si segue la strategia di default.

OPL presenta molte similitudini con ESO, in particolare la parola chiave “var” gioca esattamente lo stesso ruolo di un quantificatore esistenziale al secondo ordine in ESO, inoltre i vincoli corrispondono alla parte del primo ordine in una specifica ESO.

In ESO però non è possibile esprimere le funzioni obiettivo, quindi se presenti, è necessario considerare le versioni decisionali dei problemi o i problemi di ricerca associati.

Riportiamo alcuni esempi di problemi modellati in OPL e in ESO.

Ramsey Problem:

OPL

```
//definizione dello schema di istanza
int+ nodes = ...;
int+ maxcolors = ...;
range allColors 1..maxcolors;
range allNodes 1..nodes;
struct edge { allNodes n; allNodes m; };
{edge} edges = {<n,m> | n,m in allNodes : n < m};
```

```
// Search space: possibili assegnazioni di colori ai nodi
var allColors coloring[edges];
```

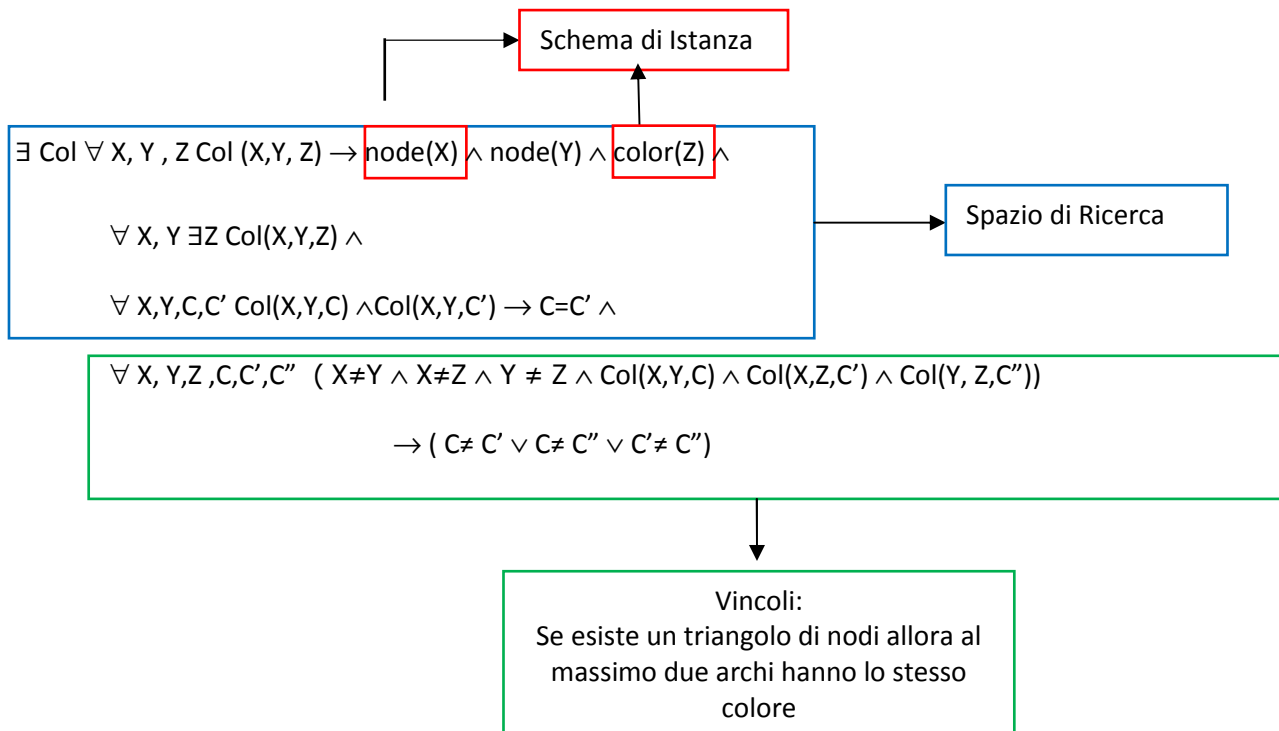
Non esprimibile in ESO

```
// Objective function: Minimizza il numero di colori usati
minimize (sum (c in allColors) ((sum (e in edges) (coloring[e] = c)) > 0))
```

```
subject to {
  // vincoli: per ogni tripla di nodi differenti, non tutti gli archi hanno lo
  // stesso colore
  forall(x,y,z in allNodes: (x < y < z)) {
    not (coloring[<x,y>] = coloring[<x,z>] = coloring[<y,z>]);
  };
};
```

ESO

In ESO si esprime la versione decisionale del problema, cioè dati un numero di nodi e un numero di colori verifica se esiste una colorazione che rispetta le caratteristiche desiderate.



