

Capítulo 3: “Satisfiability Model Theories” (1ª Parte)

Introdução

Neste capítulo procura-se alargar as metodologias SAT à Lógica de 1ª Ordem (FOL).

Dado que a FOL tem um poder expressivo muito superior à Lógica Proposicional, ou qualquer outra lógica de ordem 0, será possível descrever sistemas mais complexos e formalizar problemas mais próximas de situações reais.

O obstáculo está, obviamente, no facto de a FOL, assim como a aritmética “standard”, serem lógicas indecidíveis. Por isso, em princípio, não existe qualquer algoritmo que possa certificar a validade de uma fórmula genérica de FOL. Por isso, também, não existe nenhum algoritmo universal de SAT que aceite uma fórmula arbitrária de FOL e não será possível construir uma ferramenta computacional universal para FOL e o problema SAT.

Isso não impede que em certos fragmentos da FOL e ou da aritmética não existam tais algoritmos de SAT. Os fragmentos da FOL e da aritmética onde a estrutura das fórmulas e a sua semântica, podem ser exploradas para construir um algoritmo de SAT correto e completo designam-se por SMT’s (“satisfiability modulo theories”).

A referência [SMT-LIB](#) contém uma classificação das principais SMT’s usadas nas aplicações mais usuais. Na terminologia aqui usadas estas SMT’s designam-se também como **teorias base** (“background theories”). Existem teorias base para uma grande variedade de tipos de dados atômicos ou estruturados. Por exemplo: booleanos, inteiros, strings, vetores, conjuntos.

Ver a instalação dos “solvers” Z3 e MathSAT como descrito na secção 7 no documento [+Ferramentas Computacionais](#). Qualquer um destes “solvers” inclui várias teorias contidas na SMT-LIB.

Essencialmente uma teoria base suporta um fragmento decidível da aritmética conjuntamente com algumas operações que são transformáveis em operações nos inteiros.

O capítulo 26 do livro “[Handbook of Satisfiability](#)” tem uma introdução bastante completa à prática de construir algoritmos SAT específicos às várias teorias base.

Um exemplo: problema do centróide.

Este exemplo é semelhante ao problema dos k -centros que vimos no [+Capítulo 2: Programação com Restrições](#).

A flexibilidade das aplicações dos SMT's é bem ilustrada na gama de problemas que pode resolver. Um exemplo, algo extremo, é a sua aplicação a problemas da Teoria da Aprendizagem.

Genericamente, como vimos anteriormente, em tais problemas é dado um conjunto finito de **experiências**. Neste exemplo, o “dataset” é formado por N palavras de bits de tamanho n

$$W \equiv \{ w_i \in \{0, 1\}^n \}_{i=1 \dots N}$$

A partir destes dados, pretende-se “aprender” algo sobre o processo que os gerou.

O exemplo mais simples consiste no cálculo do **centroide** de W : isto é, o vetor $x \in \{0, 1\}^n$ que minimiza a excentricidade de x ao conjunto W .

Nestes problemas, onde o domínio é um vetor de bits de tamanho fixo, as distâncias entre pontos ou entre pontos e conjuntos, baseia-se nas noções genéricas de **distância e peso de Hamming**.

Seja D um qualquer domínio com a estrutura algébrica de um grupo aditivo e em que a igualdade $=$ é uma relação decidível. Isso inclui os grupos finitos e os subgrupos aditivos dos inteiros \mathbb{Z} ou dos racionais \mathbb{Q} ; mas não inclui, por exemplo, os reais \mathbb{R} .

Então

1. Para vetores $x, y \in D^n$, a sua **distância de Hamming** é o número de posições onde os vetores diferem

$$d(x, y) \equiv |\{ i \mid x_i \neq y_i \}|$$

2. O **peso de Hamming** de $x \in D^n$ define-se como a sua distância em relação ao vetor 0^n .

$$|x| \equiv \mathbf{d}(x, 0^n) = |\{i \mid x_i \neq 0\}|$$

Uma vez escolhidos o domínio D e uma distância qualquer \mathbf{d} em D^n , não necessariamente a distância de Hamming, então sejam $x \in D^n$ e $W, X \subseteq D^n$ quaisquer elemento e subconjuntos finitos de D^n

1. Define-se a distância entre um vetor $x \in D^n$ e um conjunto $W \subseteq D^n$ como a menor das distâncias de x aos diversos elementos de W : isto é, a distância de x ao elemento “mais próximo” em W .

