Universidade de São Paulo Instituto de Matemática e Estatística MAC 5789 - Laboratório de Inteligência Artificial

Exercício Programa 3: SATPlan

Autor:

Walter Perez Urcia

São Paulo

Maio 2015

Resumo

Neste trabalho o objetivo foi construir um sistema de planejamento clássico do tipo SATPLAN utilizando um SAT-solver. A primeira parte do trabalho consiste em fazer um parser que traduz um problema descrito na linguagem STRIPS para uma CNF que será a entrada para o SAT-solver. A seguinte parte é fazer que o sistema dé uma solução para o problema. Por ultimo decodificar a solução e mostrá-la. A continuação presentamos a implementação, experimentos, resultados e conclusões.

Sumário

1	Dac	dos de	entrada	5		
	1.1	Lingua	agem STRIPS	5		
	1.2	Estado	o inicial e meta	6		
2	Imp	Implementação do sistema				
	2.1	Parser	de STRIPS para Json	7		
	2.2	Pre processamento				
	2.3	Parser	de Json para CNF	8		
	2.4	Adicio	onamento de ações	9		
		2.4.1	Axiomas de precondições	9		
		2.4.2	Axiomas de efeitos	9		
		2.4.3	Axiomas de persistencia	9		
		2.4.4	Axiomas de continuidade	10		
		2.4.5	Axiomas de não paralelismo	10		
	2.5	Interp	rete de CNF para Json	10		
3	Exp	Experimentos e resultados				
	3.1	Exper	imentos com Alpha	11		
		3.1.1	Para distancia	11		
		3.1.2	Para tempo de espera e tempo no elevador	12		
		3.1.3	Para ambos critérios	13		
	3.2	Exper	imentos com número de iterações	14		
		3.2.1	Para ambos critérios	14		
4	Cor	nclusõe	25	15		

Lista de Figuras

1	Custos com distancia	11
2	Tempo com distancia	12
3	Custos com tempo de espera e tempo no elevador	12
4	Tempo com tempo de espera e no elevador	13
5	Custos com ambos critérios	13
6	Tempo com ambos critérios	14
7	Custos com ambos critérios	15
8	Tempo com ambos critérios	15

1 Dados de entrada

O sistema de planejamento vai receber dois archivos de entrada. O primeiro é o problema descrito na linguagem STRIPS e o segundo é uma possível situação (com estado inicial e meta) para fazer a busca de solução.

1.1 Linguagem STRIPS

O archivo de entrada com o problema descrito vai ter a seguinte forma:

Bloco 1: Estructura de archivo STRIPS

```
1     ( define ( domain [domain_name] )
2          ( :requirements [list_of_requirements] )
3          ( :types [list_of_types] )
4          ( :predicates
5          [list_of_predicates]
6          )
7          [list_of_actions]
8          )
```

Na linha 1 vai o nome do dominio e na linha 2 uma lista de requerimentos (mas não vai ser usada neste trabalho). As seguinte linhas são as principais para descrever o problema. Linha 3 tem uma lista dos tipos de dados que terá o problema e os tipos que vão receber as ações e fluentes. Por exemplo, para o problema dos blocos (ler [1]) temos:

```
1 (:types block)
```

Da mesma forma temos a linha 5 no bloco 1 que contem uma lista de fluentes com seus parámetros e tipos de cada um. Por exemplo para o problema anterior:

Bloco 2: Lista de fluentes do problema

No bloco 3 se mostra a definição da ação *pickup* do problema. Além, cada ação sempre vai ter uma lista de parâmetros com seus tipos, seus precondições e seus efeitos. Por último, a lista de ações vai na linha 7 no bloco 1.

Bloco 3: Descrição de ação

```
6
          ( handempty )
7
8
        : effect ( and
9
          ( not ( ontable ?x ) )
10
           ( not ( clear ?x ) )
          ( not ( handempty ) )
11
12
          ( holding ?x )
13
        )
      )
14
```

1.2 Estado inicial e meta

Como se mostrou em 1.1 se tem fluentes. Estas fluentes vai ser usadas para definir o estado inicial e a meta. Por exemplo para o problema dos blocos podemos ter:

Bloco 4: Archivo com estado inicial e meta

```
1  # Estado inicial
2  clear_a ; clear_b ; ontable_a ; ontable_ b ; handempty
3  # Meta
4  on_a_b
```

As linhas 1 e 3 são só referenciáveis e não ter que estar no archivo de entrada. Com ambos archivos o sistema tem que dar uma solução. A continuação se explicará a implementação do sistema de planejamento.