Word design:

OPL

```
//definizione dello schema di istanza
int+ nbwords = ...;
enum alphabet = {A,C,G,T};
int+ length = 8;
alphabet replacement[alphabet] = #[A:T,C:G,G:C,T:A]#;
range word_idx 1..nbwords;
range letter_idx 1..length;
```

```

// Search space: The possible sets of nbwords words of length 8 with components
// in {A,C,G,T}
var alphabet words[word_idx,letter_idx];
solve {
    // C1: Each word in the guessed set has 4 symbols from {C,G}
    forall(w in word_idx) {
        sum(p in letter_idx) (words[w,p]=C \/ words[w,p]=G) = 4;
    };
    // C2: Each pair of distinct words in the guessed set differ in at least 4
    //positions
    forall(v,w in word_idx: v<>w) {
        sum(p in letter_idx) (words[v,p]<>words[w,p]) >= 4;
    };
    // C3: Each pair of words x and y in the guessed set (where x and y may be
    //identical) are such that R(x) and C(y) differ in at least 4 positions (see
    //problem specification for definitions of R(x) and C(x))
    forall(v,w in word_idx) {
        sum(p in letter_idx) (words[v,length+1-p] <> replacement[words[w,p]]) >= 4;
    };
};

```

ESO

alphabet replacement(alphabet) = # [A=T, C=G, G=C, T=A]#;

$\exists \text{ words } \forall X, Y, Z \text{ words}(X,Y,Z) \rightarrow \text{words_idx}(X) \wedge \text{letters_idx}(Y) \wedge \text{letter}(z) \wedge$

$$\begin{aligned}
 & \forall w \text{ words_idx}(w) \rightarrow \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2 \text{ letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge \\
 & \text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge \\
 & (\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge \\
 & (\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge \\
 & (z1=C) \wedge (z2=G) \wedge \\
 & \forall w, l1, l2, l3, l4, l5, z1, z2 \text{ words_idx}(w) \wedge \text{letters_idx}(l1) \wedge \text{letters_idx}(l2) \wedge \text{letters_idx}(l3) \wedge \\
 & \text{letters_idx}(l4) \wedge \text{letters_idx}(l5) \wedge \text{letter}(z1) \wedge \text{letter}(z2) \wedge \\
 & (\text{words}(w, l1, z1) \vee \text{words}(w, l1, z2)) \wedge (\text{words}(w, l2, z1) \vee \text{words}(w, l2, z2)) \wedge \\
 & (\text{words}(w, l3, z1) \vee \text{words}(w, l3, z2)) \wedge (\text{words}(w, l4, z1) \vee \text{words}(w, l4, z2)) \wedge \\
 & (\text{words}(w, l5, z1) \vee \text{words}(w, l5, z2)) \wedge (z1=C) \wedge (z2=G) \rightarrow \\
 & (l1=l2 \vee l1=l3 \vee l1=l4 \vee l1=l5 \vee l2=l3 \vee l2=l4 \vee l2=l5 \vee l3=l4 \vee l3=l5 \vee l4=l5) \wedge
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 & \forall w1, w2 \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{words_idx}(w2) \wedge w1 \neq w2 \rightarrow \\
 & \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge \\
 & (\neg \text{words}(w1, l1, z1) \vee \neg \text{words}(w2, l1, z1)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l2, z2) \vee \neg \text{words}(w2, l2, z2)) \wedge \\
 & (\neg \text{words}(w1, l3, z3) \vee \neg \text{words}(w2, l3, z3)) \wedge (\neg \text{words}(w1, l4, z4) \vee \neg \text{words}(w2, l4, z4)) \wedge
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \forall w1, w2, \text{ words_idx}(w1) \wedge \text{ words_idx}(w2) \rightarrow \\
& \exists l1, l2, l3, l4, z1, z2, z3, z4, z5, z6, z7, z8 (l1 \neq l2 \wedge l1 \neq l3 \wedge l1 \neq l4 \wedge l2 \neq l3 \wedge l2 \neq l4 \wedge l3 \neq l4) \wedge \\
& (\neg \text{ words}(w1, 9 - l1, z1) \vee \neg (\text{ words}(w2, l1, z2) \wedge z1 = \text{replacemet}(z2))) \wedge \\
& (\neg \text{ words}(w1, 9 - l2, z3) \vee \neg (\text{ words}(w2, l2, z4) \wedge z3 = \text{replacemet}(z4))) \wedge \\
& (\neg \text{ words}(w1, 9 - l3, z5) \vee \neg (\text{ words}(w2, l3, z6) \wedge z5 = \text{replacemet}(z6))) \wedge \\
& (\neg \text{ words}(w1, 9 - l4, z7) \vee \neg (\text{ words}(w2, l4, z8) \wedge z7 = \text{replacemet}(z8))) \wedge
\end{aligned}$$

7. Tecniche di istanziazione in SAT

Uno degli aspetti importanti del lavoro con i problemi a vincoli è la traduzione di una specifica ESO in un'istanza SAT, per questo scopo esistono dei traduttori che a partire dalle specifiche restituiscono un'istanza CNF e poi un file DIMACS da passare come input a qualche solutore.

Il traduttore che noi abbiamo preso in considerazione è Spec2Sat (cfr. <http://www.dis.uniroma1.it/cadoli/research/projects/NP-SPEC/code/spec2SAT>).

Il cuore di questo sistema è il file *translate* che istanzia un problema di soddisfacibilità proposizionale. Un'istanza del problema originale è tradotta in una formula T di logica proposizionale in forma normale congiuntiva che è soddisfacibile se e solo se il problema originale ha una soluzione.

Una specifica S del problema è un insieme di metaregole che definiscono lo spazio di ricerca, più un insieme di regole che definiscono la condizione di ammissibilità. Regole e metaregole sono trasformate in un insieme di clausole T. La traduzione delle regole è basata sulla loro istanziazione ground sull'universo di Herbrand.

