

# Relazione Elaborato

WalkSAT e problemi SAT casuali

## Studente

- Nome: Alessio Falai
- Matricola: 6134275
- E-mail: [alessio.falai@stud.unifi.it](mailto:alessio.falai@stud.unifi.it)

## Prima parte

*Nella prima parte di questo elaborato si scrive un programma (in un linguaggio di programmazione a scelta) che genera formule  $k$ -CNF in logica proposizionale modo uniformemente casuale, come esposto in classe e descritto in R&N 2009 §7.6.3. In particolare, dato il numero di simboli proposizionali,  $n$ , il numero di clausole,  $m$ , e la lunghezza di clausola,  $k$ , si generano formula tali che: (1) ogni clausola ha esattamente  $k$  letterali (ossia si rifiuta una clausola se contiene letterali duplicati), (2) ogni clausola è non banale (cioè non è una tautologia), e (3) tutte le clausole sono distinte. I letterali devono essere estratti da una distribuzione uniforme sui  $2n$  letterali possibili.*

Per l'implementazione di questa prima parte è stata scritta una classe `KCNF`, contenuta nel file `kcnf.py`. La classe prevede l'utilizzo di due strutture dati principali, `literals` e `clauses`, istanziate utilizzando le collezioni `list` e `set`, rispettivamente. Nel costruttore `__init__(k, m, n)` viene specificato il seguente ordine di esecuzione:

1. `generate_literals(n)`: La funzione prende in input il parametro  $n$  che rappresenta il numero di simboli proposizionali della formula da generare e restituisce la lista formata dai  $2n$  possibili letterali, dove con letterale si intende un simbolo proposizionale o la sua negazione. Ciascun simbolo è rappresentato da una o più lettere maiuscole, generate intuitivamente in questo modo:  $A, B, \dots, Z, AA, AB, \dots, AZ, BA, BB, \dots, BZ, \dots, ZZ, AAA, \dots$ , e così via. La funzione che si occupa della generazione dei simboli è `next_symbol(current)` che, dato il simbolo attuale in input, restituisce il prossimo simbolo, come illustrato sopra.
2. `generate_clauses(k, m, n)`: La funzione prende in input i parametri  $k, m, n$  e restituisce una formula casuale  $k$ -CNF( $m, n$ ) sotto forma di insieme di clausole, dove con clausola si intende una disgiunzione di letterali e con insieme di clausole una congiunzione tra clausole. La funzione è stata implementata con due cicli `while` annidati, in cui il ciclo più esterno controlla che il numero di clausole dell'insieme sia esattamente  $m$  e quello più interno

controlla che la lunghezza di ogni clausola sia proprio  $n$  e che tale clausola non sia una tautologia. Nel ciclo più interno viene estratto in modo casuale, senza rimessa, un campione di  $k$  letterali, da una distribuzione uniforme sui  $2^n$  letterali possibili (Funzione `numpy.random.choice`). Dopodichè, viene creata una clausola, implementata con la struttura `frozenset`, contenente quei  $k$  letterali estratti. A questo punto, viene controllata la lunghezza della clausola e la sua validità. Nel caso in cui la clausola abbia cardinalità strettamente minore di  $k$  oppure<sup>1</sup> la clausola sia una tautologia, questa viene scartata. Il procedimento viene ripetuto finchè l'insieme di clausole non ne contiene esattamente  $m$ . L'utilizzo delle strutture dati di tipo `set` e `frozenset` consente di automatizzare il processo di distinzione dei letterali presenti in una clausola. Nella funzione `generate_clauses` è inoltre presente un quarto parametro di input `max_time`, il cui valore di default è 2000 millisecondi. Tale parametro viene utilizzato per definire un limite superiore nel tempo che la funzione può impiegare a generare l'insieme di clausole e risulta utile, per esempio, quando è molto probabile che vengano generate delle tautologie, cioè quando  $n$  è piccolo.