$$\mathbf{d}(x, W) \equiv \min \{ \mathbf{d}(x, y) \mid y \in W \}$$

2. Define-se a **excentricidade** de x em relação a W , como a distância de x e o elemento “mais longínquo” em W

$$\mathbf{ex}(x, W) \equiv \max \{ \mathbf{d}(x, y) \mid y \in W \}$$

Problema do centróide

Dado um “data set” W determinar um vetor x que minimiza a excentricidade de x em relação a W .

$$\hat{W} \equiv \min \{ \mathbf{ex}(x, W) \mid x \in \{0, 1\}^n \}$$

```
from z3 import *
import random as rn

n = 16

def hamm(x,y):
    return Sum([(x[i]+y[i])%2 for i in range(n)])
def expl():
    return rn.choices([0,1],k=n)

x = IntVector('x',n)
e = Int('e')
```

```

# data set

W = {}
m = 32
for j in range(m):
    W[j] = expl()

# constraints

s = Solver()
for i in range(n):
    s.add(x[i] >= 0, x[i] <= 1)

for j in range(m):
    s.add( hamm(x,W[j]) <= e)

```

O código Z3 acima representa a formalização da definição da excentricidade de um “data-set” W . Os vetores exemplo são codificados como `IntVec` de n componentes.

A distância de Hamming entre dois vetores é codificada calculando a paridade da soma, componente a componente, e somando estes valores.

Para obter o máximo valor das diversas distâncias, introduz-se uma variável `e` que representa esses máximo e introduz-se restrições (uma por cada elemento do “data set”) que força a distância da incógnita `x` a esse elemento seja limitada por `e`.

O objetivo seria agora minimizar o valor de `e`. Como as restrições são não-lineares o Z3 não admite um critério de optimização direto. É necessário fazer uma pseudo-optimização em que se percorre todos os possíveis valores `t` que `e` pode assumir, de forma crescente.

Para cada um desses valores introduz-se a restrição `e == t` e tenta-se encontrar uma solução para o problema; o algoritmo para quando a solução é encontrada.

```

# Pseudo-Optimization
for t in range(1,n):

```

```

s.push()
s.add(e == t)
if s.check() == sat:
    print(t, "\n", s.model())
    break
s.pop()

```

Usando precisamente a mesma abordagem pode-se tentar modelar os vetores exemplo por vetores de bits; no Z3 e no PySMT tais vetores estão na classe `BitVec`.

Vamos aqui usar uma implementação em PySMT para se poder explorar a possibilidade de comparar a eficiência do “solver” Z3 com a do “solver” MatSAT.

A implementação usada para a implementação do peso de Hamming [está explicada](#) no site `StackOverflow`.

```

from pysmt.shortcuts import *
import pysmt.typing as types
import random as rn

0

n = 16      # dimensão do espaço de amostras
m = 64      # numero de amostras

# Escolha de "solver"
name = "msat"
#name = "z3"

# Funções auxiliares para BitVec's
def bv_rn():      # gera pseudo-aleatoriamente um BitVec de tamanho "n"
    a = rn.getrandbits(n)
    return BV(a,n)

```

```

def bv_sel(z,i):                                # seleciona o i-ésimo bit
do BitVec "z"
    return BVZExt(BVExtract(z,start=i,end=i),n-1)

def bv_hamm(z,y=None):                          # distância e peso de Hamming de BitVec
    if y != None:
        return bv_hamm(BVXor(z,y))
    return sum([bv_sel(z,i) for i in range(n)])

# Dataset
W = [bv_rn() for _ in range(m)]

# Variáveis e Problema
x = Symbol('x',types.BVType(n))
e = Symbol('e',types.BVType(n))
problem = And([(bv_hamm(w,x) <= e) for w in W])

# Solução e Pseudo Optimização
with Solver(name=name) as solver:
    solver.add_assertion(problem)
    for t in range(1,n):
        solver.push()
        solver.add_assertion(e <= t)
        if solver.solve():
            print(solver.get_model())
            break
    solver.pop()

```

Aplicações das SMT's

As principais áreas de aplicação das SMT's são:

- A verificação das propriedades lógicas/temporais de **sistemas dinâmicos**; isto é, sistemas que evoluem com o tempo e cujas propriedades lógicas envolvem a grandeza "tempo".
- A verificação da correção e terminação de **programas imperativos**.

As propriedades dos sistemas dinâmicos são, de uma forma geral, o objetivo deste capítulo e do capítulo seguintes. A análise de programas imperativos será estudada no último capítulo.

