# IFT608 / IFT 702 Planification en intelligence artificielle

### Reconnaissance de plan et d'intention

Froduald Kabanza
Département d'informatique
Université de Sherbrooke

### Plan de l'exposé

- Énoncé du problème
- Approches algorithmiques

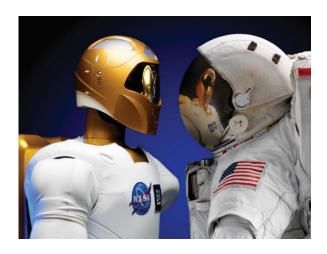
# ÉNONCÉ DU PROBLÈME

### **Plan Recognition**

Le problème de reconnaissance de plan consiste à inférer les intensions, les buts ou les plans d'autres agents.

#### C'est essential pour:

- Expliquer les comportements des autres
- Interagir avec les autres
- Coopérer avec les autres
- Comprendre la situation courante pour agir de façon bien informée



## Rappel – Problème de planification

- □ Données:
  - Actions primitives
  - But
    - » État à atteindre
    - » Comportement (but temporellement étendu)
  - □ État initial
- □ Sortie:
  - □ Plan d'actions
    - » Séquence
    - » Politique
    - » Stratégie



## Problème de reconnaissance de plans

#### □ Données:

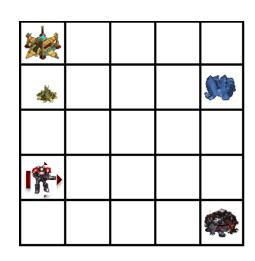
- Séquence d'observations
- Actions primitives
- Pour certaines approches: librairie de plans

#### □ Sortie:

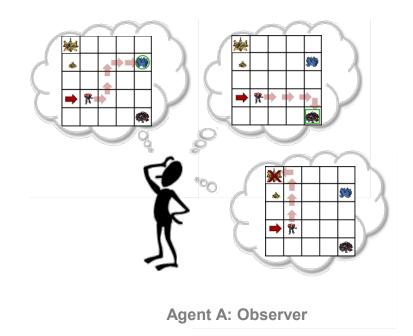
- ☐ But expliquant les observations
- □ Plan expliquant les observations



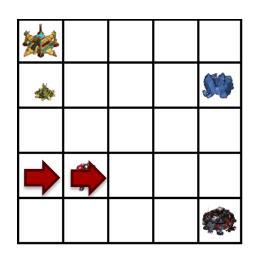
## Reconnaissance de plan

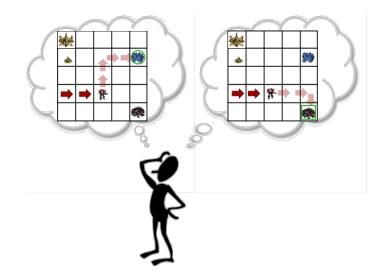






## Reconnaissance de plan





**Observed opponent** 

Plan recognition agent

# **Domaines d'application**

- Jeux
- □ Sécurité
- Défense
- Interfaces humain-machines
- Domotique
- Compréhension du langage naturel

### Différentes dimensions

- Environnement complétement observable vs partiellement observable
- ☐ Interaction vs pas d'interaction entre l'agent observé et l'agent observateur
- L'agent observé est hostile vs coopératif
- Un seul agent observateur vs une équipe d'agents observateurs
- Un seul agent observé vs des équipes d'agents observateurs
- Contraintes de temps réel



# APPROCHES ALGORITHMIQUES

### **Main Different Approaches**

#### Pure Data-Driven

#### Moderately Knowledge-Driven

#### Heavily Knowledge Driven

Frame plan recognition as a classification of a sequence of observations into goals and use machine learning techniques

- Deep learning with ngram model (Min et al., AAAI 2014)
- Statistical learning using n-gram models (Blaylock & Allen, 2003)
- Requires labeled data sets

Frame the plan recognition problem as inferring goals from likely plans generated by a planning algorithm (inverse planning).