Le metaregole servono a definire sinteticamente un insieme di regole che descrive la tipologia dello spazio di ricerca: funzione, permutazione etc.; intuitivamente possono essere considerate delle scorciatoie per definire sinteticamente un insieme di vincoli. Le metaregole non aumentano il potere espressivo del linguaggio, visto che si possono definire a partire da semplici predicati guessed più dei vincoli. Ad esempio una funzione può essere formalizzata come una relazione più il vincolo di monodromicità (al più un valore del codominio per un valore del dominio).

Nello specifico si dividono in:

- Permutation
- Partition
- Subset
- intFunction

Le regole sono formate da un "head" e un "body": il "body" gioca il ruolo di implicante e l'"head" di implicato.

Spec2Sat prende in input, come specifica, un file scritto nel linguaggio NP-SPEC; NP-SPEC è una estensione non deterministica del DATALOG, dal quale eredita la sintassi, con la possibilità di un uso limitato di alcuni predicati al secondo ordine di forma predefinita. Lo stile dichiarativo della programmazione in NP-SPEC è molto simile a quello del DATALOG e, di conseguenza, è facile estendere il programma per inserire ulteriori vincoli. Nonostante il DATALOG sia un linguaggio "a regole", in realtà anche NP-SPEC (come virtualmente tutti i linguaggi di modellazione) si può vedere come una variante sintattica di ESO. Il potere espressivo di NPSPEC permette di catturare esattamente NP, come ESO.

Ogni specifica è formata da 2 sezioni: una sezione *DATABASE* che rappresenta l'istanza specifica del problema e dove vengono definite le costanti; e una sezione *SPECIFICATION* che contiene la dichiarazione dello spazio di ricerca, che corrisponde alla definizione dei guessed predicates. In questa sezione vengono definiti i vincoli che un punto dello spazio di ricerca deve soddisfare per essere una soluzione dell'istanza del problema. Tali vincoli sono dichiarati tramite un programma DATALOG che può includere i sei operatori relazionali di base e letterali negativi.

Per quanto concerne la sintassi NPSPEC offre operatori di aggregazione SQL come somma, count, min e max.

Per spiegare meglio come è formata la specifica di un problema riprendiamo l'esempio del graph 3-coloring visto precedentemente. Tale problema è NP-completo. Prendiamo come esempio il caso in cui l'istanza sia un grafo con 6 nodi e 7 archi, che sia 3-colorabile. Si ottiene la seguente specifica:

DATABASE

node = {1,2,3,4,5,6};
edge = {(1,2), (1,3), (2,3), (6,2), (6,5), (5,4), (3,5)};

SPECIFICATION

Partition(*node*, *coloring*, 3);
fail \leftarrow *edge*(*X*,*Y*), *coloring*(*X*,*C*), *coloring*(*Y*,*C*).

Le clausole nella sezione *DATABASE* specificano un insieme di fatti, cioè delle formule ground atomiche al primo ordine senza funzioni, che definiscono l'istanza.

Le regole nella sezione *SPECIFICATION* sono clausole universalmente quantificate che specificano la soluzione del problema.

La clausola *Partition*(*node*, *coloring*, 3) ha il seguente significato:

- il predicato *coloring*, che non compare nella sezione *DATABASE* è implicitamente dichiarato di arità 2;
- l'estensione di *coloring* può essere ogni insieme del tipo:
 $\{ \langle n, c \rangle \mid n \text{ è nell'estensione di } node, c \in \{1,2,3\} \}.$

L'estensione di *coloring* che rende *fail* true non corrisponde ad una soluzione.

Per maggiore chiarezza forniamo anche la specifica del Ramsey Problem:

DATABASE

node = {1,2,3,4,5};
edge = {(1,2), (1,3), (1,4), (1,5), (2,3), (2,4), (2,5), (3,4), (3,5), (4,5)};

SPECIFICATION

Partition({1..*N_EDGES*}, *coloring*, *N_COLORS*).
fail \leftarrow *edge*(*X*,*A*,*B*), *edge*(*Y*,*B*,*C*), *edge*(*Z*,*A*,*C*), *coloring*(*X*,*Col*), *coloring*(*Y*,*Col*),
coloring(*Z*,*Col*).

È evidente la corrispondenza tra le due sezioni di una specifica in NPSPEC e gli insiemi R ed S di una formula ESO, infatti:

- la sezione *DATABASE*, usata per specificare l'istanza del problema, è in corrispondenza con l'insieme di predicati R, che definisce lo schema per tutte le istanze di input del problema. Inoltre l'estensione dei predicati dichiarati nella sezione *DATABASE* è sempre come specificato dall'insieme dei fatti.
- La sezione *SPECIFICATION* è in corrispondenza con l'insieme S dei predicati guessed le cui estensioni codificano i punti dello spazio di ricerca per il problema; infatti in questa sezione vengono dichiarati dei predicati usati per rappresentare lo spazio di ricerca del

problema e l'estensione di tali predicati può essere ogni sottoinsieme del prodotto Cartesiano dei corrispondenti domini. In questa sezione vengono dichiarati anche i vincoli da soddisfare.