Neste capítulo vamos apresentar as estruturas e metodologias básicas na
| **análise do comportamento de sistemas dinâmicos.**

Para isso vamos descrever dois tipos de modelos de sistemas dinâmicos

- "Finite State Machines" (FSM's), e
- "First Order Transition Systems" (FOTS).

Sistemas dinâmicos concretos, derivados dos modelos básicos, serão estudados no próximo capítulo.

Máquinas de Estados Finitas (FSM's)

Sucintamente uma máquina de estados finita é um autômato onde, como o nome sugere, o espaço de estados tem cardinalidade finita.

Formalmente uma FSM $\Sigma \equiv \langle Q, I, \delta \rangle$ é um triplo de conjuntos em que

- Q é um conjunto finito de elementos designados por **estados**.
- $I \subseteq Q$ é um conjunto de estados designados por **iniciais**.
- $\delta \subseteq Q \times Q$ é uma relação binária designada por **relação de transição**; a relação também se representa como

$$s \rightarrow s' \quad \text{sse} \quad (s, s') \in \delta$$

Terminologia e notação relativos à FSM $\Sigma \equiv \langle Q, I, \delta \rangle$

- A relação δ^* é o **fecho transitivo** de δ define-se como a menor relação que verifica

$$(x, y) \in \delta^* \quad \text{sse} \quad (x = y) \vee \exists z \in Q \cdot (x, z) \in \delta \wedge (z, y) \in \delta^*$$

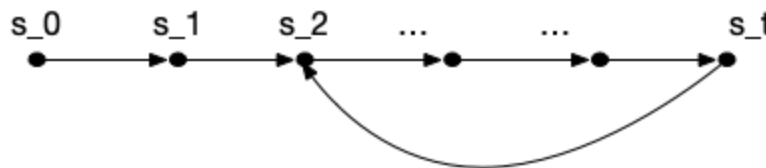
- Um **traço** é uma sequência

$$\alpha \equiv \langle s_0, s_1, \dots, s_k, \dots \rangle$$

finita ($\alpha \in Q^*$) ou infinita ($\alpha \in Q^\infty$) de estados tais que $s_i \rightarrow s_{i+1}$ para todo $i \geq 0$.

Se $s_0 \in I$ o traço diz-se “**rooted**”.

- Um traço é **limitado** (“bounded”) se o conjunto de todos os seus estados distintos é finito. É evidente que todo o traço finito é limitado; no entanto existem também traços infinitos que são limitados. Um traço infinito e limitado contém necessariamente um “**loop**”



Este exemplo ilustra um traço infinito com um número de estados distintos menor ou igual a $t + 1$.

A figura ilustra um traço em que existe uma transição $s_t \rightarrow s_\ell$ com $\ell < t$.

É evidente que numa FSM, dado que o espaço de estados é sempre finito, todos os traços são limitados. No entanto mantemos esta designação porque a terminologia dos traços se estende a outro tipo de autómatos onde o espaço de estados Q é contável mas é infinito.

- O conjunto dos traços “rooted” designa-se por **comportamento** de Σ e é também representado por Σ .

Dado um sub-conjunto de estados iniciais $J \subset I$ representamos por Σ_J o conjunto dos traços em que o estado inicial s_0 pertence a J .

- Dado um traço $\alpha \equiv \langle s_0, s_1, \dots, s_i, s_{i+1}, \dots \rangle \in \Sigma$ representamos por $\alpha^{(i)}$ o sufixo de ordem i de α ; isto é a sequência $\alpha^{(i)} = \langle s_i, s_{i+1}, \dots \rangle$.
- Em particular, representamos por α' o sufixo $\alpha^{(1)} \equiv \langle s_1, s_2, \dots \rangle$ que se obtém retirando de α o seu primeiro elemento.

Em geral, se $A \subseteq \Sigma$ é um sub-comportamento de Σ determinado por algum conjunto de restrições, representamos por A' o conjunto de todos os traços que se obtém retirando o primeiro elemento de todos os traços em A .

$$A' \equiv \{ \alpha' \mid \alpha \in A \}$$

Veremos adiante que o operador $A \mapsto A'$ é uma das construções fundamentais em qualquer descrição dos modelos em lógicas que lidam explicitamente com a dimensão tempo (aka *lógicas temporais*).

