SAT

Satisfacibilidad de una fórmula proposicional



Instituto de Computación - Facultad de Ingeniería

Agenda

Breve definición del problema del SAT

Importancia del problema del SAT

Problemas NP-Completos

Una solución "simple"

Métodos

Codificaciones en lógica proposicional

Sintaxis

Qué es una fórmula:

Vocabulario consiste de un conjunto P de variables proposicionales

Denotadas por p, q, r, \dots (ev. con subíndice)

Definimos el conjunto de fórmulas proposicionales sobre P

- I. Toda variable proposicional es una fórmula.
- II. Si F y G son fórmulas:
 - i. ¬F es una fórmula
 - ii. $(F \land G)$ es una fórmula
 - iii. (F v G) es una fórmula

Semántica

Damos valor de verdad a una fórmula interpretando las variables proposicionales

```
I: Vars --> \{0,1\}
```

Definimos una valuación val (F):

```
i. val(p) = I(p)
```

ii.
$$val(\neg F) = 1 - val(F)$$

iii.val (F
$$\Lambda$$
 G) = min {val(F), val(G)}

iv. val (F v
$$G$$
) = máx{val(F), val(G)}

Satisfacción, modelo

I satisface F , I | F si val (F) = 1

Decimos que I es un **modelo** de F

Ejemplo:

$$F=(p \land (\neg p \lor q))$$

Sea I1

$$11(p) = 1$$
, $11(q) = 0$

$$val(F) = min(1, max((1-1), 0) = min(1, 0) = 0$$

11 no satisface F

Satisfacción, modelo

I satisface F , I | F si val (F) = 1

Decimos que I es un modelo de F

Ejemplo:

$$F=(p \land (\neg p \lor q))$$

Sea 12

$$I2(p) = 1$$
, $I2(q) = 1$

$$val(F) = min(1, max((1-1), 1) = min(1, 1) = 1$$

12 satisface F

Representación en SAT

Principio del palomar: Tenemos m casillas y n palomas, Deseamos asignar palomas a casillas de modo que toda paloma esté asignada y ninguna casilla tenga más de una paloma.

Consideremos el problema para n=3, m=2

Nuestras variables son $\boldsymbol{p}_{_{i,j}}$, i ε {1,2,3}, j ε {1,2}

Representación en SAT

Nuestras variables son $p_{i,j}$, i \in {1,2,3}, j \in {1,2}

Representamos las restricciones

1.- Cada paloma está en alguna casilla:

 $(p_{1,1} \lor p_{1,2}) \land (p_{2,1} \lor p_{2,2}) \land (p_{3,1} \lor p_{3,2})$

Representación en SAT

Nuestras variables son $p_{i,j}$, i \in {1,2,3}, j \in {1,2}

Representamos las restricciones:

1.- Cada paloma está en alguna casilla:

$$(p1,1 \vee p1,2) \wedge (p2,1 \vee p2,2) \wedge (p3,1 \vee p3,2)$$

2.- Ninguna paloma está en más de una casilla:

$$(\neg p1,1 \lor \neg p1,2) \land (\neg p2,1 \lor \neg p2,2) \land (\neg p3,1 \lor \neg p3,2)$$

3.- Cada casilla tiene a lo sumo una paloma:

$$\neg(p1,1 \land p2,1) \land \neg(p1,1 \land p3,1) \land \neg(p2,1 \land p3,1) \land$$

$$\neg (p1,2 \land p2,2) \land \neg (p1,2 \land p3,2) \land \neg (p2,2 \land p3,2)$$

Representación en SAT

Nuestras variables son $p_{i,j}$, i \in {1,2,3}, j \in {1,2}

Representamos las restricciones

Nuestra fórmula es el and de todas las restricciones

$$(p1,1 \vee p1,2) \wedge (p2,1 \vee p2,2) \wedge (p3,1 \vee p3,2) \wedge (\neg p1,1 \vee \neg p1,2) \wedge (\neg p2,1 \vee \neg p2,2) \wedge (\neg p3,1 \vee \neg p3,2) \wedge (\neg p1,1 \wedge p2,1) \wedge \neg (p1,1 \wedge p3,1) \wedge \neg (p2,1 \wedge p3,1) \wedge \neg (p1,2 \wedge p2,2) \wedge \neg (p1,2 \wedge p3,2) \wedge \neg (p2,2 \wedge p3,2)$$

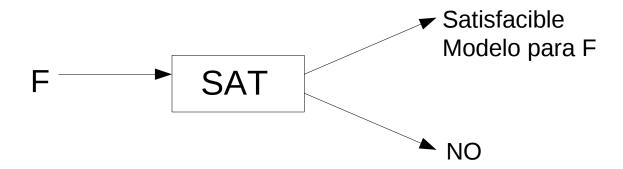
NO debe tener modelo

Forma Normal Conjuntiva

- Una fórmula está en Forma Normal Conjuntiva (FNC) si es una
 - · conjunción
 - · de disyuciones
 - · de literales
- · Ejemplo: $p \wedge (q \vee \neg r)$
- · La FNC es una forma clausal
- Un programa Prolog es una fórmula (1er orden) en FNC.