- Inferring goal probability distributions from plan costs (Ramirez & Geffner, AAAI 2010) (Ramirez & Geffner, IJCAI 2011)
- Requires a planner and hence a model of actions

Frame the plan recognition problem as inferring goals or plans from a given plan library

- HMM, Markov Logic, Bayesian networks
- Model-counting: goal probabilities inferred from the proportion of models of execution of plans in the library consistent with the sequence of observations (Geib & Goldman, 2009)
- Requires a model of actions and a plan library

### Approches à base de connaissances

#### Basé sur des librairies de plans

- On suppose que l'agent agit en suivant des recettes
- On peut modéliser ses recettes par une librairie de plans.
- Le problème revient à reconnaître lequel des plans est suivi.
- Problème: comment avoir les librairies de plans?
  - Apprentissage
  - □ Forage
- □ Techniques:
  - □ Inférence probabiliste
  - Parsing probabiliste (HTN/Grammaires)

#### Basé sur les actions primitives

- On suppose qu'un comportement rationnel (optimal) est plus probable que celui qui l'est moins
  - Subtilité: différent de dire que l'agent agit de façon rationnel (optimale)
- On n'a pas besoin des recettes
- Le problème revient à inverser le processus de planification:
  - Probabilité d'un but dépend de la différence entre un comportement optimal vers le but et le comportement observé
- ☐ Technique: Ramirez et Geffner (AAAI 2010).

# APPROCHES PAR APPRENTISSAGE AUTOMATIQUE

### Références

- □ Amado et al. (2018) <u>LSTM-Based Goal Recognition in Latent Space</u>. arXiv:1808.05249v2 [cs.AI], 20 Aug 2018.
- Maynard et al. PAIR 2019
  - □ Voir projet 'Reconnaissance de plan'

# Deep Learning and Plan Recognition

Two-Stream RNN/CNN for Action Recognition in 3D Videos

Rui Zhao, Haider Ali, Patrick van der Smagt

German Aerospace Center, Technische Universität München



Action recognition using deep learning.

But plan recognition is much more than action recognition.

#### Use of Deep Learning in Plan Recognition:

DL for action recognition and SBR (*Granada et al. 2017*) Recursive NN to learn HTN plans (*Bisson et al., 2015*) DL goal recognition in digital games (*Min et al. 2016*) But do not use an end-to-end DL pipeline for plan recognition or still use handrafted models or features.

# Framing Deep Learning as Plan Recognition

### Plan recognition problem $\langle G, o_{\pi} \rangle$

G: set of possible goals of an actor

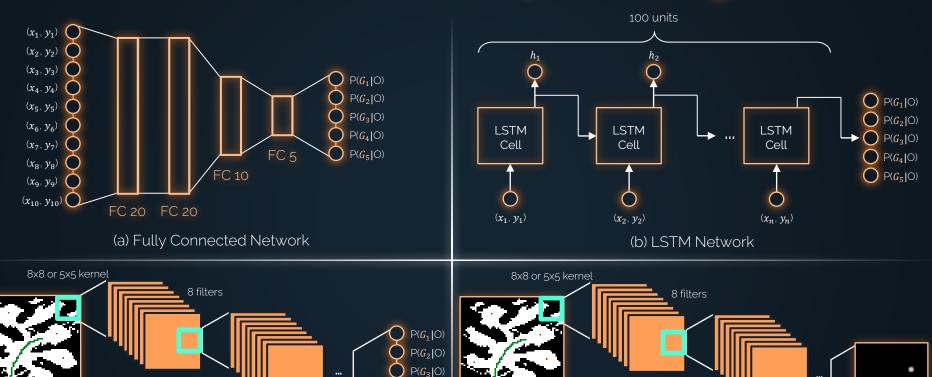
 $o_{\pi}$ : sequence of observations of the effects of the agent's actions.

### Solution to this problem $P(G|o_\pi)$

Optimal solution: max =  $P(g|o_{\pi})$  where  $g \in G$  is the true goal.

Thus, a plan recognition problem is simply a classification problem.