- Escreve-se $s \rightarrow_\alpha r$ quando $s \rightarrow r$ estão em transição direta ao longo do traço $\alpha \in \Sigma$. Esta notação generaliza-se para $s \rightarrow_A r$ quando $A \subseteq \Sigma$ é um sub-comportamento.

“Labelled Finite State Machines” (LFSM)

O principal objetivo, na modelação de um sistema dinâmico, é a verificação das suas propriedades lógicas.

A forma mais simples de descrever essas propriedades, e o seu significado lógico, passa por aumentar a descrição de uma FSM $\Sigma \equiv \langle Q, I, \delta \rangle$ com um conjunto de proposições atómicas L , que aqui se designam por **labels**, e por uma **relação de “labeling”** $\ell \subseteq Q \times L$ que liga estados $s \in Q$ com as “labels” $p \in L$ que são consideradas válidas em s .

$(s, p) \in \ell$ é interpretado como “a proposição p é válida no estado s ”.

A entidades resultante

$$\Sigma_L \equiv \langle Q, I, \delta, L, \ell \rangle$$

designa-se por “labelled finite state machine” (LFSM).

“Error Transition Systems” (ETS)

Os ETS são uma outra forma de estender o modelo básico $\Sigma \equiv \langle Q, I, \delta \rangle$. A este modelo acrescenta-se um segundo sub-conjunto $E \subseteq Q$ cujos elementos $e \in E$ se designam por **estados de erro** ou simplesmente **erros**.

No modelo $\Sigma_E \equiv \langle Q, I, \delta, E \rangle$ define-se os seguintes conceitos

- Um estado $r \in Q$ diz-se **acessível** (“reachable”) se $r \in I$ ou então existe uma transição $(s, r) \in \delta$ em que s é acessível.
O conjunto R dos estados acessíveis pode ser definido recursivamente como o menor conjunto que verifica

$$r \in R \equiv r \in I \vee \exists (s, r) \in \delta \cdot s \in R$$

- Um estado $e \in Q$ diz-se **inseguro** (“unsafe”) se se tem $e \in E$ ou então existe uma transição $(e, s) \in \delta$ em que s é inseguro.
O conjunto U dos estados inseguros pode ser definido recursivamente como o menor conjunto que verifica

$$e \in U \equiv e \in E \vee \exists (e, s) \in \delta \cdot s \in U$$

- O ETS Σ_E é **inseguro** quando existe algum estado s que seja simultaneamente acessível e inseguro. Equivalentemente o sistema é inseguro se e só se

$$R \cap U \neq \emptyset$$

As três primeiras alternativas descrevem, simplesmente, uma lógica proposicional com o espaço de símbolos L . Só as duas últimas introduzam comportamento temporal; essencialmente

- $X\psi$ ("next ψ ") é válida no estado presente se e só se ψ é válida no "próximo estado".
- $\psi U \phi$ (" ψ until ϕ ") é válida no estado presente sse ϕ é válido em algum estado futuro e ψ é válido no presente e em todos os estados até ϕ ser válido.

A semântica desta lógica define-se de forma diferente consoante o modelo de estados é finito ou não. Assumindo traços limitados (com um número finito de estados distintos), tem-se

1. Com $p \in L$ verifica-se $\alpha \models p$ sse p é válido no estado inicial do traço α .

$$\alpha \models p \quad \text{sse} \quad (\alpha_0, p) \in \ell$$
2. As fórmulas $\psi \rightarrow \phi$ e $\neg\psi$ interpretam-se como na lógica proposicional.
3. $\alpha \models X\psi$ sse $\alpha' \models \psi$
4. No modelo de estado finitos a semântica de $\phi U \phi$ é definida recursivamente; sendo α um traço limitado define-se

$\alpha \models \psi U \phi$ sse $\alpha \models \phi$ ou então $\alpha \models \psi$ & $\alpha' \models \psi U \phi$

Isto é

$$\psi U \phi \equiv \phi \vee (\psi \wedge X(\psi U \phi))$$

Outros operadores temporais podem definidos à custa dos dois operadores X e U

- A fórmula $F\phi$ ("no **F**uturo " ϕ) deve ser interpretada como:
" $F\phi$ é válida agora sse existe um estado futuro onde ϕ é válido".
 equivalentemente

$$F\phi \equiv \phi \vee X(F\phi)$$

- A fórmula $G\phi$ ("**G**lobalmente " ϕ) deve ser interpretada como:

$G\phi$ é válida agora sse ϕ é válida agora e em todos os estados futuros
equivalentemente

$$G\phi \equiv \phi \wedge X(G\phi)$$

Ambos operadores podem ser definidos à custa dos operadores temporais básicos X e U

- $F\phi \equiv \text{True } U \phi$
- $G\phi \equiv \phi U \text{False}$

O facto de esta semântica ser definida apenas para traços limitados (i.e. o número de estados distintos em α é finito) faz com que a definição recursiva de $\alpha \models U$ tenha sempre um valor lógico bem determinado. Portanto F e G também têm uma semântica bem determinada.

