

Ottimizzazione Garanti Accademici

Manuel Di Agostino *Università degli studi di Parma*
Parma, Italia

manuel.diagostino@studenti.unipr.it

Leonardo Ongari *Università degli studi di Parma*
Cremona, Italia

leonardo.ongari@studenti.unipr.it

Sommario—La gestione dell’assegnazione dei docenti di riferimento o garanti in ambito universitario è un compito complesso che coinvolge vari fattori organizzativi e un gran numero di dati. L’automazione di questo processo può semplificare notevolmente il lavoro amministrativo e migliorare l’efficienza operativa delle università. È stato sviluppato un sistema basato su *Answer Set Programming* (ASP), un paradigma logico adatto alla risoluzione di problemi combinatori complessi. Utilizzando *Python* e *Clingo*, un potente solver ASP, è stata progettata una soluzione capace di identificare automaticamente i docenti di riferimento, a partire da un insieme di dati specifici. Il sistema sviluppato è descritto nei suoi dettagli tecnici, con un focus sulla modellazione logica, l’implementazione e l’analisi della complessità computazionale. I risultati ottenuti sono discussi insieme alle potenzialità di estensione del sistema.

Keywords—Answer Set Programming, Ottimizzazione, Programmazione Dichiarativa, Clingo

I. INTRODUZIONE

L’identificazione dei docenti di riferimento o garanti per uno specifico corso di studi rappresenta un processo che annualmente coinvolge le università italiane. Tale compito può risultare complesso, specialmente in presenza di strutture organizzative articolate e di grandi volumi di dati. La necessità di automatizzare e ottimizzare questa ricerca è quindi cruciale per migliorare l’efficienza delle attività amministrative e accademiche.

In questo progetto, il problema è stato affrontato utilizzando *Answer Set Programming* (ASP), un paradigma di programmazione logica dichiarativa particolarmente adatto alla risoluzione di problemi combinatori complessi. L’implementazione è stata realizzata con l’ausilio di *Python* [1] e *Clingo* [2], un solver open source ASP che combina il modello di programmazione logica con strumenti di ottimizzazione efficienti.

L’obiettivo principale è stato quello di progettare e implementare un sistema che, a partire da un insieme di dati resi disponibili dagli uffici di competenza, consenta di individuare in maniera automatica i docenti di riferimento o garanti in base a criteri specifici. La relazione descrive le fasi del lavoro, dall’analisi dei requisiti del problema alla modellazione logica, presentando i dettagli dell’implementazione concreta e un’analisi sulla sua complessità computazionale. Infine, vengono discussi i risultati ottenuti e le possibili estensioni del progetto.

II. BACKGROUND

A. Motivazioni

Attualmente, l’Università di Parma gestisce l’assegnazione dei docenti in modo manuale, affrontando il processo in maniera incrementale per ciascun corso di laurea. Il personale incaricato impiega settimane per ottenere una versione soddisfacente della distribuzione, basandosi frequentemente su preferenze informali e criteri non documentati. Questo approccio risulta poco flessibile e difficilmente adattabile a nuove esigenze. Inoltre, presenta significative limitazioni, come la difficoltà nel gestire situazioni complesse e l’incapacità di ottimizzare il processo in tempo reale, rendendo il sistema poco efficiente e reattivo ai cambiamenti.

B. Answer Set Programming

L’Answer Set Programming (ASP) è un paradigma di programmazione logica dichiarativa, particolarmente adatto per risolvere problemi complessi di natura combinatoria che richiedono soluzioni flessibili e ottimizzate. A differenza della programmazione imperativa tradizionale, ASP si concentra sulla descrizione del *cosa* deve essere risolto piuttosto che su *come* farlo, utilizzando una forma di logica che rappresenta le conoscenze del problema e le sue restrizioni (*vincoli*).

ASP si basa sulla teoria degli *answer sets*, ossia un insieme di atomi letterali consistenti con le regole e i fatti che costituiscono il programma. Il compito del solver ASP è quello di trovare gli insiemi di valori che risolvono il sistema di equazioni logiche, fornendo così soluzioni ottimali o ammissibili.