### Architectures des réseaux pour la navigation



 $P(G_4|O)$  $P(G_5|O)$ 

FC 5

64x64 Bitmap

from multiple

maps

7 layers

(d) CNN Multimaps

64x64

Probability

bitmap

64x64 Bitmap

7 layers

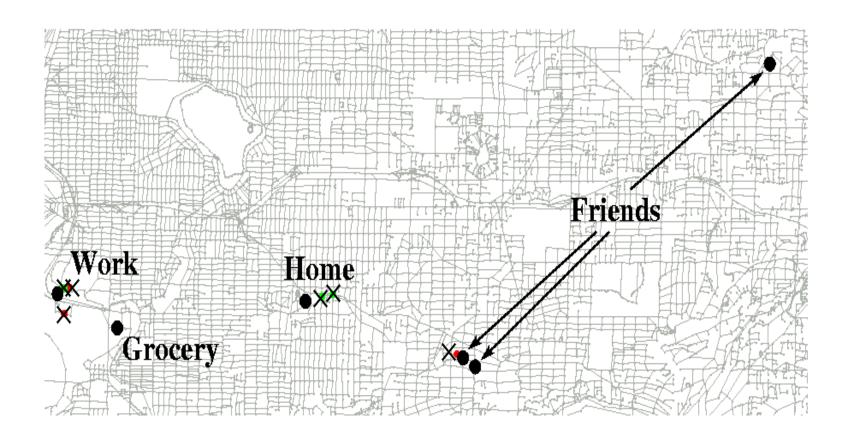
(c) CNN Bitmap

# APPROCHES PAR INFÉRENCE PROBABILISTE

# Reconnaissance de plan par réseaux bayésiens dynamiques

http://www.cs.rochester.edu/u/kautz/talks/converging-technology-kautz-v3.ppt

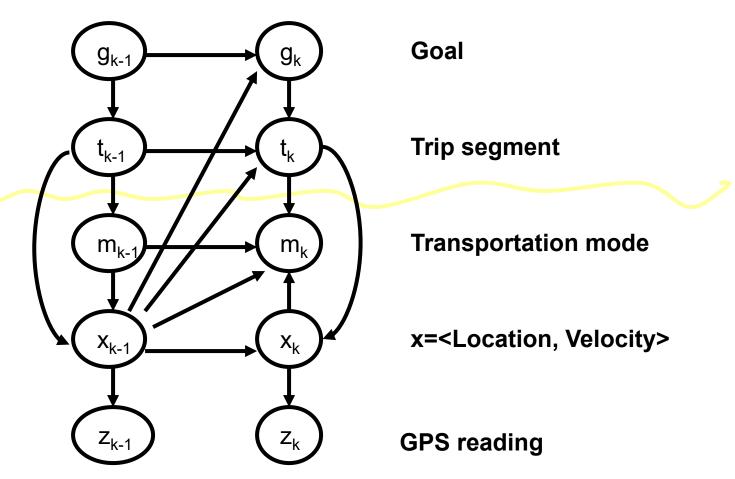
Kautz et al.



# Reconnaissance de plan par réseaux bayésiens dynamiques

http://www.cs.rochester.edu/u/kautz/talks/converging-technology-kautz-v3.ppt

Kautz et al.



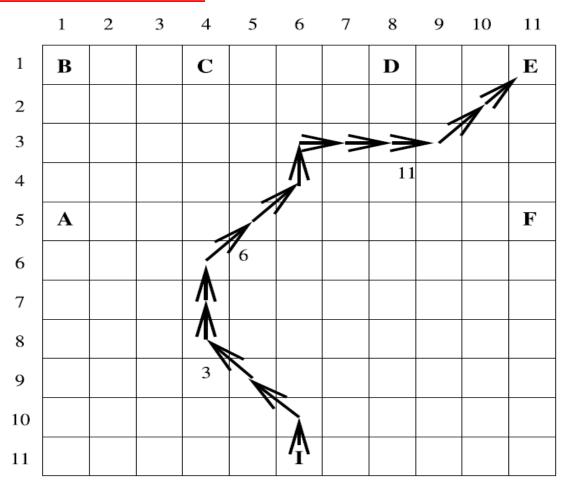
# Reconnaissance de plans par une logique Markovienne (*Markov logic*)

- A. Sadilek and H. Kautz, <u>Location-Based Reasoning about Complex Multi-Agent Behavior</u>, *Journal of Artificial Intelligence Research* 43 (2012) 87-133.
- ☐ *Application*: jeu de capture du drapeau
- Markov Logic
  - Mariage de la logique du premier ordre avec les probabilités.
  - ☐ Assigne des poids à des formules de logique du premier ordre
  - Interprétation probabiliste
- Approche:
  - Utiliser la logique markovienne pour spécifier les règles du jeu
  - ☐ Utiliser l'inférence de la logique markovienne pour prédire les buts des joueurs étant donné les observations

# APPROCHE PAR INVERSION DE LA PLANIFICATION

## Approche en inversant la planification

M. Ramirez and H. Geffner. <u>Probabilistic Plan Recognition Using</u> <u>Off-the-Shelf Classical Planners</u>. AAAI 2010.