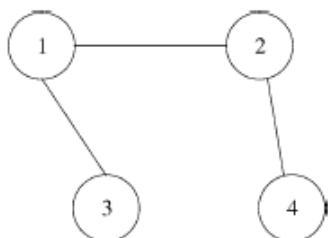
Tornando a Spec2Sat possiamo dire che il modulo *parser* riceve in ingresso il file di testo contenente la specifica *S* in NPSPEC e i dati di istanza *I*, li trasforma e costruisce una sua rappresentazione interna. Come accennato precedentemente poi il modulo Spec2Sat compila $S \cup I$ in una formula CNF *T* in formato DIMACS e costruisce un oggetto che rappresenta un dizionario che crea una corrispondenza 1 ad 1 tra gli atomi ground della base di Herbrand di *SUI* e le variabili proposizionali del vocabolario. Il file DIMACS è poi dato in input ad un solutore SAT.

La maggior parte del lavoro per creare l'istanza SAT è svolto all'interno del file *translate* in cui i primi passi consistono nel computare le Metarules, i DBPredicates e l'universo di Herbrand a partire dalla specifica, questo permette di costruire il vocabolario di cui sopra.

Tale vocabolario è ottenuto aggiungendo una variabile per ogni predicato menzionato nella sezione DB (variabili di tipo α), una variabile per ogni possibile istanziazione dei predicati indovinati (variabili di tipo β), e una variabile per ogni altro tipo di predicato (variabili di tipo γ).

Tutte le variabili del primo tipo diventano una clausola di *T* (formula proposizionale) ed affermano che tutto ciò che è espresso in DB è vero. Le clausole che usano le variabili del secondo tipo codificano il significato delle corrispondenti metarules.

Un esempio del vocabolario costruito per il problema del graph 3-coloring che ha come istanza il grafo in figura è il seguente:



NPSPEC atom	variabile	tipo
edge(1,2)	1	α
edge(1,3)	2	α
edge(2,4)	3	α
coloring(1,0)	4	β
coloring(1,1)	5	β
coloring(1,2)	6	β
coloring(2,0)	7	β
coloring(2,1)	8	β
coloring(2,2)	9	β
coloring(3,0)	10	β
coloring(3,1)	11	β
coloring(3,2)	12	β
coloring(4,0)	13	β
coloring(4,1)	14	β
coloring(4,2)	15	β
fail	16	γ

Una volta costruito il vocabolario e computato l'Universo di Herbrand viene richiamato il metodo *buildGraph()* che costruisce il grafo *G* della specifica, dove i nodi corrispondono ai predicati della specifica e c'è un arco che va da *q* a *p* se e solo se nella specifica è presente una regola in cui *p*

compare nella head e q nel body. Una volta costruito il grafo i predicati vengono divisi in due insiemi:

- primitivi: sorgenti in G, sono i predicati di DB o i predicati indovinati;
- definiti: compaiono nell'head delle rules.

Una volta costruito il grafo viene invocato il metodo *ComputeInlinePositive()* che calcola l'insieme dei predicati *inline* o generati da letterali positivi, i predicati *inline* sono quelli per i quali si conoscono esattamente tutte le possibili istanziazioni, come ad esempio i predicati di DB o quelli ottenuti dai predicati di DB tramite operatori relazionali, un predicato *inline* può essere sostituito dall'insieme di regole ottenute da tutte le sue possibili istanziazioni. Questo metodo considera tutte le regole della specifica e per ogni regola considera i letterali del body e i predicati associati ad ogni letterale e controlla se possono o meno stare nell'insieme.

A questo punto viene invocato il metodo *SimplifyRules()* che istanzia le regole con i predicati inline, rimuovendo le regole originarie e aggiungendone delle nuove, in altre parole questo metodo considera tutte le regole, cercando quelle che possono essere completamente istanziate, se le trova aggiunge le regole derivanti da tutte le possibili istanziazioni e rimuove la regola originaria; in questo modo si generano delle regole più facili da processare.

Una volta semplificate le regole vengono invocati i metodi *BuildAliveAndTForDBPredicates()* e *BuildAliveForMetarules()*, il primo metodo calcola l'insieme *alive* per i predicati di DB e genera le clausole di T in relazione con DB, il secondo calcola l'insieme *alive* per le metaregole. Gli insiemi *alive* contengono i letterali che possono assumere valori sia veri che falsi, cioè quei letterali per i quali vale la pena calcolare i valori da assumere, ad esempio non conterrà i letterali del tipo $Col(n1, n2)$ per $n1$ e $n2$ entrambi nodi. Il calcolo di questi insiemi consente di ridurre il numero di assegnazioni di valori da considerare.

A questo punto si è quasi pronti per processare le regole e a tale scopo viene definito un ordinamento topologico dei nodi del grafo, tramite il metodo *BuildTopologicalSort()*. Ogni ordinamento assicura che tutti i predicati nel body di una regola vengano prima dei predicati nell'head.

I predicati vengono processati uno alla volta, tramite il metodo *processRule()*. Ogni predicato contribuisce al vocabolario $V(T)$ con un insieme di variabili proposizionali e indirettamente a T con un insieme di clausole. L'ordine in cui i predicati vengono processati è dato in accordo con l'ordinamento topologico di G, cioè nessun nodo è processato prima che tutti i suoi predecessori siano stati processati.

Il processamento permette di creare l'insieme T delle clausole che costituiscono l'istanza SAT del problema.

Una volta creato l'insieme di clausole la traduzione in SAT è completa e nel *main* si richiama il metodo *Cnf2Dimacs()* che provvede a trasformarle in formato DIMACS.