El problema SAT

- SAT : Satisfacibilidad de una fórmula proposicional.
 - Dada una fórmula F de la Lógica Proposicional (habitualmente en FNC):



Expresividad de SAT

→ Si deseamos saber si una fórmula F es siempre verdadera:

$$SAT(\neg F) = NO$$
 F es una tautología

→ Si deseamos saber si G | F

$$SAT(G \land \neg F) = NO$$

Expresividad de SAT

En muchos casos nos interesa que la fórmula sea satisfactible.

→ El modelo que SAT nos devuelve es la solución a un problema que codificamos en una fórmula proposicional.

→ Ejemplos:

- → Planificación
- → Optimización de código
- → Búsqueda en IA, juegos

Clase de complejidad NP

NP = Problemas de decisión resolubles por una máquina de Turing no determinista con una cota polinómica en la cantidad de pasos

NP = Problemas con orden polinómico de chequeo de una conjetura

SAT ε NP porque:

- Una valuación V puede ser conjeturada en |F| pasos
- → Testear si V | F es polinómico en el tamaño de F

Problemas NP-Completos

(Cook, The Complexity of Theorem Proving Procedures, 1971)

- *SAT es el primer problema para el cual se demostró que es NP-Completo
- O sea, todos los problemas de la clase NP reducen polinomialmente a SAT
- La demostración se hace mediante la reducción de una máquina de Turing no determinista polinómica a SAT.
- ·A partir de ahí se demuestra la NP-Completitud de muchos porblemas reduciendo a SAT

2 puntos importantes:

- La noción de reducción, la "universalidad" de SAT
- La equivalencia en complejidad de distintos problemas

Algunos problemas NP-COMPLETOS

SAT (Problema de satisfacibilidad booleana, para fórmulas en forma normal conjuntiva)

- 0-1 INTEGER PROGRAMMING (Problema de la Programación lineal entera)
- CLIQUE (Problema del clique)
- DIRECTED HAMILTONIAN CIRCUIT (Problema del circuito hamiltoniano dirigido)
- UNDIRECTED HAMILTONIAN CIRCUIT (Problema del circuito hamiltoniano no dirigido)

Wikipedia

Significado de NP-Completitud

- No se conoce un algoritmo polinómico para un problema NP-Completo
- Los mejores algoritmos tienen tiempo exponencial (peor caso).
- Sin embargo, en la práctica, el peor caso no suele ocurrir.
- Los algoritmos actuales de SAT resuelven instancias de millones de dáusulas con cientos de miles de variable en segundos.
- Pero, pueden fracasar ante instancias "difíciles" de tamaño similar o menor.

SAT

- 1er método simple
- Pasaje a forma normal conjuntiva
 - Equivalencias lógicas
 - > Tseitin
- **>DPPL**

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

р	q	r	F
0	0	0	
0	0	1	
0	1	0	
0	1	1	
1	0	0	
1	0	1	
1	1	0	
1	1	1	

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

р	q	r	F
0	0	0	0
0	0	1	
0	1	0	
0	1	1	
1	0	0	
1	0	1	
1	1	0	
1	1	1	

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

р	q	r	F
0	0	0	0
0	0	1	1
0	1	0	
0	1	1	
1	0	0	
1	0	1	
1	1	0	
1	1	1	

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

SAT !! Modelo: 0,0,1

р	q	r	F
0	0	0	0
0	0	1	1
0	1	0	
0	1	1	
1	0	0	
1	0	1	
1	1	0	
1	1	1	

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

INSAT: Construir toda la tabla

N variables: 2^N filas

р	q	r	F
0	0	0	0
0	0	1	1
0	1	0	1
0	1	1	1
1	0	0	0
1	0	1	0
1	1	0	1
1	1	1	1

Consideremos la fórmula

 $F := (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$

¿F es satisfacible?

INSAT: Construir toda la tabla

N variables : 2^N filas

N puede ser muy grande!!

р	q	r	F
0	0	0	0
0	0	1	1
0	1	0	1
0	1	1	1
1	0	0	0
1	0	1	0
1	1	0	1
1	1	1	1

Complejidad de SAT "simple"

Si M es el largo de la fórmula y N la cantidad de variables

M 2^N es una cota de la complejidad del algoritmo.