# Approche en inversant la planification

- □ M. Ramirez and H. Geffner. <u>Probabilistic Plan Recognition Using Off-the-Shelf Classical Planners</u>. AAAI 2010.
- Par définition  $P(G \mid O) = \alpha P(O \mid G)P(G)$
- En supposant le principe de rationalité (un agent aura tendance à suivre les plans optimaux), on peut établir que

$$P(O \mid G) = \alpha e^{-\beta \times (c(G,O) - c(G,\bar{O}))}$$

- $\Box$  c(G,O) est le coût du meilleur plan respectant avec les observations
- $\Box$   $c(G,\overline{O})$  est le coût du plan optimal peu importe les observations
- ☐ Chacun de ces coûts est calculé en lançant un planificateur classique

## Approches plus récentes

- □ Masters, P., and Sardina, S. <u>Cost-based goal recognition for path-planning</u>. In *AAMAS*, 750–758, 2017.
  - Exploite les spécificité du domaine de navigation sur une carte pour précalculer les coûts.
  - □ Choix possible parmi les articles à critique (IFT 702).
- Freedman, R. G., & Zilberstein, S. (2017). <u>Integration of planning with</u> recognition for responsive interaction using classical planners. In *AAAI*, pp. 4581–4588, 2017.
  - ☐ Intégration de la planification et la reconnaissance de plan
  - ☐ Très théorique

## Approches plus récentes

- □ Perira et al. <u>Landmark-Based Heuristics for Goal Recognition</u>. In *AAAI*, 750–758, 2017.
- □ Levin, S.J. and Williams, B.C. Watching and Acting Together: Concurrent Plan Recognition and Adaptation for Human-Robot Teams. In *JAIR* 63(2018) 281-359
- Vered et al. <u>Towards Online Goal Recognition Combining Goal</u> <u>Mirroring and Landmarks</u>, AAMAS, 2018.
- ☐ Singh et al. Combining Planning with Gaze for Online Human Intention Recognition. AAMAS, 2018.

# APPROCHE PAR ANALYSE GRAMMATICALE PROBABILISTE

# Framing the Problem as Plan-Library Based Plan Recognition

- Assumptions
  - ☐ The observed agent is a goal-directed agent which plans actions and then execute them
  - ☐ The observing agent has a library of the potential plans the observed agent might execute

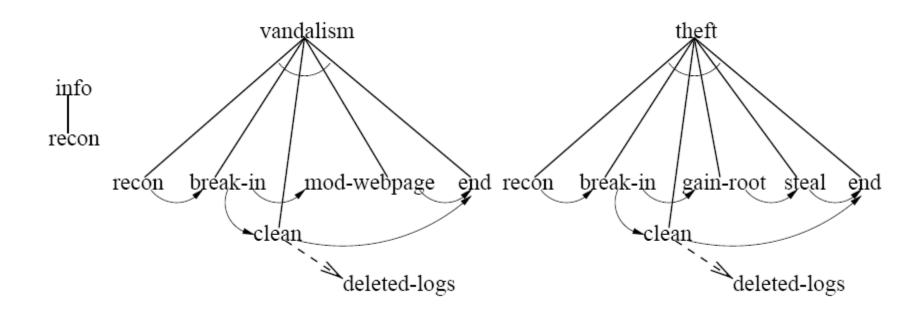
## **Plan Library Representation**

☐ The plan library is represented as an HTN or, equivalently, as a partially-ordered multiset context free grammar