Bibliografia:

- Raymond Reiter: Knowledge in Action: Logical Foundations for Specifying and Implementing Dynamical Systems; By MIT Press, 2001
- Neil Immermann: Descriptive Complexity; By Springer, 1998
- Toni Mancini, Marco Cadoli: Exploiting functional dependencies in declarative problem specifications.
Artificial Intelligence, 171(16--17), pages 985--1010, 2007.
- Marco Cadoli, Toni Mancini: Using a theorem prover for reasoning on constraint problems.
Applied Artificial Intelligence, 21(4--5), pages 383--404, 2007.
- Toni Mancini: Declarative modeling and Constraint programming.
- Toni Mancini: Declarative constraint modeling and specification-level reasoning.
- Marco Cadoli, Toni Mancini, Fabio Patrizi: SAT as an effective solving technology for constraint problems.
- Marco Cadoli, Giovanbattista Ianni, Luigi Palopoli, Andrea Schaerf, Domenico Vasile: NPSPEC: An Executable Specification Language for Solving All Problems in NP.

Appendice A: Modifiche a MINISAT

Si vuole realizzare un SAT-solver che riduca il proprio spazio di ricerca evitando di fare branching sulle variabili funzionalmente dipendenti. In particolare, si vuole realizzare il seguente algoritmo:

- Considera l'insieme V di tutte le variabili su cui non hai ancora fatto branch.
- Considera il sottoinsieme NO delle variabili in V che:
 - a) Sono nella lista delle var. dipendenti, E
 - b) sono dipendenti da almeno una variabile in V (quindi non le var. dipendenti solo da variabili già assegnate)
- Se V - NO non e' vuoto, scegli la variabile su cui fare branch tra quelle in V - NO secondo LE SOLITE

EURISTICHE

- Altrimenti, scegli la prossima variabile in V (= NO), secondo le solite euristiche.

Si assume di passare al programma un file con una speciale sintassi DIMACS di questo tipo:

```
c ...header
c ...header
c ...
c END PROPERTIES
c ...
c ...
p cnf ....
....
c START PROPERTIES
c <dimacsvar> DEPENDENT ON <dimacsvar1> <dimacsvar2> <dimacsvarN>
c <dimacsvar> DEPENDENT ON <dimacsvar1> <dimacsvar2> <dimacsvarN>
...
c <dimacsvar> DEPENDENT ON <dimacsvar1> <dimacsvar2> <dimacsvarN>
```

dove <dimacsvar> e' una variabile dipendente, mentre <dimacsvar1> <dimacsvar2> <dimacsvarN> sono le variabili dimacs DA CUI dipende.

La parte "ON <dimacsvar1> <dimacsvar2> <dimacsvarN>" e' opzionale: se assente, significa che <dimacsvar> dipende funzionalmente da TUTTE LE ALTRE (default).

Una variabile funzionalmente dipendente è una variabile il cui valore è univocamente determinato quando lo è quello delle variabili da cui dipende.

Es: se X dipende funzionalmente da Y e da Z, allora se Y e Z assumono un valore (vero o falso che sia) anche X assumerà un valore di verità.

L'obiettivo della modifica è quello di ritardare il più possibile il branching sulle variabili funzionalmente dipendenti. Più precisamente, il branching è impedito sulle variabili dipendenti finché quelle indipendenti non sono esaurite.

PRIMA MODIFICA:

La prima coinvolge il parser, che deve avere la capacità di riconoscere la nuova sezione del file DIMACS.

Al fine di rendere la nuova codifica DIMACS trasparente ai risolutori standard, la sezione “PROPERTIES” è realizzata come commento.

In particolare, appena il parser riconosce la stringa “c START PROPERTIES” si realizza il seguente algoritmo:

```
- WHILE ("stringa in ingresso" != "c END PROPERTIES")
-   effettua il parsing e memorizza il primo intero della riga (la
    variabile funzionalmente dipendente)
-   setta a false l'indice corrispondente all'intero "parsato" del
    vettore decision_var[]
-   salta il resto della riga
```

Ovviamente il parser non è realizzato in maniera robusta, poiché si assume che venendo l'input (almeno nelle intenzioni originali) da un modulo automatico, quest'ultimo rispetti la sintassi precisa.

NB: `decision_var[]` è un vettore già presente originariamente in MINISAT.

SECONDA MODIFICA:

La seconda modifica riguarda la parte relativa alla scelta delle variabili. Come gran parte dei SATSolver moderni, MINISAT tiene traccia, in una struttura dati heap, di un valore di **activity** per TUTTE le variabili in gioco. La variabile di decisione con il valore migliore viene scelta. La struttura dati HEAP è globale e viene aggiornata ad ogni passo.

L'algoritmo (originale) che implementa la scelta della variabile è il seguente (next è la variabile scelta, indef rappresenta una variabile non settata):

```
- next:=indef;
- WHILE (next è indefinita || next è stata già assegnata ||
    next NON è una variabile di decisione)
    SE (l'heap è vuoto) ALLORA next rimane indefinita
    ALTRIMENTI prendi la variabile migliore dall'heap
```

Sostanzialmente quindi, l'algoritmo cicla finché non trova la miglior variabile di decisione non ancora assegnata.

Se non la trova, next rimane indefinita con tutte le conseguenze del caso.

Si capisce dunque dall'algoritmo che nell'heap è memorizzato un valore di activity per tutte le variabili, anche quelle già assegnate o non di decisione.

