

Planejadores Heurísticos no Espaço de Estados

Leliane Nunes de Barros

Busca heurística no espaço de estados

- Volta à busca no espaço de estados!
- Após alguns anos de pesquisa na área de planejamento no espaço de planos (POP, UCPOP, SNLP, etc), os pesquisadores acumularam uma grande experiência na construção de algoritmos dedicados
- Essa experiência foi usada na construção de boas heurísticas

Heurísticas que exploram a estrutura do espaço de busca do domínio de planejamento

Exemplo de planejadores heurísticos

- UNPOP [Drew McDermott, 96] *Greedy Regression-Match Graphs*
- HSP [Geffner, 97] *Heuristic Search Planner*
- FF [Hoffmann, 2000] *Fast Forward*

Planejadores heurísticos

- Heurística $h(s)$ é computada resolvendo um problema relaxado. Exemplo:
 - distância de Manhattan
 - comprimento do plano solução de um problema relaxado em que **são removidas** todas as listas de eliminação das ações
- Heurística informativa e admissível ... mas ainda recai num problema intratável

HSP – Heuristic State Planner

- Forward planning
- algoritmos de busca: Hill-Climbing ou A^* com uso de uma função heurística derivada de uma *descrição de alto-nível de ações*

HSP – Heuristic State Planner

- A heurística $h(s)$ é uma estimativa do número de passos necessários para resolver o problema relaxado, ou seja, num domínio em que as listas de eliminação das ações são desprezadas.
- s : estado, p : proposição
- $g(\{p\};s)$: custo estimado para atingir p a partir de s
- $g(Prec(op;s))$: custo estimado para atingir as precondições da ação op de s

Heurística do planejador HSP

Função heurística aditiva

Custo estimado para atingir a proposição p , a partir de s

$$g(\{p\};s) = \begin{cases} 0 & \text{se } p \in s \\ \min_{op \in O(p)} [1 + \underbrace{g(\text{Prec}(op); s)}_{\text{conjunto de átomos } C}] & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Para conjuntos de átomos C :

$$g(C;s) = \sum_{r \in C} g(\{r\};s)$$

Heurística resultante para um estado s qualquer:

$$h_{add}(s) = \sum_{p \in G} g(\{p\};s)$$

Heurística para o HSP

Função heurística *max*

- Custo estimado para atingir a proposição p a partir de s
 0 *se $p \in s$*

$$g(\{p\};s) = \begin{cases} 0 & \text{se } p \in s \\ \min_{op \in O(p)} [1 + g(\underbrace{Prec(op)}_{\text{conjunto de átomos } C}); s] & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Para conjuntos de átomos C :

$$g(C;s) = \max_{r \in C} g(\{r\};s)$$

Heurística resultante para um estado s qualquer:

$$h_{max}(s) = \max_{p \in G} g(\{p\};s)$$

Heurísticas para o HSP

heurística aditiva:

- informativa mas não-admissível
- faz a suposição de metas independentes

heurística max:

- admissível mas não informativa
- supõe metas dependentes
- faz a suposição que o plano de comprimento máximo pode atingir um conjunto de sub-metas de uma vez, por exemplo, a lista de precondições de uma ação

Algoritmo para calcular $h(G;s)$

- polinomial no número de átomos e ações
- versão do algoritmo Bellman-Ford para encontrar o caminho mais curto em grafos

Cálculo de $h(G;s)$

Uma maneira possível de se calcular as heurística do HSP é dada pelos seguintes passos:

inicializar custos $g(p;s)$

$g(p;s)=0$ se $p \in s$ e $g(p;s)=\infty$ caso contrário

Usa um sistema de **planejamento progressivo** para a meta simples p . Quando p for adicionado pelo operador op atualize $g(p;s)$

$$g(\{p\};s) = \min[g(\{p\};s), (1 + g(\overbrace{Prec(op)}^{\text{conjunto de átomos } C}); s)]$$

condição de parada: quando $g(p;s)$ não mudar mais de valor duas opções para o cálculo do custo de um conjunto de átomos: custo aditivo ou custo max

The FastForward Planner (FF)

- FF faz busca heurística no espaço de estados.
- O cálculo de $h(s)$ é baseado na solução de um problema relaxado usando o grafo de planejamento
- Aprimoriza a heurística do HSP, avaliando o tamanho de uma solução em quantidade de ações.