Along with a probabilistic model

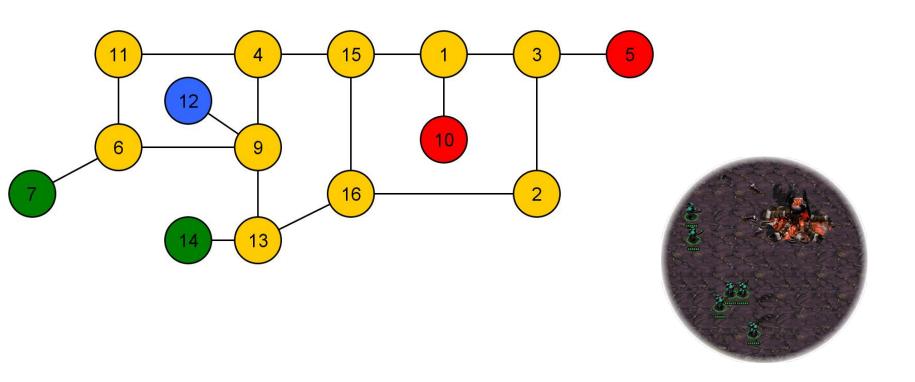
# Reconnaissance de plans par analyse (parsing) des grammaires

C. Geib and R. Goldman. <u>A probabilistic plan recognition algorithm based on plan tree grammars</u>. *Artif. Intell.* 173(11): 1101-1132 (2009)

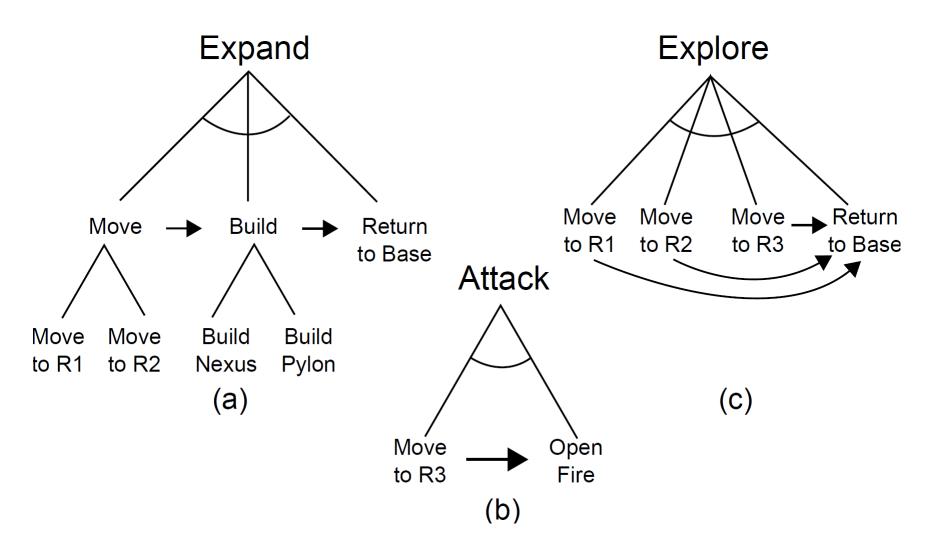


# **StarCraft Example**

Connectivity of the map



### **Plan Library Example**

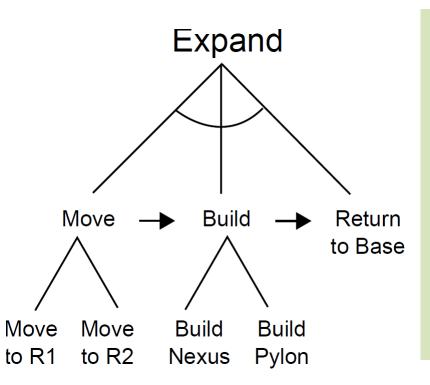






### **HTN and Pomset CFG**

 An HTN can be seen as a partially-ordered multiset (pomset) context free grammar (CFG)