Bisogna dunque evitare di buttar via una variabile non di decisione (dipendente) non assegnata, visto che a priori non sappiamo se ci sono ancora variabili di decisione candidate alla scelta.

La soluzione che abbiamo pensato è la seguente: memorizziamo la prima variabile di decisione non assegnata estratta dall'heap in next2: se non vi sono più variabili di decisione non assegnate next2 sarà la scelta, altrimenti ignora next2. L'algoritmo preciso è il seguente:

```

- next:=indef;
- next2:=indef;
- flag:=false;

- WHILE (next è indefinita || next è stata già assegnata ||
        next è una variabile di decisione)
    SE (l'heap è vuoto) ALLORA next:=indefinita
    ALTRIMENTI prendi la variabile migliore dall'heap e
        mettila in next
        SE (flag == false && next non è assegnata && next non è
            di decisione)
            ALLORA {next2 = next; flag = true;}
- SE (next è indefinita) next = next2

```

Appendice B: Resoconto dei test

SOCIAL GOLFER

Number of players: 12

Number of groups: 4

Number of weeks: 8

NOSTRO SOLVER

===== [Search Statistics] =====								
Conflicts	ORIGINAL			LEARNT			Progress	
	Vars	Clauses	Literals	Limit	Clauses	Lit/Cl		
=====								
0	353	78396	262240	26132	0	nan	0.000 %	
101	353	78396	262240	28745	101	131	35.991 %	
253	353	78396	262240	31619	253	136	35.991 %	
479	353	78396	262240	34781	479	129	35.991 %	
819	353	78396	262240	38259	819	130	35.991 %	
1327	353	78396	262240	42085	1327	125	35.991 %	
2086	353	78396	262240	46294	2086	124	35.991 %	
3225	353	78396	262240	50923	3225	117	35.991 %	
4933	353	78396	262240	56016	4933	113	35.991 %	
7496	353	78396	262240	61617	7496	101	35.991 %	
11340	353	78396	262240	67779	11340	97	35.991 %	
17106	353	78396	262240	74557	17106	91	35.991 %	
25755	353	78396	262240	82013	25755	86	35.991 %	
38730	353	78396	262240	90214	38730	80	35.991 %	
58191	353	78396	262240	99236	58191	78	35.991 %	
87383	353	78396	262240	109159	87383	75	35.991 %	
131175	353	78396	262240	120075	34944	67	35.991 %	
196859	353	78396	262240	132083	100628	67	35.991 %	
295385	353	78396	262240	145291	82728	62	35.991 %	
=====								
restarts	: 19							
conflicts	: 428909 (574 /sec)							
decisions	: 484645 (1.79 % random) (648 /sec)							
propagations	: 123765122 (165522 /sec)							
conflict literals	: 27970675 (48.86 % deleted)							
Memory used	: 75.37 MB							
CPU time	: 747.727 s							
UNSATISFIABLE								

SOLVER ORIGINALE

===== [Problem Statistics] =====								
Number of variables: 7424								
Number of clauses: 121800								
Parsing time: 0.05								

	1322		4752	78396	262240		42085	1322	135		35.991 %	
	2081		4752	78396	262240		46294	2081	155		35.991 %	
	3222		4752	78396	262240		50923	3222	166		35.991 %	
	4931		4752	78396	262240		56016	4931	169		35.991 %	
	7494		4752	78396	262240		61617	7494	173		35.991 %	
	11338		4752	78396	262240		67779	11338	173		35.991 %	
	17104		4752	78396	262240		74557	17104	170		35.991 %	
	25756		4752	78396	262240		82013	25756	170		35.991 %	
	38730		4752	78396	262240		90214	38730	168		35.991 %	
	58193		4752	78396	262240		99236	58193	165		35.991 %	
	87387		4752	78396	262240		109159	87387	162		35.991 %	
	131179		4752	78396	262240		120075	37851	141		35.991 %	
	196867		4752	78396	262240		132083	103539	144		35.991 %	
	295394		4752	78396	262240		145291	88980	126		35.991 %	
	443183		4752	78396	262240		159820	109704	129		35.991 %	

```

=====
restarts                : 20
conflicts               : 631837          (309 /sec)
decisions               : 852505          (1.66 % random) (417 /sec)
propagations            : 151628400       (74200 /sec)
conflict literals       : 84410288       (27.04 % deleted)
Memory used             : 184.70 MB
CPU time                : 2043.5 s
UNSATISFIABLE

```

SOCIAL GOLFER

Number of players: 12

Number of groups: 4

Number of weeks: 4

NOSTRO SOLVER

```

===== [ Search Statistics ] =====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals  |    Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |    409   285182   889576 |    95060           0   nan | 0.000 % |
=====
restarts                : 1
conflicts               : 21              (68 /sec)
decisions               : 590              (1.36 % random) (1915 /sec)
propagations            : 49556            (160886 /sec)
conflict literals       : 14399            (4.22 % deleted)
Memory used             : 29.47 MB
CPU time                : 0.308019 s
SATISFIABLE

```

SOLVER ORIGINALE

```

===== [ Search Statistics ] =====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals  |    Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |   14552   285182   889576 |    95060           0   nan | 0.000 % |
|          100 |   14552   285182   889576 |   104566          100  112 | 27.298 % |
=====
restarts                : 2
conflicts               : 135              (312 /sec)
decisions               : 52589            (1.37 % random) (121726 /sec)