La expresión en lógica proposicional de un problema real requiere de una gran cantidad de variables y cláusulas (la lógica proposicional es un lenguaje de *bajo nivel*).

Complejidad de SAT "simple"

Si M es el largo de la fórmula y N la cantidad de variables M 2^N es una cota de la complejidad del algoritmo.

Otros métodos y heurísticas permiten bajar en la práctica sensiblemente los tiempos, pero la cota teórica sigue siendo exponencial.

Instancias fáciles y difíciles

- Aunque todos los algoritmos tienen tiempo exponencial en el peor caso, se logran mejores comportamientos en
 - Problemas sub-restringidos (SAT, en general)
 - Problemas sobre-restringidos (NO-SAT, en general)

SAT y CNF

La mayor parte de los algoritmos suponen que la fórmula está en CNF

ya que:

- Los métodos tienden a ser más simples
- Algún método requiere CNF (resolución)

El resultado de expresar un problema en lógica proposicional no siempre queda en CNF.

Parte de la resolución es entonces pasar a CNF

Pasaje a CNF

- Por equivalencias lógicas
- > Tseitin
- A partir de la tabla de verdad (DNF y CNF)

Pasaje a CNF

Por equivalencias lógicas

1. Aplicar las 3 siguientes reglas exhaustivamente

$$\neg F \Rightarrow F$$

$$\neg (F \land G) \Rightarrow \neg F \lor \neg G$$

$$\neg (F \lor G) \Rightarrow \neg F \land \neg G$$

2. Aplicar distributiva exhaustivamente

$$F \vee (G \wedge H) \Rightarrow (F \vee G) \wedge (F \vee H)$$

Pasaje a CNF

Por equivalencias lógicas

Ejemplo:

$$F = (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))$$

Se pueden aplicar simplificaciones

$$p \land p \Rightarrow p$$

$$pv p \Rightarrow p$$

Eliminar clásulas que contengan $pv \neg p$

El proceso es muy costoso, la fórmula CNF resultante puede tener un tamaño exponencial en función de la fórmula original.

Pasaje a CNF: Tseitin

```
F = (p \land q) \lor \neg (\neg p \land (q \lor \neg r))
e_1
e1 ↔ e2 V e3
e^2 \leftrightarrow p \wedge q
e3 ↔ ¬e4
e4 ↔ e5 ∧ e6
e5 ↔ ¬p
e6 ↔ q∨¬e7
e7 ↔ ¬r
```

Cada una de las subfórmulas se traduce a CNF sin explosión combinatoria.

Pasaje a CNF: Tseitin

En la práctica se usan variaciones de Tseitin.

La fórmula CNF resultante tiene las siguientes propiedades:

- Es satisfacible sii la original lo es.
- Todo modelo proyectado a las variables originales es un modelo de la fórmula original
- Todo modelo de la fórmula original puede ser completado a un modelo de la fórmula en CNF

Por lo tanto, no se pierden ni se agregan modelos en el pasaje.

DPLL

Inspirado en

Robert Nieuwenhuis, Albert Oliveras, Cesare Tinelli. *Solving SAT and SAT Modulo Theories: From an abstract Davis-Putnam-Logemann-Loveland procedure to DPLL(T)*. J. ACM 53(6): 937-977 (2006)

DPLL: Davis-Putnam-Logemann-Loveland

- Primera versión (Davis and Putnam) en 1960: problemas de memoria (10)
- Segunda versión (Davis, Logemann and Loveland) en 1962: (10)
 Depth-first-search con backtracking
- Mejoras al 2000, DPLL más eficiente: (100K)
 GRASP, SATO, Chaff, MiniSAT

DPLL

Dada F en CNF, DPLL trata de construir un modelo M para F, de forma incremental.

M se representa como una secuencia de variables.

p – la variable p es verdadera en el modelo

p' – la variable p es falsa en el modelo

Ejemplo: M(p) = 1, M(q) = 0, M(r) = 1 es pq'r

Las secuencias pueden tener literales de decisión, representados l^d Un literal de decisión es un posible punto de backtracking, se elige uno de los 2 valores posibles y luego se puede analizar según el otro.

DPLL

Dada F en CNF, DPLL trata de construir un modelo M para F, de forma incremental.

Se introduce un sistema de transiciones para modelar DPLL.