L’uso di questo paradigma di programmazione è particolarmente indicato in ambiti in cui sono presenti vincoli complessi, preferenze multiple e soluzioni che devono rispettare determinati criteri. ASP permette di modellare in modo naturale problemi che coinvolgono l’ottimizzazione, la pianificazione, e la ricerca di soluzioni in scenari combinatori, in cui le variabili e le relazioni tra esse sono numerose e intricate.

C. Il solver

Clingo [2] è un solver open-source per ASP, sviluppato dal gruppo Potassco. È uno degli strumenti più potenti e diffusi per risolvere problemi complessi di ottimizzazione e combinazione, combinando un motore di inferenza logica con capacità avanzate di ottimizzazione. Nel nostro progetto, è stato integrato direttamente in *Python* utilizzando le API *Python* ufficiali


```

60     di_riferimento(settore(Settore), corso(
        Corso))
61 } :-
62     corso(Corso),
63     min_riferimento(R, corso(Corso)).
64
65 #show garante/2.

```

Codice 1. Codice ASP del file main.lp.

Le preferenze (Cod. 2) sono state espresse tramite l'utilizzo di *weak constraint*. In particolare, sono stati definiti quattro livelli di priorità¹ sui quali intervenire:

- priorità 4: massimizzare l'assegnazione dei presidenti di corso come garanti;
- priorità 3: massimizzare il numero di corsi per i quali è soddisfatto il predicato *ideale*/1, dove i garanti sono esclusivamente docenti a contratto indeterminato;
- priorità 2: massimizzare l'impiego di docenti a contratto indeterminato come garanti;
- priorità 1: minimizzare il numero di corsi per i quali è soddisfatto il predicato *non_ideale*/1, i cui garanti comprendono almeno un ricercatore e/o un docente a contratto a tempo determinato.

```

1 #minimize{
2     -1@4,
3     Matricola :
4         garante(docente(Matricola), corso(
5             Corso)),
6         presidente(docente(Matricola),
7             corso(Corso))
8 }.
9
10 #minimize{
11     -1@2,
12     Matricola :
13         garante(docente(Matricola), corso(
14             Corso)),
15         indeterminato(docente(Matricola))
16 }.
17
18 ideale(corso(Corso)) :-
19     N=#count{
20         docente(Matricola) :
21             garante(docente(Matricola), corso(
22                 Corso)),
23             indeterminato(docente(Matricola))
24     },
25     corso(Corso),
26     max_garanti(Max, corso(Corso)),
27     N=Max.
28
29 #minimize{
30     -1@3,
31     ideale(corso(Corso)) :
32         ideale(corso(Corso))
33 }.
34
35 non_ideale(corso(Corso)) :-
36     N=#count{
37         docente(Matricola) :
38             garante(docente(Matricola), corso(
39                 Corso)),
40             indeterminato(docente(Matricola))
41     },
42     corso(Corso),
43     max_garanti(Max, corso(Corso)),
44     N<Max.

```

¹Si ricorda che l'ordine di importanza è inverso rispetto al livello di priorità indicato.

```

40 non_ideale(corso(Corso)) :-
41     N=#count{
42         docente(Matricola) :
43             garante(docente(Matricola), corso(
44                 Corso)),
45             ricercatore(docente(Matricola))
46     },
47     corso(Corso),
48     max_garanti(Max, corso(Corso)),
49     N>0.
50
51 non_ideale(corso(Corso)) :-
52     N=#count{
53         docente(Matricola) :
54             garante(docente(Matricola), corso(
55                 Corso)),
56             contratto(docente(Matricola))
57     },
58     corso(Corso),
59     max_garanti(Max, corso(Corso)),
60     N>0.
61
62 #minimize{
63     1@1,
64     non_ideale(corso(Corso)) :
65         non_ideale(corso(Corso))
66 }.

```

Codice 2. Codice ASP del file preferenze.lp.