2 Implementação do sistema

Os pasos para fazer o sistema de planejamento clássico (implementado em python) são os seguintes:

- Parser de STRIPS para Json
- Pre processamento do archivo com o estado inicial e a meta
- Parser de Json para CNF
- Adicionamento de ações (aumento em tamanho do plano de solução)
- Interprete de CNF para Json

O pseudocódigo 5 mostra o algoritmo usado pelo sistema de planejamento para a busca de solução para um problema dado.

Pseudocódigo 5: Algoritmo de busca

```
1 Function Solve
2 While true
3 Add axioms for one more action
4 cnf = generate CNF
5 model = sat solver(cnf)
6 If model exists then
7 Sol = extract solution
8 break
```

```
9 End If
10 End While
11 Return Sol
12 End Function
```

As linhas 3, 4 e 7 seram explicadas em 2.4, 2.3 e 2.5 respectivamente. Além, o SAT-solver da linha 5 já está implementado e só sera usado. Toda a implementação está no archivo solver.py

2.1 Parser de STRIPS para Json

O archivo STRIPS tem uma estrutura que é muito dificil de usar para fazer cálculos e operações, ainda pior de mudar para CNF diretamente. Mas é possível obter todas as partes necessárias usando expressões regulares e mudar para o padrão Json que tem a forma de um dicionário e é mais fácil de usar. A figura 6 mostra o método principal do parser que recebe o archivo STRIPS.

Código 6: Parser STRIPS/Json

```
def convertToJson( filename ) :
     s = open(filename, 'r').read()
2
     3
4
      s = s.replace( original , replaceable )
5
     lst = \{\}
     for ( pattern , key ) in EXTRACT RULES.iteritems() :
6
7
      matches = extractMatches( pattern , s )
      lst[key] = curateFunctions[key](matches)
8
     newname = os.path.splitext( filename )[ 0 ] + '.json'
9
     with open ( newname , 'w' ) as jsonfile :
10
      json.dump( lst , jsonfile , indent = 4 , sort keys = True )
11
12
     return 1st
```

Primeiro são substituidas algumas cadeias para fazer mais fácil a extração de cada uma das partes e depois executa a função curateFunctions respetiva para cada parte (ações, fluentes, tipos, etc.). Por último, salva o novo objeto json em um archivo para não ter que ler o archivo STRIPS outra vez. Esta função está no archivo converter.py e as funções de extração para cada parte estão no archivo extractor.py.

2.2 Pre processamento

O pre-processamento tem os seguintes pasos:

- Obter o estado inicial e a meta
- Obter todas as variáveis do problema
- Evaluar as fluentes e as ações com as variáveis encontradas
- Adicionar ao estado inicial os fluentes não especificadas no archivo
- Identificar para cada ação os fluentes que não são afeitados por ela

Os primeiros dois passos agora são mais fáceis porque já temos o parser de 2.1 e cada fluente está separado pelo caracter ";"uma de outra. Além, as variáveis sempre estão separadas pelo caracter "_". Para poder fazer o seguinte paso temos a função no código 7.

Código 7: Função que evalua com as variáveis encontradas

```
def evaluateWith( self , prop , isAction = False , variables = None ) :
     if variables == None : variables = self.var
3
     if is Action:
       # Preprocess action
4
     lst = self.addVariable( prop.copy() , variables , isAction )
5
     if not is Action :
7
       # Post process fluent
8
q
       # Post process action
10
     return 1st
```

Na linha 5 é uma função recursiva que adiciona um valor a uma variável em cada chamada. No caso dos fluentes só tem que ser substituidos seus parâmetros com alguns valores, mas para as ações também tem que ser substituidas os valores para seus precondições e efeitos.

