

# Ottimizzazione Garanti accademici

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

manuel.diagostino@studenti.unipr.it

Given Name Surname *dept. name of organization (of Aff.)*  
*name of organization (of Aff.)*

City, Country

email address or ORCID

**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 [3], le quali consentono di interagire facilmente con il solver all'interno di ambienti Python. Questa integrazione permette di automatizzare il processo di invocazione e gestione delle soluzioni, facilitando l'elaborazione dei dati e l'ottimizzazione delle assegnazioni in tempo reale.

#### D. Provenienza e contenuto dei dati di input

I dati di input sono stati forniti dall'U.O. Progettazione Didattica e Assicurazione della Qualità [4], in collaborazione con il prof. A. Dal Palù dell'Università di Parma. Questi includono un insieme di tabelle e documenti eterogenei, comprendenti le coperture dei corsi per l'anno accademico corrente, l'elenco del personale docente e le informazioni relative alle immatricolazioni nei corsi di laurea. L'elaborazione è stata effettuata utilizzando Python e si è rivelata particolarmente complessa a causa dell'assenza di una sorgente dati unica e centralizzata.

### III. MODELLAZIONE DEL PROBLEMA

#### A. Esempio giocattolo

#### B. Strutturazione della soluzione

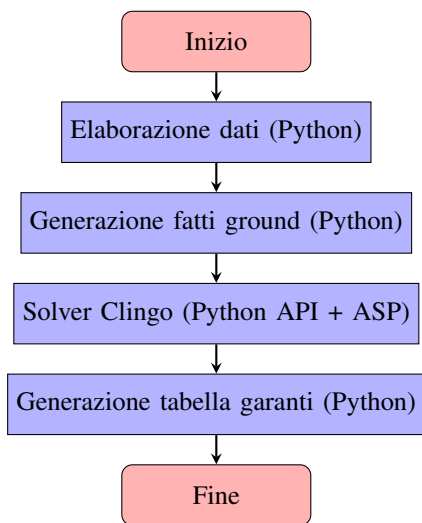


Figura 1. Pipeline del processo di assegnazione dei garanti.

In Fig. 1 è illustrata la pipeline di lavoro. Prima dell'elaborazione automatica dei dati, è stato necessario effettuare una normalizzazione manuale. Questo passaggio ha permesso di uniformare i formati e risolvere eventuali incongruenze nei dati forniti, facilitando così le fasi successive. La generazione dei fatti ground costituisce la base di conoscenza positiva, utilizzata dal programma ASP principale per calcolare gli answer set. Successivamente, il solver Clingo viene eseguito tramite Python e i risultati ottenuti vengono convertiti in formato tabellare per facilitarne la visualizzazione.

#### C. Implementazione

L'implementazione è stata progettata separando la logica principale per la generazione dei garanti accademici da

quella relativa alle preferenze specifiche. Tra le preferenze considerate figurano:

- assegnazione automatica del ruolo di garante al presidente del corso;
- massimizzazione del numero di docenti con contratto a tempo indeterminato;
- minimizzazione del numero di ricercatori e docenti a contratto coinvolti.

Nel Cod. 1 viene illustrato il codice di `main.lp`. Per questioni di ottimizzazione in fase di grounding si è preferito, ove possibile, utilizzare gli *aggregati* evitando così l'utilizzo della negazione esplicita.

```

1 % se garante allora insegna almeno una materia
2 1 {
3     insegnamento(I) : insegna(docente(Matricola),
4                           insegnamento(I), corso(Corso))
5 } :-
6     garante(docente(Matricola), corso(Corso)).
7 scelta(docente(Matricola), corso(Corso)) :-
8     docente(Matricola),
9     insegna(docente(Matricola), insegnamento(_),
10            corso(Corso)).
11 % numero garanti
12 M{
13     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
14     scelta(docente(Matricola), corso(Corso))
15 }N :-
16     min_garanti(M, corso(Corso)),
17     max_garanti(N, corso(Corso)),
18     corso(Corso),
19     afferisce(corso(Corso), categoria_corso(
20         Categoria)).
21 % almeno X garanti a tempo indeterminato
22 X{
23     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
24     garante(docente(Matricola), corso(Corso)),
25     indeterminato(docente(Matricola))
26 }M :-
27     min_indeterminato(X, corso(Corso)),
28     max_garanti(M, corso(Corso)),
29     corso(Corso),
30     afferisce(corso(Corso), categoria_corso(
31         Categoria)).
32 % al piu' X garanti ricercatore
33 % (analogo al precedente, senza minimo)
34
35 % al piu' X garanti a contratto
36 % (analogo al precedente, senza minimo)
37
38 % un docente scelto al piu' una volta
39 1 {
40     garante(docente(Matricola), corso(Corso2)) :
41     corso(Corso2),
42     afferisce(corso(Corso2), categoria_corso(
43         Categoria2))
44 } 1 :-
45     garante(docente(Matricola), corso(Corso1)),
46     afferisce(corso(Corso1), categoria_corso(
47         Categoria1)).
48 R {
49     garante(docente(Matricola), corso(Corso)) :
50     garante(docente(Matricola), corso(Corso)),
51     afferisce(docente(Matricola), settore(Settore))
52 },
53     di_riferimento(settore(Settore), corso(Corso))
54 } :-
  
```

```

53 corso(Corso),
54 min_riferimento(R, corso(Corso)).
55
56 #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 priorità<sup>1</sup> 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.
45
46 #minimize{
47   1@1,

```

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

```

43 non_ideale(corso(Corso)) :
44 non_ideale(corso(Corso))
45 }.

```

Codice 2. Codice ASP del file preferenze.lp.

#### D. 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 insieme di esattamente *N* elementi. Indicati con  $\Delta$  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

#### V. CONCLUSIONE

#### 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>