IFT 615 – Intelligence artificielle

Recherche heuristique

Hugo Larochelle Département d'informatique Université de Sherbrooke

http://www.dmi.usherb.ca/~larocheh/cours/ift615.html

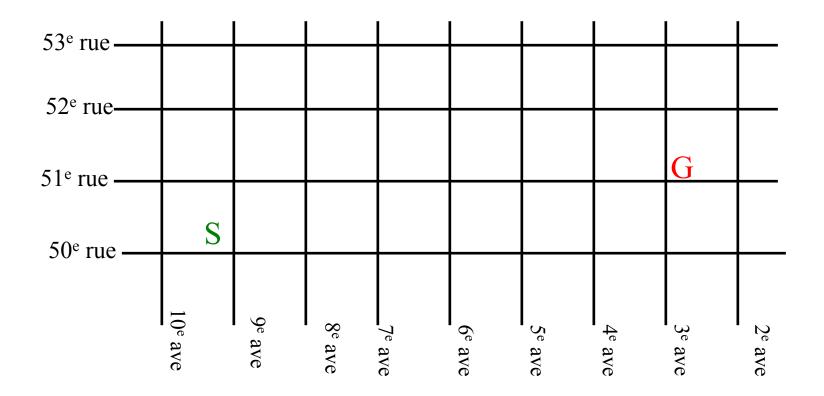
Objectifs

- Résolution de problème par recherche
- Rappel de A* vu en IFT 436
- Comprendre A*
- Implémenter A*
- Appliquer A* à un problème donné
- Comprendre la notion d'heuristique

Exemple: trouver chemin dans ville

Trouver un chemin de la 9^e ave & 50^e rue à la 3^e ave et 51^e rue

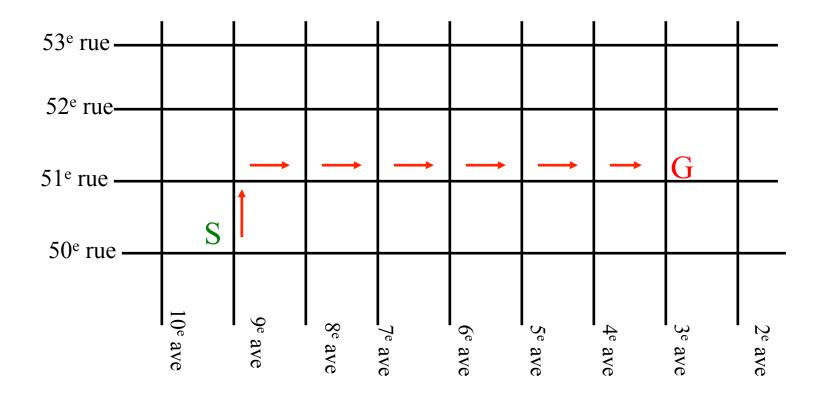
(Illustration par Henry Kautz, U. of Washington)



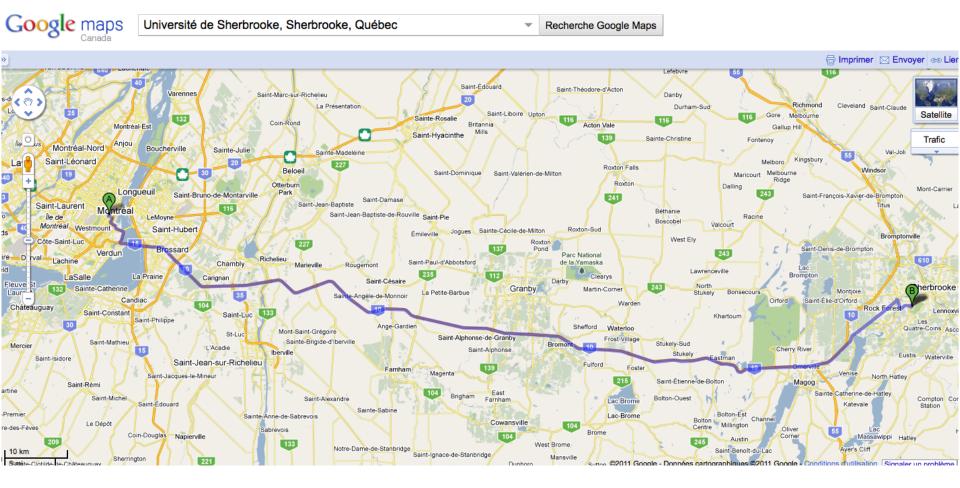
Exemple: trouver chemin dans ville

Trouver un chemin de la 9^e ave & 50^e rue à la 3^e ave et 51^e rue

(Illustration par Henry Kautz, U. of Washington)