```

```

propagations          : 337283          (780699 /sec)
conflict literals     : 15968           (2.43 % deleted)
Memory used           : 28.61 MB
CPU time               : 0.432027 s
SATISFIABLE

```

ROSTERING

```

c Number of employees: 24
c Number of slots in each day: 4
c Number of night slots: 2
c Min number of employees that must be at work in each slot: 3
c Min number of break slots: 2
c Min number of working slots: 2

```

NOSTRO SOLVER

```

===== [ Search Statistics ] =====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           | Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|         0 |    673   257508   703744 |   85836      0    nan | 0.000 % |
|        101 |    673   257508   703744 |   94419     101   2975 | 0.000 % |
|        251 |    673   257508   703744 |  103861     251   3315 | 0.000 % |
|        476 |    673   257508   703744 |  114247     476   4325 | 0.000 % |
=====

restarts              : 4
conflicts              : 510              (111 /sec)
decisions              : 2301              (1.69 % random) (503 /sec)
propagations           : 811329            (177290 /sec)
conflict literals      : 2227232           (3.45 % deleted)
Memory used            : 34.31 MB
CPU time                : 4.57629 s
SATISFIABLE

```

SOLVER ORIGINALE

```

===== [ Search Statistics ] =====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           | Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|         0 |   66440   257508   703744 |   85836      0    nan | 0.000 % |
|        102 |   66440   257508   703744 |   94419     102   4312 | 0.000 % |
|        252 |   66440   257508   703744 |  103861     252   5071 | 0.000 % |
=====

restarts              : 3
conflicts              : 260              (285 /sec)
decisions              : 38919              (1.37 % random) (42672 /sec)
propagations           : 340737            (373592 /sec)
conflict literals      : 1306118           (0.10 % deleted)
Memory used            : 30.09 MB
CPU time                : 0.912057 s
SATISFIABLE

```


SOCIAL GOLFER
number of players = 10
number of groups = 5
number of weeks = 10

SOLVER ORIGINALE

===== [Search Statistics] =====									
Conflicts		ORIGINAL				LEARNT		Progress	
		Vars	Clauses	Literals		Limit	Clauses	Lit/Cl	
=====									
0		1980	57245	212490		19081	0	nan	0.000 %
100		1980	57245	212490		20989	100	10	28.000 %
251		1980	57245	212490		23088	251	20	28.000 %
476		1980	57245	212490		25397	476	26	28.000 %
814		1980	57245	212490		27937	814	29	28.000 %
1322		1980	57245	212490		30731	1322	31	28.000 %
2082		1980	57245	212490		33804	2082	32	28.000 %
3221		1980	57245	212490		37184	3221	32	28.000 %
4931		1980	57245	212490		40903	4931	32	28.000 %
7494		1980	57245	212490		44993	7494	32	28.000 %
11339		1980	57245	212490		49492	11339	31	28.000 %
17105		1980	57245	212490		54442	17105	30	28.000 %
25754		1980	57245	212490		59886	25754	30	28.000 %
38728		1980	57245	212490		65875	38728	30	28.000 %
58190		1980	57245	212490		72462	58190	29	28.000 %
=====									
restarts		: 15							
conflicts		: 69048			(1723 /sec)				
decisions		: 80972			(1.78 % random) (2020 /sec)				
propagations		: 7261993			(181176 /sec)				
conflict literals		: 1955003			(16.33 % deleted)				
Memory used		: 23.32 MB							
CPU time		: 40.0825 s							
UNSATISFIABLE									

NOSTRO SOLVER

===== [Search Statistics] =====								
Conflicts	Vars	ORIGINAL		Limit	LEARNT		Progress	
		Clauses	Literals		Clauses	Lit/Cl		
0	451	57245	212490	19081	0	nan	0.000 %	
100	451	57245	212490	20989	100	31	28.000 %	
250	451	57245	212490	23088	250	30	28.000 %	
476	451	57245	212490	25397	476	33	28.000 %	
814	451	57245	212490	27937	814	33	28.000 %	
1320	451	57245	212490	30731	1320	34	28.000 %	
2081	451	57245	212490	33804	2081	34	28.000 %	
3221	451	57245	212490	37184	3221	35	28.000 %	
4930	451	57245	212490	40903	4930	37	28.000 %	
7492	451	57245	212490	44993	7492	37	28.000 %	
11336	451	57245	212490	49492	11336	38	28.000 %	
17102	451	57245	212490	54442	17102	38	28.000 %	
25753	451	57245	212490	59886	25753	39	28.000 %	
38727	451	57245	212490	65875	38727	39	28.000 %	
58189	451	57245	212490	72462	58189	40	28.000 %	
87385	451	57245	212490	79708	30002	38	28.000 %	
131174	451	57245	212490	87679	73791	39	28.000 %	
196862	451	57245	212490	96447	67981	37	28.000 %	

	295389		451	57245	212490		106092	87035	36		28.000 %	
	443179		408	45336	166816		116701	11396	26		33.091 %	

```

=====
restarts          : 20
conflicts         : 445112          (1514 /sec)
decisions         : 486418          (1.78 % random) (1655 /sec)
propagations      : 42362054        (144091 /sec)
conflict literals : 15696736        (22.99 % deleted)
Memory used       : 45.68 MB
CPU time          : 293.994 s
UNSATISFIABLE