Quando o sistema dinâmico é modelado em lógica de 1ª ordem, como nos FOTS que veremos na secção seguinte, estas semânticas recursivas não definem corretamente os operadores F , G e U e outra semântica é necessária. Analisaremos essa semântica quando apresentarmos os FOTS.

Exemplo (A)

Como exemplo de uma FSM podemos considerar a porção de código imperativo seguinte:

```
assert (z >= 0)
0: while z > 0:
1:     z = z - 1
2: stop
```

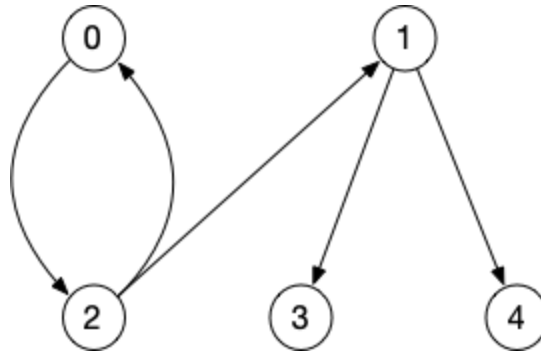
Neste programa assumimos que a variável z toma valores inteiros não-negativos. Em todo o programa imperativo está implícita uma variável, designada por “program counter”, que identifica o comando que, em cada momento, está disponível para executar. Vamos aqui usar c para designar tal variável.

Vamos considerar uma FSM que vai servir de primeira aproximação à semântica do programa imperativo acima.

1. O par de variáveis (z, c) tem como domínio $\mathbb{N} \times \{0, 1, 2\}$ que vai servir de base ao espaço de estados. O espaço de estados $Q \equiv \{s_0, s_1, s_2, s_3, s_4\}$ é uma partição do domínio dos (z, c) dado por

$$\begin{aligned} s_0 &\equiv c = 0 \wedge z > 0, & s_1 &\equiv c = 0 \wedge z \leq 0 \\ s_2 &\equiv c = 1, & & \\ s_3 &\equiv c = 2 \wedge z = 0, & s_4 &\equiv c = 2 \wedge z \neq 0 \end{aligned}$$

2. O conjunto de estados iniciais é $I \equiv \{s_0, s_1\}$.
3. A relação de transição δ é representada no seguinte grafo:



Na relação de transição δ , descrita por este grafo, verifica-se que

- i. existe um “loop” infinito alternando entre os estados s_0 e s_2 ,
- ii. o estado s_2 apresenta um não-determinismo com transições para os estados s_0 e s_1 ,
- iii. de forma análogo o estado s_1 também apresenta um não-determinismo com transições para os estados s_3 e s_4 .

Só estas observações fazem suspeitar que a FSM não é uma descrição fiel do programa imperativo acima. De facto a FSM tem muito mais traços que o programa; o comportamento da FSM inclui, mas não coincide com, o comportamento do programa.

Para clarificar este ponto pode-se introduzir propriedades lógicas na FSM e no programa e verificar que existem propriedades que não se verificam na FSM mas verificam-se no programa.

Informalmente a propriedade com que pretendemos estabelecer a distinção entre os dois modelos diz algo do tipo “qualquer traço “rooted” do programa eventualmente para ao atingir stop”.

Parece intuitivo afirmar que a propriedade se verifica no programa mas, devido ao “loop” atrás mencionado, não se verifica na FSM.

Para introduzir semântica temporal na FSM vamos aumentá-la com “labels” L e uma relação de “labelling” $\ell \subseteq Q \times L$. O conjunto de “labels” é simplesmente

$$L \equiv \{ \text{start}, \text{stop} \}$$

A relação de “labelling” é

$$\ell \equiv \{ (s, \text{start}) \mid s \neq s_3 \} \cup \{ (s_3, \text{stop}) \}$$

A propriedade que queremos verificar, quer no programa quer na FSM, escreve-se

$$F \text{ stop}$$

Mais precisamente queremos verificar que em qualquer traço α que seja “rooted” e pertença ao comportamento do sistema, se verifique a asserção $\alpha \models F \text{ stop}$.