Extração de heurísticas a partir do grafo de planejamento

- O grafo de planejamento, além de fornecer uma estimativa da distância a partir de s_0 para atingir cada proposição alcançável p , também fornece informações de *mutex* (μP_i)
 - O procedimento *Solution extraction* seleciona um conjunto de proposições g em uma camada somente se nenhum par de elementos em g for um *mutex*.
- Para um problema relaxado não existem mutexes!!!
-

Extração de heurísticas a partir do grafo de planejamento

- Lembremos como GraphPlan trabalha:

loop

Graph expansion: Leva tempo polinomial

extend a “planning graph” forward from the initial state

until we have achieved a necessary (but insufficient) condition for plan existence

Solution extraction: Leva tempo exponencial

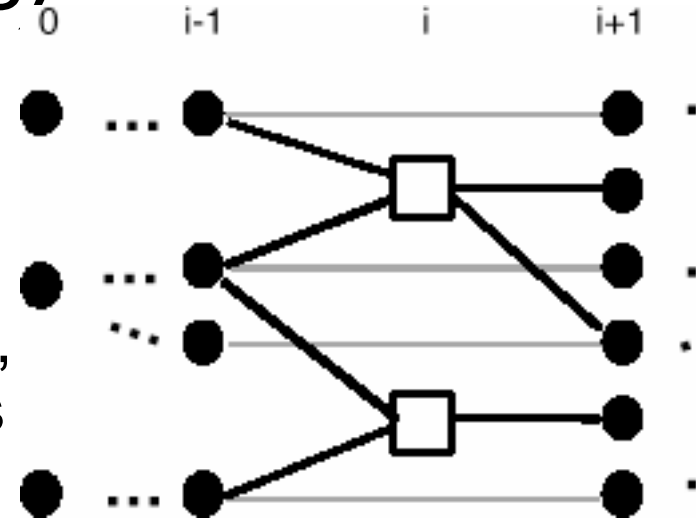
search backward from the goal, looking for a correct plan

if we find one, then return it

repeat

Usando o Grafo de Planejamento para calcular $h(s)$

- $h(s)$ é calculado como um processo simplificado de extração de plano
- Construa um grafo de planejamento, começando em s até que os átomos de G sejam alcançados
- Seja R o nível da primeira camada (da esquerda para direita) que “possivelmente atinge” p
- Escolha a ação com o menor número de precondições e que, se possível, já foi escolhida para as demais proposições
- $h(s) =$ número de ações escolhidas



FF na competição de planejamento AIPS-2000

- FastForward foi um dos melhores
- Nessa competição todos os problemas de planejamento eram clássicos
- FF ganhou um prêmio de “outstanding performance”
- FF encontrou planos num tempo muito curto quando comparado com outros planejadores clássicos

FF na competição de planejamento AIPS-2002

- FF ficou na média entre todos os planejadores
- LPG (graphplan + local search) se saiu muito melhor
- Uma das coisas que causaram dificuldades para o FastForward
 - Os problemas na competição de AIPS-2002 foram além de planejamento clássico e envolveram:
 - Variáveis numéricas, otimização, durações de tempo

Exemplo: domínio D^mS^{2*}

Problema:

- Estado Inicial: $\{I_1, I_2, I^*\}$,
- Estado Goal: $\{G_2, G_1, G^*\}$
- domínio D^mS^{2*} , definido pelas ações da tabela abaixo

Ação: A_i^1 Precondição: $\{I_i\}$ Adição: $\{P_i\}$ Eliminação: $\{P_j j < i\}$	Ação: A_i^2 Precondição: $\{P_i\}$ Adição: $\{G_i\}$ Eliminação: $\{P_j j < i\}$
Ação: A^1_* Precondição: $\{I_*\}$ Adição: $\{G_*\}$ Eliminação: $\{I_i \forall i\} \cup \{G_i \forall i\}$	Ação: A^2_* Precondição: $\{G_i \forall i\}$ Adição: $\{G_*\}$ Eliminação: $\{I_i \forall i\}$

Exemplo: domínio D^mS^{2*}

- Para $i = 2$

Ação: A_1^1 Precondição: $\{I_1\}$ Adição: $\{P_1\}$ Eliminação: $\{\}$	Ação: A_1^2 Precondição: $\{P_1\}$ Adição: $\{G_1\}$ Eliminação: $\{\}$	Ação: A_1^* Precondição: $\{I^*\}$ Adição: $\{G_*\}$ Eliminação: $\{I_1, I_2, G_1, G_2\}$
Ação: A_2^1 Precondição: $\{I_2\}$ Adição: $\{P_2\}$ Eliminação: $\{P_1\}$	Ação: A_2^2 Precondição: $\{P_2\}$ Adição: $\{G_2\}$ Eliminação: $\{P_1\}$	Ação: A_2^* Precondição: $\{G_1, G_2\}$ Adição: $\{G^*\}$ Eliminação: $\{I_1, I_2\}$

Resolver o problema para $D^m S^{2*}$ com os seguintes algoritmos

- FF
- HSP
- POP
- Para o POP usar ainda as ações

Ação: Start Precondição: {} Adição: $\{I_1, I_2, I^*\}$ Eliminação: {}	Ação: Finish Precondição: $\{G2, G1, G^*\}$ Adição: {} Eliminação: {}
---	--