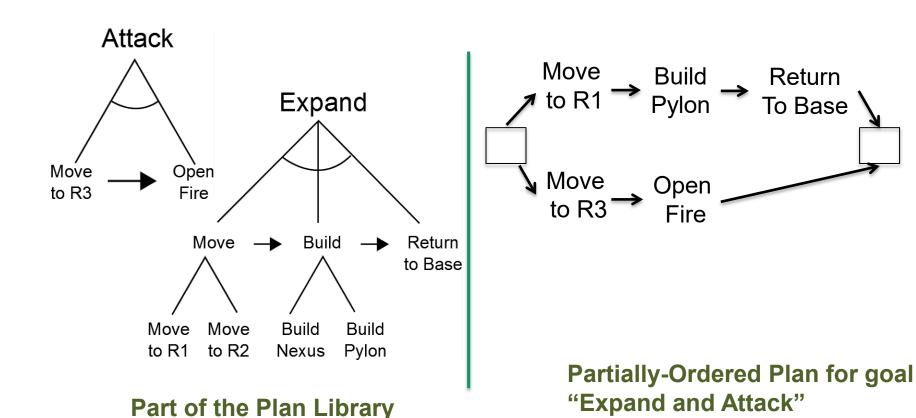


- Build → BuildNexus, BuildPylon {}
- Move → MoveToR1, MoveToR2 {}



### A Plan from the Plan Library

 A plan is a partially ordered set of actions derived from the plan library

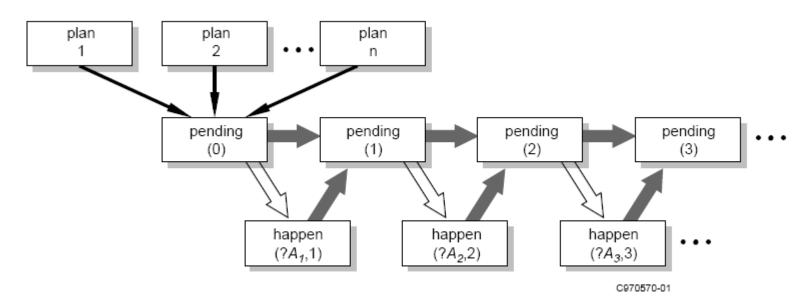






## Idée de l'algorithme YAPPR

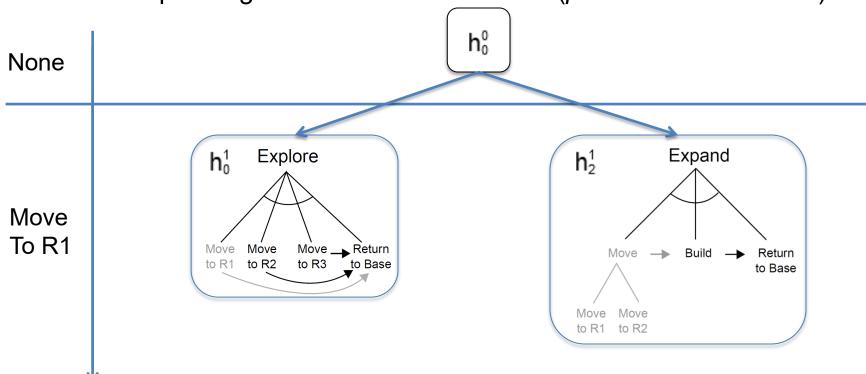
C. Geib and R. Goldman. A probabilistic plan recognition algorithm based on plan tree grammars. *Artif. Intell.* 173(11): 1101-1132 (2009)



☐ YAPPR : Yet Another Probablistic Plan Recognizer.

# Derivation Forests as Plan Execution Hypotheses

 An explanation (plan execution hypothesis) for a sequence of actions is a corresponding minimal derivation forest (plan execution model).



**Observations** 

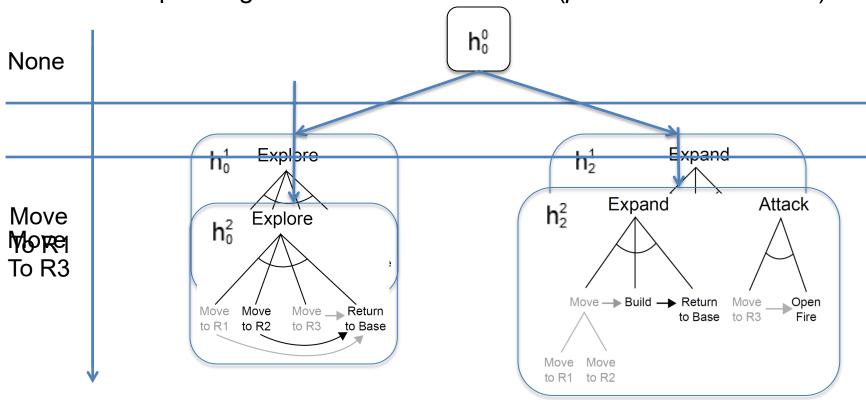
**Hypotheses** 





# Derivation Forests as Plan Execution Hypotheses

 An explanation (plan execution hypothesis) for a sequence of actions is a corresponding minimal derivation forest (plan execution model).