C. Spazio delle soluzioni

Si analizza ora la complessità computazionale in termini di possibili configurazioni generate candidate ad essere soluzioni.

```

1 scelta(docente(Matricola), corso(Corso)) :-
2     docente(Matricola),
3     insegna(docente(Matricola), insegnamento(_,
4         corso(Corso))).
5
6 % possibili garanti
7 M{
8     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
9         scelta(docente(Matricola), corso(Corso))
10 }N :-
11     min_garanti(M, corso(Corso)),
12     max_garanti(N, corso(Corso)),
13     corso(Corso),
14     afferisce(corso(Corso), categoria_corso(
15         Categoria)).

```

Codice 3. Frammento del file main.lp.

Nel Cod. 3 è illustrata la regola che controlla i garanti generati. Per ciascun corso di studi (95 in totale), esiste una sola versione ground che rende veri i predicati presenti nel corpo della regola; questo significa che il corpo verrà attivato esattamente una volta. Inoltre M e N, rispettivamente minimo e massimo richiesti, coincidono; quindi l'aggregato presente in testa itera sulle possibili scelte per un determinato corso, costruendo insiemi di esattamente N elementi. Indicati con Δ il numero medio delle possibili scelte ottenute da ogni corso e con k il numero medio di garanti richiesti, si ottiene che questa regola genera circa

$$|Corsi| \cdot \binom{\Delta}{k} = 95 \cdot \frac{\Delta!}{k! \cdot (\Delta - k)!}$$

possibili answer set. In media risultano $\Delta = 39$ e $k = 10$, ossia circa

$$95 \cdot \frac{39!}{10! \cdot 29!} = 95 \cdot \frac{39 \cdot 38 \cdot \dots \cdot 30}{10!} \approx 6 \cdot 10^{10}$$

risultati. Lo spazio delle alternative da considerare cresce dunque fattorialmente rispetto al numero medio di insegnanti per ciascun corso.

L'impiego di vincoli espressi tramite aggregati consente di escludere una significativa quantità di answer set non validi. Ad esempio, la seguente regola:

```
1 % un docente e' scelto al piu' una volta
2 0{
3     garante(docente(Matricola), corso(Corso2))
4     :
5     garante(docente(Matricola), corso(Corso2)),
6     Corso1=Corso2
7 }0 :-
8     garante(docente(Matricola), corso(Corso1)).
```

Codice 4. Frammento del file main.lp.

esclude tutti gli answer set in cui un docente risulta selezionato come garante per più di un corso.

Le regole riportate nel Cod. 5 stabiliscono invece limiti massimi e/o minimi per le sottocategorie di docenza, differenziate in base al tipo di contratto.

```
1 % almeno X garanti a tempo indeterminato
2 X{
3     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
4     garante(docente(Matricola), corso(Corso)),
5     indeterminato(docente(Matricola))
6 }M :-
7     min_indeterminato(X, corso(Corso)),
8     max_garanti(M, corso(Corso)),
9     corso(Corso).
10
11 % al piu' X garanti ricercatore
12 {
13     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
14     garante(docente(Matricola), corso(Corso)),
15     ricercatore(docente(Matricola))
16 }X :-
17     max_ricercatori(X, corso(Corso)),
18     corso(Corso).
19
20 % al piu' X garanti a contratto
21 {
22     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
23     garante(docente(Matricola), corso(Corso)),
24     contratto(docente(Matricola))
25 }X :-
26     max_contratto(X, corso(Corso)),
27     corso(Corso).
```

Codice 5. Frammento del file main.lp.

IV. RISULTATI

A. Punti chiave

In questa sezione vengono esposti i principali indicatori di qualità relativi ai risultati ottenuti in varie casistiche.

Un primo fattore caratterizzante è emerso valutando le 4 preferenze espresse tramite i weak constraint. La generazione di Answer Set, tenuto conto di tutti i vincoli, risulta molto esosa e il programma non è in grado di fornire il risultato ottimo in tempo utile. Nonostante non sia possibile garantire la produzione della soluzione migliore a causa dei tempi di esecuzione, le soluzioni fornite dal programma sono da considerare corrette ed esaustive, in termini di configurazioni dei docenti. A questo proposito è stato introdotto un limite di tempo di 5 secondi per fermare il risolutore e procedere con l'analisi dell'output.