Los estados del sistema son de la forma M || F

Ejemplos:

$$pq'r^{d}t \parallel (p \ \mathbf{V} \ \neg q) \ \mathbf{\Lambda} \ (r \ \mathbf{V} \ \neg t) \ \mathbf{\Lambda} \ (s \ \mathbf{V} \ \neg p)$$

$$\Phi \parallel (p \ \mathbf{V} \ \neg q) \ \mathbf{\Lambda} \ (r \ \mathbf{V} \ \neg t)$$

El sistema se especifica por reglas que indican que transiciones pueden ocurrir.

DPLL

Dada F en CNF, DPLL trata de construir un modelo M para F, de forma incremental.

Se introduce un sistema de transiciones para modelar DPLL.

Estado inicial:

 $\Phi \parallel F$, El modelo es vacío, F es la fórmula para SAT

Estados finales:

fail --> NO-SAT

M contiene todas las variables de F --> Se encontró un modelo

DPLL: Reglas extensión

Extensión del modelo:

UnitProp (propagación unitaria)

 $M \parallel F$, $Cv \mid \Rightarrow M \mid \parallel F$, $Cv \mid (C eventual mente vacío) si$

- $\rightarrow M \models \neg C \quad y$
- / no está definido en M

Decisión

 $M \parallel F \Rightarrow M \not \parallel \parallel F si$

- \rightarrow lo $\neg l$ occurre en F y
- / no está definido en M

DPLL: Reglas reparación

Reparación del modelo:

Fail

$$M \parallel F$$
, $C \Rightarrow fail$ si

- $M = \neg C \quad y$
- M no contiene literales de decisión

Backtrack

$$M \bowtie N \parallel F, C \Rightarrow M \neg I \parallel F, C \quad Si$$

- $M \bowtie N \models \neg C y$
- N no contiene literales de decisión

DPLL: Ejemplos

$$\Phi \parallel \neg 1 \vee 2, \ \neg 3 \vee 4, \ \neg 5 \vee \neg 6, \ 6 \vee \neg 5 \vee 2 \Rightarrow$$

$$\Phi // \neg 1 \ V2 \ V3, 1, \neg 2 \ V \neg 3, \neg 2 \ V3, 2 \ V3, 2 \ V \neg 3 \Rightarrow$$

SAT, otros puntos para mejorar

- Mejorar propagación unitaria / backtracking (80% de los ciclos!)
- Heurísticas para ordenar las variables (aparecer en más cláusulas,p.ej.)
- Análisis de conflictos: ante una contradicción, ver cuales son las variables responsables. En vez de backtracking, backjumping (
- Aprendizaje de cláusulas: Agregar nuevas clásulas para bloquear sub-asignaciones mala.
- Restart: desde 0, eventualmente manteniendo las clásulas aprendidas.

Codificación

Problemas expresados por restricciones (CSP)

Ejemplos:

Palomar

Cuadrado latino

N-Reinas

Codificación

Problemas expresados por restricciones (CSP)

Variables v₁,v₂, ..., v_n

Dominio finito dom(v_i) para cada variable

Restricciones:

- Combinaciones de valores prohibidas
- Combinaciones de valores permitidas

Codificación: variables

Problemas expresados por restricciones (CSP)

Variables v₁,v₂, ..., v_n

Dominio finito dom(v_i) para cada variable

Codificación directa: variables

- 1 var.proposicional por cada var. en cada valor
- x_{v.i} -- verdadera si la var. v tiene el valor i

Codificación: cláusulas

3 clases de cláusulas

1- Cada variable toma al menos un valor

2- Ninguna variable toma más de un valor

3- Cláusulas de conflicto, dependen del problema

Codificación: ejemplo

Representación en SAT

Nuestras variables son $p_{i,i}$, i \in {1,2,3}, j \in {1,2}

Representamos las restricciones:

1.- Cada paloma está en alguna casilla:

$$(p1,1 \vee p1,2) \wedge (p2,1 \vee p2,2) \wedge (p3,1 \vee p3,2)$$

2.- Ninguna paloma está en más de una casilla:

$$(\neg p1,1 \ \lor \neg p1,2) \land (\neg p2,1 \ \lor \neg p2,2) \land (\neg p3,1 \ \lor \neg p3,2)$$

3.- Cada casilla tiene a lo sumo una paloma:

$$\neg(p1,1 \land p2,1) \land \neg(p1,1 \land p3,1) \land \neg(p2,1 \land p3,1) \land$$

$$\neg (p1,2 \land p2,2) \land \neg (p1,2 \land p3,2) \land \neg (p2,2 \land p3,2)$$

Referencias

Handbook of satisfiablity, Ed by Biere et al. IOS press, 2009 Chap. 2 y 3

http://www.satcompetition.org/

http://www.satisfiability.org/