```

SOCIAL GOLFER
Number of players: 12
Number of groups: 4
Number of weeks: 4

NOSTRO SOLVER

	Parsing time:	0.10	s	
--	---------------	------	---	--

```

=====
| Conflicts | ORIGINAL | LEARNT | Progress |
|           | Vars    | Clauses | Literals | Limit  | Clauses | Lit/C1 |
=====
|           | 0       | 968    | 202972   | 791032 | 67657  | 0      | nan    | 0.000 % |
=====
restarts          : 1
conflicts         : 0                (0 /sec)
decisions         : 449              (1.78 % random) (2159 /sec)
propagations      : 2304             (11076 /sec)
conflict literals : 0                ( nan % deleted)
Memory used       : 19.71 MB
CPU time          : 0.208013 s

```

SATISFIABLE

SOLVER ORIGINALE

```

=====
|
| Number of variables: 2304
| Number of clauses: 287624
| Parsing time: 0.11 s
|
=====
| Conflicts | ORIGINAL | LEARNT | Progress |
|           | Vars    | Clauses | Literals | Limit  | Clauses | Lit/C1 |
=====
|           | 0       | 1936   | 202972   | 791032 | 67657  | 0      | nan    | 0.000 % |
=====
restarts          : 1
conflicts         : 0                (0 /sec)
decisions         : 445              (1.12 % random) (1918 /sec)
propagations      : 2304             (9930 /sec)
conflict literals : 0                ( nan % deleted)
Memory used       : 18.71 MB
CPU time          : 0.232014 s

```

SATISFIABLE

SOCIAL GOLFER

Number of players: 14

Number of groups: 7

Number of weeks: 10

NOSTRO SOLVER

```
| Parsing time:          0.12          s |
=====[ Search Statistics ]=====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |    911   242845   900250 |   80948         0    nan | 0.000 % |
=====
restarts           : 1
conflicts          : 69          (319 /sec)
decisions          : 4890        (1.72 % random) (22638 /sec)
propagations       : 64440       (298315 /sec)
conflict literals  : 4463        (6.57 % deleted)
Memory used        : 21.59 MB
CPU time           : 0.216013 s
```

SATISFIABLE

SOLVER ORIGINALE

```
=====[ Problem Statistics ]=====
|
| Number of variables: 7350
| Number of clauses: 299365
| Parsing time:      0.12          s
|
=====[ Search Statistics ]=====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |    5720   242845   900250 |   80948         0    nan | 0.000 % |
|          101 |    5720   242845   900250 |   89043        101    20 | 22.177 % |
|          251 |    5720   242845   900250 |   97947        251    22 | 22.177 % |
|          476 |    5720   242845   900250 |  107742        476    22 | 22.177 % |
|          813 |    5720   242845   900250 |  118516        813    22 | 22.177 % |
|         1319 |    5720   242845   900250 |  130368       1319    23 | 22.177 % |
=====
restarts           : 6
conflicts          : 1614        (1552 /sec)
decisions          : 177408      (1.36 % random) (170574 /sec)
propagations       : 1463743     (1407357 /sec)
conflict literals  : 37219       (3.03 % deleted)
Memory used        : 21.88 MB
CPU time           : 1.04007 s
```

SATISFIABLE

SOCIAL GOLFER**Number of players: 16****Number of groups: 8****Number of weeks: 12**

NOSTRO SOLVER

```
| Parsing time:          0.27          s |
=====[ Search Statistics ]=====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |   1441   593826  2224080 |   197942          0   nan | 0.000 % |
=====
restarts           : 1
conflicts          : 0                (0 /sec)
decisions          : 527              (1.71 % random) (1176 /sec)
propagations       : 13056            (29141 /sec)
conflict literals  : 0                ( nan % deleted)
Memory used        : 48.70 MB
CPU time           : 0.448028 s
```

SATISFIABLE

SOLVER ORIGINALE

```
=====[ Problem Statistics ]=====
|
| Number of variables: 13056
| Number of clauses:  708396
| Parsing time:       0.22          s
|
=====[ Search Statistics ]=====
| Conflicts |          ORIGINAL          |          LEARNT          | Progress |
|           |  Vars  Clauses Literals |   Limit  Clauses Lit/C1 |          |
=====
|           0 |   10440   593826  2224080 |   197942          0   nan | 0.000 % |
|          100 |   10440   593826  2224080 |   217736        100    18 | 20.037 % |
|          250 |   10440   593826  2224080 |   239509        250    32 | 20.037 % |
|          475 |   10440   593826  2224080 |   263460        475    25 | 20.037 % |
|          812 |   10440   593826  2224080 |   289806        812    25 | 20.037 % |
|         1318 |   10440   593826  2224080 |   318787       1318    23 | 20.037 % |
|         2078 |   10440   593826  2224080 |   350666       2078    25 | 20.037 % |
|         3217 |   10440   593826  2224080 |   385732       3217    26 | 20.037 % |
|         4925 |   10440   593826  2224080 |   424306       4925    28 | 20.037 % |
|         7487 |   10440   593826  2224080 |   466736       7487    29 | 20.037 % |
=====
restarts           : 10
conflicts          : 9190            (998 /sec)
decisions          : 1546498          (1.53 % random) (167868 /sec)
propagations       : 12287181          (1333740 /sec)
conflict literals  : 275456            (4.93 % deleted)
Memory used        : 52.42 MB
CPU time           : 9.21257 s
```

SATISFIABLE