## Seconda parte

*Nella seconda parte, si implementa l'algoritmo WalkSAT esposto in classe e descritto in R&N 2009 §7.6.2 e lo si applica a diversi problemi SAT generati casualmente dal programma preparato nella prima parte dell'elaborato. Si visualizzino i risultati come nella Figura 7.19 del libro di testo (ignorando il caso della procedura DPLL per la Figura 7.19b).*

Per l'implementazione di questa seconda parte è stata scritta una classe `WalkSAT`, contenuta nel file `walksat.py`. La classe prevede l'utilizzo di due strutture dati principali, `clauses` e `model`, istanziate utilizzando le collezioni `set` e `dict`, rispettivamente. Nel costruttore `__init__` (`clauses`) viene specificato il seguente ordine di esecuzione:

1. `get_model()`: La funzione si occupa di estrarre tutti i simboli dall'insieme di clausole `clauses` passato al costruttore e di popolare la struttura dati `model` con tali simboli, come chiavi, e con una scelta casuale (Funzione `numpy.random.randint`) tra i valori `True/False`, come valori.

Dopo aver creato un'istanza della classe `WalkSAT` è possibile richiamare su tale oggetto la seguente funzione:

- `solve()`: La funzione prende in input i parametri opzionali `max_flips` e `p`, i cui valori di default sono 1000 e 0.5, rispettivamente. Se l'algoritmo restituisce un modello per la formula in esame allora tale formula è soddisfacibile, mentre se

---

<sup>1</sup> In questo caso, la disgiunzione viene utilizzata in modo non esclusivo.

ritorna *FAILURE* non si può sapere se la formula è insoddisfacibile oppure<sup>2</sup> se l'algoritmo ha bisogno di più tempo per processarne un modello. La funzione è implementata con un ciclo `for`, che permette di iterare  $max\_flips$  volte. Possiamo considerare l'algoritmo come una sorta di ricerca locale di tipo *hill climbing*, la cui funzione di valutazione `unsatisfied_clauses()` conta il numero di clausole non soddisfatte. A ogni iterazione, l'algoritmo seleziona una clausola non soddisfatta in modo uniformemente casuale (Funzione `get_random_clause()`) e cambia il valore di verità di uno dei suoi simboli. Ci sono due modi per scegliere tale simbolo. Il primo, effettuato con probabilità  $p$ , sceglie un simbolo in modo uniformemente casuale fra tutti i simboli presenti nella clausola (Funzione `get_random_symbol(clause)`). Il secondo, effettuato con probabilità  $1 - p$ , sceglie un simbolo che minimizza il numero di clausole non soddisfatte nel nuovo stato (Funzione `get_maximizing_symbol(clause)`).

Il file `randomkcnfsolver.py` contiene le funzioni utilizzate per applicare ciò che è stato implementato nelle classi sopra-descritte. In particolare:

1. `model(k, m, n, max_flips, p)`: La funzione prende in input i parametri necessari a creare in modo casuale una singola formula  $k - CNF(m, n)$ , utilizzando un'istanza della classe *KCNF* sopra-descritta, e restituisce un modello che la soddisfa oppure *FAILURE*, in base ai valori ritornati dalla funzione `solve()` della classe *WalkSAT*.