A semântica que temos para este programa imperativo diz-nos que, em qualquer traço, o programa termina. Portanto, no programa, a asserção é válida.

Porém a asserção não é válida na FSM. Para que a asserção se verificasse na FSM, qualquer traço iniciado no estado s_0 ou no estado s_1 teria de terminar no estado s_3 e isso não é verdade.

Exemplo (B)

Vimos, no exemplo anterior, um programa imperativo e uma FSM que o pretende descrever. Vimos que a FSM apresentada não reflete as propriedades temporais do programa.

Poder-se-ia tentar outra FSM mas, de facto, isso não resulta: nenhuma FSM consegue representar fielmente o programa.

Isso resulta de o programa usar uma variável z cujo domínio é todo \mathbb{N} e, portanto, infinito. Só será possível descrever o programa imperativo por uma FSM se todos as variáveis estão estritas a domínios finitos.

De um modo geral todas as ferramentas, que validam propriedades temporais usando máquinas de estado finitas, exigem que as variáveis estejam limitadas a domínios finitos.

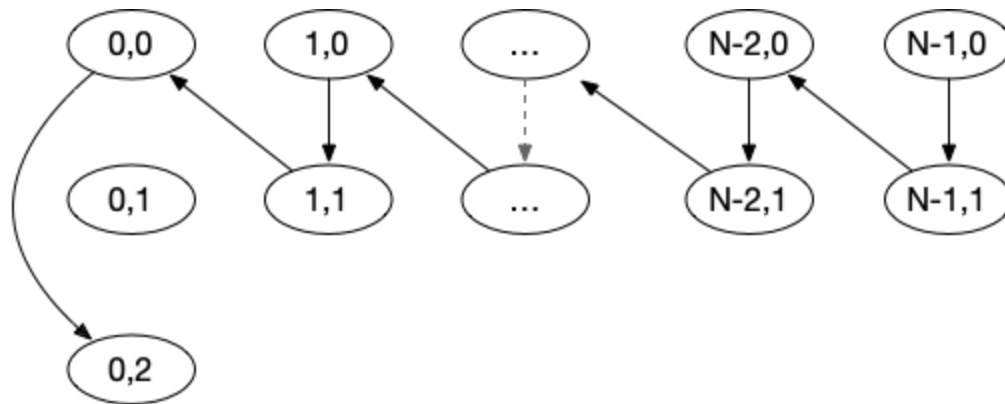
No problema apresentado no exemplo (A) a variável c (o “program counter”) está limitada a um domínio finito; nomeadamente o domínio $Z_3 \equiv \{0, 1, 2\}$. Temos de limitar z de forma análoga: o domínio de valores distintos a variável será um domínio $Z_N \equiv \{0, 1, \dots, N-1\}$.

Para isso impõe-se que, no estado inicial, a variável z tenha um valor no domínio Z_N . Para isso o comando `assert` que ocorre no `Python` e em outras linguagens imperativas.

```
assert (0 <= z) and (z < N)
0: while z > 0:
1:     z = z - 1
2: stop
```

A nova FSM é definido por

1. Um espaço de estados $Q \equiv Z_N \times Z_3$ e os estados são pares (z, c)
2. Os estados iniciais são $I \equiv \{(n, 0) \mid 0 \leq n < N\}$
3. A relação de transição δ é definida pelo seguinte conjunto de transições
$$\left\{ \begin{array}{ll} (0, 0) \rightarrow (0, 2) & , \\ (n, 0) \rightarrow (n, 1) & , \text{ se } N > n > 0 \\ (n, 1) \rightarrow (n-1, 0) & , \text{ se } N > n > 0 \end{array} \right.$$



O conjunto de “labels” mantém-se em $L \equiv \{\text{start}, \text{stop}\}$ e a relação de “labelling” é análoga à anterior: $\ell(0, 2) = \text{stop}$ e $\ell(s) = \text{start}$ para todo o estado $s \in \{(n, 0) \mid n \in \mathbb{Z}_N\}$.

Pelo grafo da relação de transição vê-se que não existem ciclos e qualquer traço iniciado num dos estados iniciais termina sempre no estado $(0, 2)$. Por isso, em qualquer traço “rooted” α desta FSM verifica-se

$$\alpha \models \text{F stop}$$

+Capítulo 3 : “Satisfiability Modulo Theories” (2ª Parte)