B. Preferenze

È possibile ottenere risultati ottimali in tempi brevi (qualche secondo) eliminando alcune preferenze, per facilitare il processo di ottimizzazione. In particolare, si raggiungono prestazioni elevate se vengono tenuti in considerazione solo i vincoli relativi ai presidenti e ai professori a tempo indeterminato. Gli esempi riportati in questa sezione sono stati svolti secondo questa logica.

C. Input ridotto

I primi test sono stati eseguiti ponendo come obiettivo la generazione di configurazioni solo per corsi di studio singoli o a coppie, per verificare rapidamente la correttezza dei risultati. Per fare un esempio pratico, il Corso di Laurea Triennale in Informatica (codice 3027) offre 26 insegnamenti, distribuiti su 20 docenti. La categoria del corso e le numerosità di immatricolazioni richiedono la presenza di almeno 9 garanti, tra cui:

- non meno di 5 professori a tempo indeterminato;
- non più di 4 ricercatori;
- non più di 2 professori a contratto.

Tabella I
GARANTI GENERATI PER IL CORSO 3027.

Docente	Matricola	SSD 2015
Dal Palù A.	6625	INF/01
De Filippis C.	34499	MAT/05
Bonnici V.	34181	INF/01
Guardasoni C.	6801	MAT/08
Benini A.	26131	MAT/03
De Pietri R.	5536	FIS/02
Zaffanella E.	5602	INF/01
Bergenti F.	204741	INF/01
Bagnara R.	5145	INF/01

La soluzione ottimale, in questo caso, viene generata in meno di 1 secondo. Nonostante l'esempio sia banale, i vincoli imposti sono stati rispettati e la soluzione è facilmente consultabile da parte dell'utente.

Eccezioni di rilievo: Per il Corso di Laurea Triennale in Chimica (codice 3024), il numero di insegnamenti (e di conseguenza il numero di docenti) è molto alto; in particolare, si riscontra un elevato numero di professori con contratto a tempo indeterminato. In queste casistiche, il programma finisce per valutare una quantità elevatissima di modelli, potenzialmente ottimi, tutti tra loro equivalenti. Per questo motivo il solver potrebbe evolvere in una situazione di "stallo", non riuscendo a dimostrare di aver trovato un modello ottimale. Nel Cod. 6 è riportato l'output in questione, da cui è possibile notare come la maggior parte del tempo di risoluzione sia impiegato nella ricerca (senza successo) di un modello migliore. Il tempo indicato nel campo *Unsat* indica, infatti, il tempo trascorso tra l'istante in cui è stato trovato l'ultimo modello e la terminazione [5]. Sono riportati, cambiati di segno, i valori di ottimizzazione raggiunti, ovvero 1 (presidente) e 9 (professori a tempo indeterminato), che rappresentano i valori migliori per il corso di laurea in questione.

```

Models      : 6
Optimum     : yes
Optimization : -1 -9
Calls       : 1
Time        : 76.021s
              (Solving: 76.01s
               1st Model: 0.00s
               Unsat: 76.00s)
CPU Time    : 75.992s

```

Codice 6. Statistiche clingo per il corso 3024.

Anche per questo motivo, è stato introdotto l'utilizzo di un *timer* all'interno del codice Python, della durata di 5 secondi. Nei test eseguiti, questo limite si è rivelato sufficiente per fornire soluzioni che rispettassero i vincoli prestabiliti.

D. Input completo

La discrepanza tra i due esempi riportati nei test sui corsi singoli mette in mostra la complessità del modello, tipica dei problemi affrontati tramite il paradigma di programmazione Answer Set.

Un'ulteriore conferma si ottiene con l'esecuzione del programma tenendo in considerazione tutti i corsi dell'ateneo. La ricerca del modello ottimo si conclude, infatti, quasi in maniera istantanea, contrariamente a quanto ci si possa aspettare. L'ipotesi è che avere più corsi e professori a disposizione renda alcune soluzioni meno ottimali in maniera naturale, alleggerendo il carico di lavoro dell'ottimizzatore.

```

Models      : 196
Optimum     : yes
Optimization : -76 -705
Calls       : 1
Time        : 0.800s
              (Solving: 0.65s
               1st Model: 0.36s
               Unsat: 0.00s)
CPU Time    : 0.714s

```

Codice 7. Statistiche clingo per tutti i corsi.