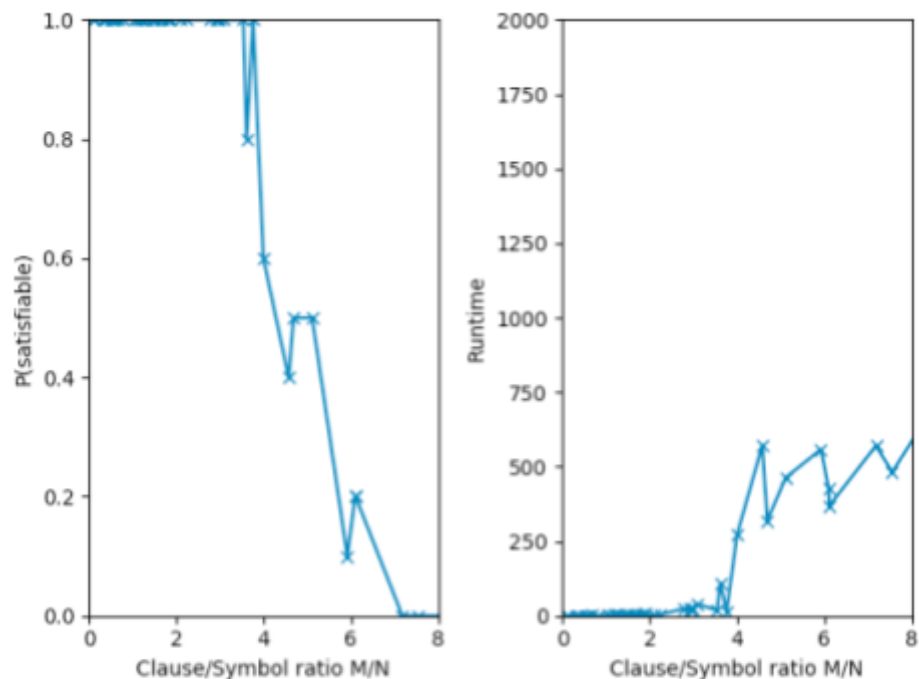
```
% python3 randomkcnfsolver.py -o model -k 3 -m 15 -n 5
Clauses set:
{frozenset({'-D', 'E', 'B'}), frozenset({'E', 'C', 'A'}), frozenset({'-B', '-D', 'A'}), frozenset({'D', 'E', 'B'}), frozenset({'D', 'C', '-A'}), frozenset({'E', 'A', 'B'}), frozenset({'-B', 'D', 'E'})
, frozenset({'-B', 'C', '-A'}), frozenset({'D', 'A', 'B'}), frozenset({'-C', '-A', 'B'}), frozenset({'-A', '-E', 'B'}), frozenset({'-D', 'C', 'B'}), frozenset({'-D', '-E', 'B'}), frozenset({'D', 'C', 'A'}), frozenset({'-B', 'D', 'C'})}
Model: {'E': False, 'A': True, 'B': True, 'C': True, 'D': True}
```

Funzione `model` che mostra una formula 3-CNF(15, 5) generata casualmente e un possibile modello che la soddisfa.

2. `plot(loops, tries, k, max_m_value, max_n_value, max_flips, p)`: La funzione prende in input i parametri necessari a creare due datasets. Il primo descrive la probabilità che una formula proposizionale  $k - CNF(m, n)$  generata casualmente, dove  $1 \leq m < max\_m\_value$  e  $k \leq n < max\_n\_value$ , con rapporto  $\frac{m}{n}$  sia soddisfacibile. Il secondo descrive il tempo necessario, in millisecondi, all'algoritmo *WalkSAT* per ritornare un output, data in input una formula proposizionale  $k - CNF(m, n)$  con rapporto  $\frac{m}{n}$  generata casualmente. I valori dei due datasets sono calcolati effettuando una media per ogni rapporto  $\frac{m}{n}$ . Il numero di diversi rapporti  $\frac{m}{n}$  generabili è specificato dal parametro `loops`, mentre il numero di diverse formule generabili con rapporto  $\frac{m}{n}$  è specificato

<sup>2</sup> In questo caso, la disgiunzione viene utilizzata in modo esclusivo.

dal parametro *tries* . La funzione restituisce due modelli affiancati, che rappresentano graficamente i datasets calcolati. Le 'x' sui grafici (marker) rappresentano i valori effettivamente calcolati.



Il grafico di sinistra mostra la probabilità che una formula 3-CNF generata casualmente sia soddisfacibile, come una funzione del rapporto  $m/n$ .

Il grafico di destra mostra il runtime medio di WalkSAT, calcolato su formule 3-CNF generate casualmente. Si può vedere che in questo caso i problemi più difficili hanno un rapporto  $m/n$  maggiore di circa 4.3.

```
$ python3 randomcnfsolver.py -l 50 -t 10
M = 46 / N = 27
Test #1
Test #2
Test #3
Test #4
Test #5
Test #6
Test #7
Test #8
Test #9
Test #10

M = 61 / N = 10
Test #1
Test #2
Test #3
Test #4
Test #5
Test #6
Test #7
Test #8
Test #9
Test #10

M = 64 / N = 23
Test #1
Test #2
Test #3
Test #4
```

Funzione *plot* in corso di esecuzione, con parametri *loops* = 50 e *tries* = 10, per un totale di 500 iterazioni.