**Observations** 

**Hypotheses** 



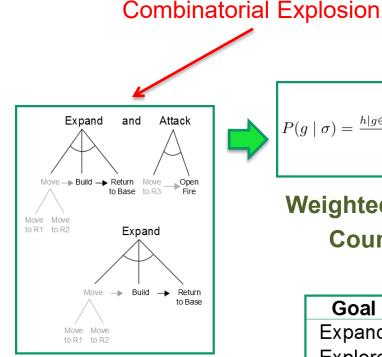


### Model Counting Approach to Plan Recognition

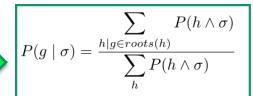
(Geib & Goldman, AIJ 2009)

#### Plan Library Expand Explore Move Move Mòve → Retum to R1 to R2 to R3 to Base Attack Move Move Build to R1 to R2 Nexus

Input



Generate the **Hypotheses Tree** 



### **Weighted Model** Counting

Goal	Probability
Expand	0.21
Explore	0.84
Attack	0.27

**Goal Probability Distribution** 



Observations

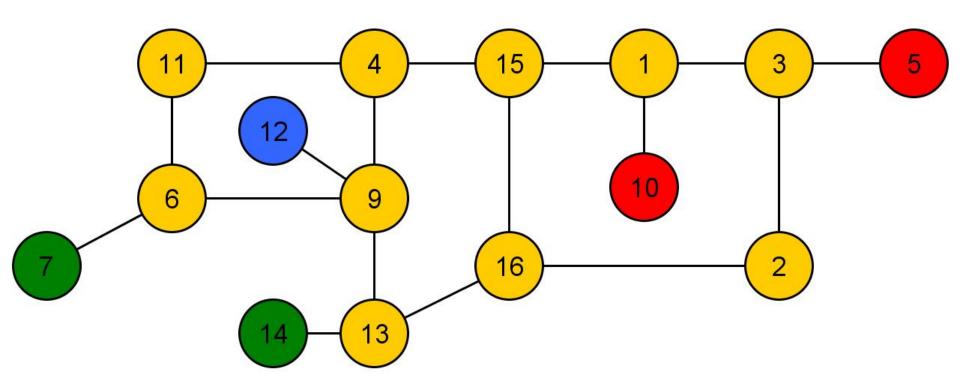
Move to R1



Move to R3

### **Experiments with StarCraft Game**

Connectivity of the map we used in experiments





### Reconnaissance de plan dans StarCraft



## Approches plus récentes

- □ Holtzen et al. <u>Inferring Human Intent from Video by Sampling Hierarchical</u>
  <u>Plans</u>. IROS 2016
  - □ Concepts reliés:
    - » Reconnaissance de plan avec des connaissances stratégiques à priori
    - » Reconnaissance de plan par planification inversée
    - » Motion planning (RRT)
- □ Mirsky et al. Sequential Plan Recognition. In *IJCAI*, 401-407, 2016.
  - ☐ Réduction du nombre d'hypothèses en posant des questions
- Bisson et al. <u>Using a Recursive Neural Network to Learn an Agent's Decision Model for Plan Recognition</u>. IJCAI 2013.

### Résumé

- La reconnaissance de plan vise à inférer les plans, les buts, les intentions d'autres agents à partir d'observations.
- Problème fondamental pour l'interaction humain-machine, la compréhension de la situation, la coopération multi-agent
- Problème plus compliqué que la planification.
- Résolu en réduisant le problème à des algorithmes/théories d'inférences utilisées pour d'autres problèmes.
  - Apprentissage automatique
  - Inférence probabiliste
  - Inversion de la planification
  - □ Etc.