Massimizzazione delle preferenze: Utilizzando tutti i vincoli presenti nel file delle preferenze, si ottengono configurazioni più specifiche, in base alle proprietà descritte in dettaglio alla sezione III-B. Nel Cod. 8 viene mostrato un esempio, con un limite di tempo impostato a 5 secondi. Si notano alcune proprietà a riguardo:

- la risoluzione richiede in generale più tempo;
- i livelli di ottimizzazione raggiunti relativi a presidenti e professori a tempo indeterminato non cambiano di molto rispetto all'esempio mostrato nel Cod. 7;
- il numero di corsi per i quali risulta vero il predicato `ideale/1` (43 corsi) è leggermente inferiore alla sua controparte `non_ideale/1` (52 corsi).

```

TIME LIMIT  : 1
Models      : 238+
Optimum     : unknown
Optimization : -68 -43 -702 52
Calls       : 1
Time        : 5.003s
              (Solving: 4.82s
               1st Model: 1.38s
               Unsat: 0.00s)
CPU Time    : 4.870s

```

Codice 8. Statistiche clingo per tutti i corsi con preferenze massime.

V. CONCLUSIONE

L'esperimento descritto ha dimostrato l'efficacia dell'approccio basato su Answer Set Programming per affrontare il problema dell'individuazione automatica dei garanti accademici. Grazie all'uso di Clingo e Python, è stato possibile implementare un sistema in grado di analizzare un grande volume di dati e di risolvere un problema complesso in tempi computazionalmente accettabili.

I risultati ottenuti dimostrano come l'approccio adottato abbia soddisfatto pienamente i criteri richiesti, garantendo una selezione accurata e conforme alle specifiche definite. La modellazione logica, combinata con la capacità di ASP di gestire vincoli complessi e criteri di ottimizzazione, si è dimostrata uno strumento indispensabile per affrontare questo problema.

Nonostante il successo del sistema, permangono alcune aree di miglioramento. Ad esempio, l'introduzione della possibilità che un docente possa essere garante per due corsi di studio con un peso proporzionale (0,5 per ciascuno) potrebbe rendere il sistema più flessibile, ma al costo di un aumento del tempo di risoluzione. Inoltre, è necessaria la creazione di una base dati centralizzata, aggiornata e accessibile in tempo reale; ciò richiederebbe una ristrutturazione del codice Python esistente ma si avrebbe il vantaggio di operare su dati completi e aggregati. Sarebbe altresì opportuno sviluppare un'interfaccia utente per rendere il sistema più accessibile e facile da utilizzare per il personale accademico.

In conclusione, il progetto rappresenta un primo passo promettente verso l'automazione intelligente delle attività accademiche. L'adozione futura di soluzioni avanzate, quali una maggiore integrazione con i sistemi di gestione universitaria e l'uso di tecnologie complementari, potrebbe ampliare ulteriormente l'applicabilità e l'impatto di questo lavoro.

RIFERIMENTI BIBLIOGRAFICI

- [1] P. S. Foundation, "Python programming language," <https://www.python.org/>, 2024, accessed: 2024-12-19. [Online]. Available: <https://www.python.org/>
- [2] M. Gebser, R. Kaminski, B. Kaufmann, and T. Schaub, "clingo: A grounder and solver for answer set programming," <https://github.com/potassco/clingo>, 2024, accessed: 2024-12-19. [Online]. Available: <https://github.com/potassco/clingo>
- [3] Potassco, "Clingo python api," 2024, accessed: 2024-12-19. [Online]. Available: <https://potassco.org/clingo/python-api/5.4/#>
- [4] U. di Parma, "U.O. Progettazione Didattica e Assicurazione della Qualità," 2024, accessed: 2024-12-19. [Online]. Available: <https://trasparenza.unipr.it/ugov/organizationunit/191497>
- [5] M. Gebser, R. Kaminski, B. Kaufmann, M. Lindauer, M. Ostrowski, J. Romero, T. Schaub, S. Thiele, and P. Wanko, "Potassco user guide," *Institute for Informatics, University of Potsdam, second edition edition*, vol. 69, 2015.