O paso 4 é verificar quais fluentes do problema não estão no estado inicial e adicionar seus negações, ou seja, para o fluente P que não está no estado inicial, adicionar $\neg P$.

Por último, para cada ação verificar quais fluentes não são afeitadas por ela para ter essa informação ao momento de gerar o archivo CNF.

2.3 Parser de Json para CNF

Para gerar o CNF a partir de Json temos que definir uma forma de levar uma ação o fluente a uma representação numérica. Depois de fazer o pre-processamento já temos todos os fluentes e ações evaluadas para todas as combinações das variáveis, então se dizemos que N_f = número de fluentes e N_a = número de ações, então temos que o número total de proposições ao inicio será $total = N_f + N_a$. Além, fluentes vai ter um ID de 1 a N_f e as ações de $N_f + 1$ a $N_f + N_a - 1$, mas esto já não vai cumplir para um tamanho do plano mais grande. Então sabemos que o tempo em que ocorre a proposição é importante para dar um ID único, então para qualquer proposição temos que a seguinte função da seu representação numérica.

$$ID = prop.time * total + pos$$

Onde pos será seu posição na lista de fluentes ou na lista de ações dependendo do tipo de proposição. A função no código 8 faz o que queremos obter.

Código 8: Função para obter representação numérica de uma proposição

```
1 def getID( self , prop ) :
2 if prop == None : return ''
```

```
3
     time = prop[ 'time']
4
      pos = 0
5
      if prop[ 'isaction']:
       pos = getAllValues( self.actions , 'name' ).index( prop[ 'name' ] )
6
7
        pos += self.idactions
8
      else :
       pos = self.predicates.index( prop[ 'name' ] )
9
       pos += self.idpredicates
10
11
     ID = pos + time * self.total
      if not prop['state']: ID = -ID
13
```

Uma vez que temos uma forma de obter um identificador para cada proposição podemos gerar o archivo CNF para cada tipo de cláusula no problema: estado inicial, axiomas e meta. Por cada fluente no estado inicial vamos ter uma linha no archivo CNF com seu ID para o tempo 0. Da mesma forma para cada fluente na meta, mas estas vão ter tempo n (tamanho do plano). Por último, os axiomas são da forma $A_1 \wedge A_2 \wedge \ldots \wedge A_k \to B$ (com $k \geq 1$). Cada axioma é mudado para a forma $\neg A_1 \vee \neg A_2 \vee \ldots \vee \neg A_k \vee B$ e colocado no archivo CNF.

2.4 Adicionamento de ações

Em cada iteração do algoritmo de busca especificado ao inicio da seção 2 vai ser adicionados axiomas (cláusulas) para todas as possíveis ações que existem no problema.

Na definicão dada no bloco 3 na subseção 1.1 temos que cada ação tem precondições e efeitos.

2.4.1 Axiomas de precondições

Se dizemos que $Pre(A)^t$ é a conjunção das precondições de A^t então para cada ação adicionamos axiomas da forma $A^t \to P_i^t$ (com $P_i^t \in Pre(A)^t$). Por ser precondições sempre ter que ser ao mesmo tempo da ação.

2.4.2 Axiomas de efeitos

Se dizemos que $Eff(A)^{t+1}$ é a conjunção dos efeitos de A^t então para cada ação adicionamos axiomas da forma $A^t \to P_i^{t+1}$ (com $P_i^{t+1} \in Eff(A)^{t+1}$). Como são efeitos de uma ação, os fluentes ocorreram no seguinte instante de tempo.

2.4.3 Axiomas de persistencia

Para cada ação existem fluentes que não são afeitadas por ela. Se dizemos $Pers(A)^t$ é a conjunção dessas fluentes para A^t , então temos que adicionar dois axiomas:

- $(P_i^t \wedge A^t) \rightarrow P_i^{t+1}$
- $(\neg P_i^t \wedge A^t) \rightarrow \neg P_i^{t+1}$

2.4.4 Axiomas de continuidade

Para cada instante de tempo sempre deve ser executada alguma ação e portanto temos que adicionar o axioma: $A_1{}^t \vee A_2{}^t \vee \ldots \vee A_{N_a}{}^t$

2.4.5 Axiomas de não paralelismo

O axioma anterior permite que se façam mais de uma ação por instante de tempo, mas isso não é possível para solucionar o problema, então para cada par de ações adicionamos: $\neg A_i{}^t \lor \neg A_j{}^t$, para $i \neq j$.

