Nome: Luís Felipe de Melo Costa Silva

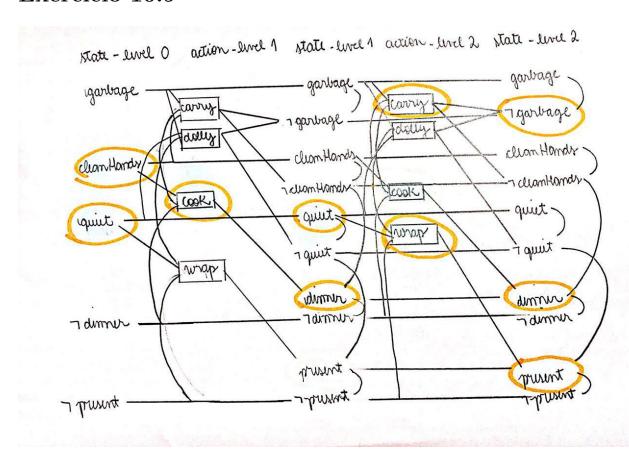
Número USP: 9297961

# Lista de Exercícios 3 - MAC0425

#### Exercício 10.6

Quando os efeitos negativos de uma ação são descartados, nós adicionamos apenas os efeitos positivos, aumentando o conjunto de literais em que podemos encontrar a solução. Nesse caso, estamos simplificando as condições, tornando o problema menos restrito e mais geral, acabando com um problema mais fácil do que o original.

#### Exercício 10.9



 $\bullet$  Começamos o Graphplan com os sequentes literais e os que não temos da meta no state-level 0.

- Então, aplicamos as ações possíveis a partir desses literais em action-level
  1. Podemos observar que:
  - carry está em mutex com cook porque carry elimina a pré-condição cleanHands de cook. (Interferência)
  - carry está em mutex com a manutenção para garbage. (Efeitos inconsitentes)
  - dolly está em mutex com wrap porque dolly elimina a pré-condição quiet de wrap. (Interferência)
- Chegamos ao state-level 1, onde todas os literais são mutex uma com a outra por suporte inconsistente (todos possuem a negação no mesmo nível). Além disso, ¬quiet está em mutex com present e ¬cleanHands está em mutex com dinner pelo mesmo motivo. Temos dois possíveis conjuntos de soluções: [carry, cook, wrap] e [dolly, cook, wrap]. Nenhuma delas é válida porque carry está em mutex com cook e dolly está em mutex com wrap. Faremos mais uma expansão do grafo.
- Prosseguimos para o action-level 2, que é idêntico ao action-level 1 e gera o state-level 2, semelhante ao state-level 1.

Para encontrarmos o plano para resolver esse problema, começamos selecionando os literais da meta em state-level 2. Então, pegamos ações no action-level 2 que não estão em mutex entre si (carry, wrap) e as pré-condições dessas ações (quiet) e a ação de manutenção dos literais que não foram contemplados com as ações escolhidas (dinner), que estão no state-level 1. Olhamos para o action-level 1 e procuramos as ações que geram dinner e quiet. A ação cook gera dinner, e quiet é gerado por uma ação de manutenção. Logo, nosso plano é [cook, carry, wrap]. Existem outros planos possíveis, por exemplo: [wrap, cook, dolly].

### Exercício MDP

## Exercício Q-Learning

Para esse exercício vamos usar a fórmula do Q-value update, que consiste em:

$$Q(s, a) \leftarrow (1 - \alpha) \cdot Q(s, a) + \alpha(r + \gamma \cdot max_{a' \in A}Q(s', a'))$$

O enunciado nos pede para usar  $\alpha=1$  e  $\gamma=0,9$ . Com esses valores, nossa fórmula ficará:

$$Q(s, a) \leftarrow (r + 0, 9 \cdot max_{a' \in A}Q(s', a'))$$

Começando com a tabela zerada e fazendo os cálculos para os episódios pedidos, teremos:

1.

$$Q(3, S) = -10 + 0, 9 \cdot 0 = -10$$

$$Q(3, N) = 0 + 0, 9 \cdot 0 = 0$$

$$Q(1, N) = -10 + 0, 9 \cdot 0 = -10$$

$$Q(1, O) = 10 + 0, 9 \cdot 0 = 10$$

2.

$$Q(2, L) = 0 + 0, 9 \cdot 0 = 0$$

$$Q(3, N) = 0 + 0, 9 \cdot 0 = 0$$

$$Q(1, N) = -10 + 0, 9 \cdot 0 = -10$$

$$Q(1, L) = -10 + 0, 9 \cdot 0 = -10$$

$$Q(1, O) = 10 + 0, 9 \cdot 0 = 10$$

As tabelas finais Q dos episódios calculados estão na próxima página.

Table 1: Tabela do episódio da experiência 1

s/a	N	S	L	О
0	0	0	0	0
1	-10	0	0	10
2	0	0	0	0
3	0	-10	0	0

Table 2: Tabela do episódio da experiência  $2\,$ 

s/a	N	S	L	О	
0	0	0	0	0	
1	-10	0	-10	10	
2	0	0	0	0	
3	0	0	0	0	