Adicionar todos os axiomas anteriores garantir que sempre se execute uma ação e só uma. Além, que sempre será executada uma ação que cumple seus precondições e por último extende seus efeitos ao próximo instante de tempo.

2.5 Interprete de CNF para Json

Por último, uma vez encontrado uma solução com o SAT-solver temos que voltar do archivo CNF com representações numéricas para as representações literais das ações e fluentes. Para isso, só temos que fazer o contrario que está especificado em 2.3 para cada proposição que foi verdadera em cada instante de tempo. O código 9 mostra a implementação desta ideia.

Código 9: Obtenção do representação literal

```
getProposition( self , ID ) :
2
     isnegation = False
3
     if ID < 0:
       isnegation = True
4
5
       ID = -ID
6
     pos = (ID \% self.total) - 1
7
     resp = ','
8
     if pos >= len( self.predicates ) :
9
       pos -= len ( self.predicates )
       resp = self.actions[ pos ][ 'name']
10
11
12
       resp = self.predicates[ pos ]
     resp = ( "~" if isnegation else "" ) + resp
      return resp
```

A função anterior calcula o resíduo de ID com o total de proposições e determina se é uma ação o uma fluente, depois retorna a representação literal dependendo o caso. Com esto já se pode salvar um archivo com as ações e fluentes para cada instante de tempo no plano de solução onde cada dois linhas representam um instante, sendo a primeira fluentes verdaderos e a segunda a ação executada.

3 Experimentos e resultados

O algoritmo implementado é dependente principalmente de dois parámetros: alpha e número de iterações, por o que foram feitos alguns experimentos para saber quais

são os melhores valores para cada um. Para fazer os experimentos foi gerado um archivo de entrada com os seguintes parámetros:

- N = 50
- M = 50
- T = 50
- $max_{NC} = 20$

Os experimentos foram feitos para os tres critérios mencionados em ?? e para todos os casos os elevadores tem capacidade 20. Os tempos de execução e os custos são comparados em cada um. Finalmente, a quantidade de execuções por experimento é 20 para todos os experimentos.

3.1 Experimentos com Alpha

Os experimentos nesta secção variaram o valor de alpha de 0.05 a 0.95 e tinham o valor de número de iterações igual a 100 para cada um dos tipos de custo. A continuação os resultados.

3.1.1 Para distancia

A figura 1 mostra que o melhor valor tendo como custo a distancia (ou percurso total dos elevadores) é $\alpha=0.45$. Além, tem um dos melhores tempos de execução como se mostra na figura 2

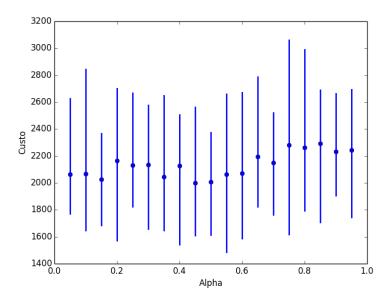


Figura 1: Custos com distancia

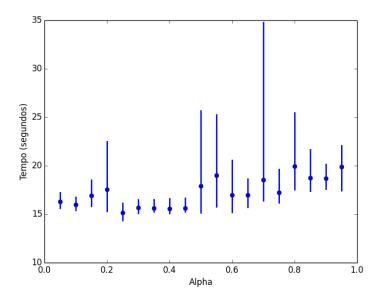


Figura 2: Tempo com distancia

3.1.2 Para tempo de espera e tempo no elevador

Neste experimento o melhor valor para alpha é $\alpha=0.25$ como mostra a figurareffig:costwaitingalpha e tem um bom tempo de execução comparado com os demais.

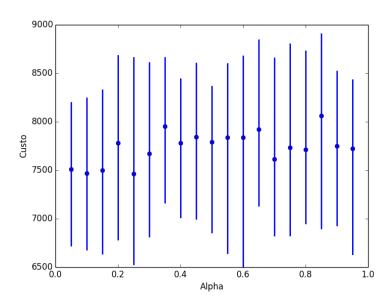


Figura 3: Custos com tempo de espera e tempo no elevador

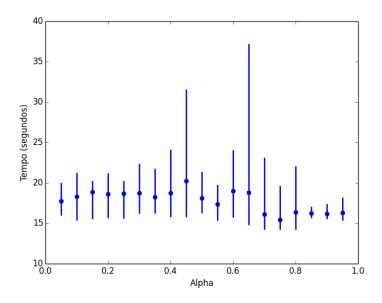


Figura 4: Tempo com tempo de espera e no elevador

3.1.3 Para ambos critérios

Por último, a figura 5 mostra que o melhor valor para usar com ambos critérios para calculo de custo é $\alpha=0.4$ porque tem o menor valor para custo e também a melhor media, mas tem um dos maiores tempos de execução em promedio (ver figura 6).

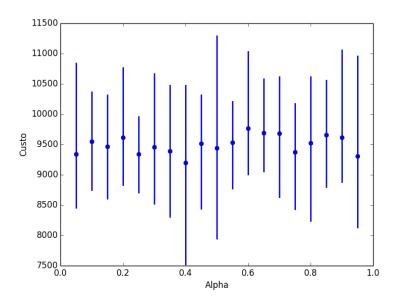


Figura 5: Custos com ambos critérios

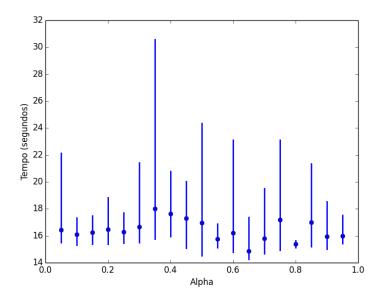


Figura 6: Tempo com ambos critérios

3.2 Experimentos com número de iterações

Da mesma forma que em 3.1 temos experimentos com o número de iterações, esta vez os valores de número de iterações variaram de 100 a 1000. Além, o valor de alpha foi o melhor valor resultado dos experimentos 3.1. A continuação os resultados.

3.2.1 Para ambos critérios

Por último, a figura 7 mostra que o melhor valor para usar com ambos critérios para calculo de custo é número de iterações igual a 500, mas os valores para todos os casos não são muito diferentes. Além, o tempo de execução é consideravelmente maior cada vez que o número de iterações é maior.

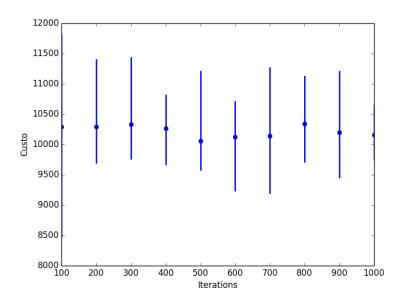


Figura 7: Custos com ambos critérios

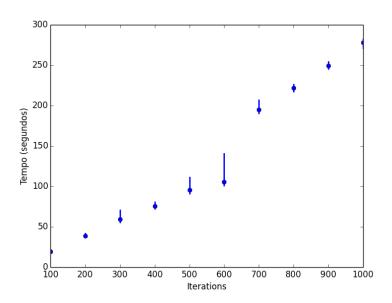


Figura 8: Tempo com ambos critérios

4 Conclusões

Pode-se concluir que:

• O valor de alpha não é irrelevante para o tempo de execução, mas o número de iterações se é muito importante

- Com valores maiores para o número de iterações os resultados não variam muito, só adiciona tempo de execução
- Ao ter partes aleatorias o algoritmo não sempre dá uma solução muito ótima
- \bullet Os valores ótimos para el calculo de custo com percurso total dos elevadores são $\alpha=0.45$
- \bullet Os valores ótimos para el calculo de custo com tempo de espera e tempo no elevador são $\alpha=0.25$
- \bullet Os valores ótimos para el calculo de custo com ambos critérios anteriores são $\alpha=0.4$ e número de iterações igual a 500

Referências

[1] Leliane Nunes de Barros. Planejamento clássico como um problema SAT, 2015.