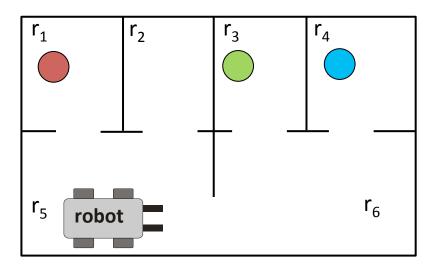


Exemple : Google Maps

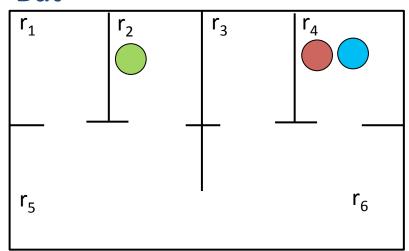


Exemple: livrer des colis

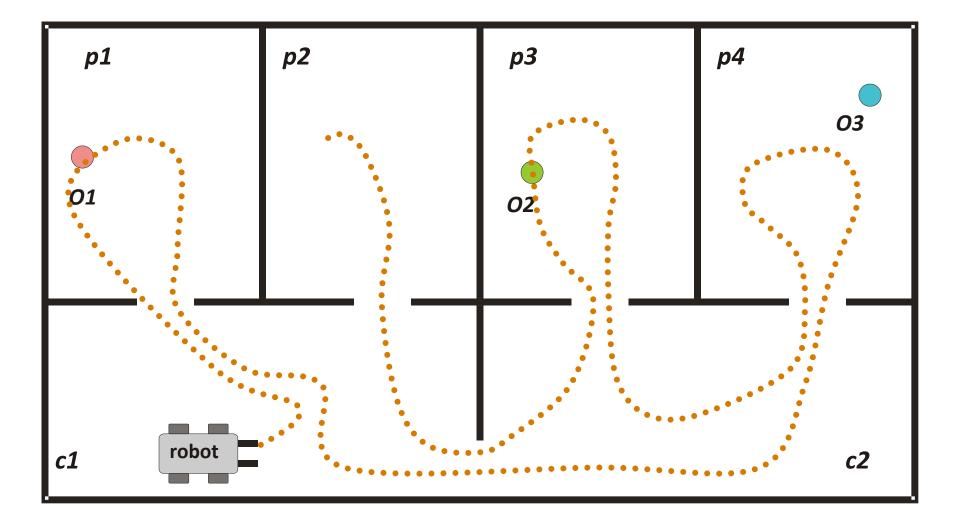
État initial



But

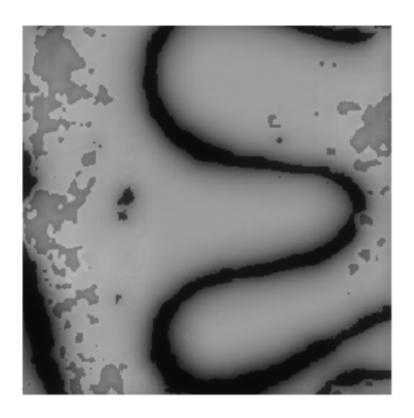


Exemple: livrer des colis



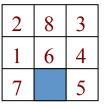
Exemple: navigation d'un robot





(Ratliff, Bagnell et Zinkevich, 2006)

Exemple: N-Puzzle



6



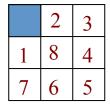
1	2	3
8		4
7	6	5

Nord

Nord

2		3
1	8	4
7	6	5

Ouest



Sud

1	2	3
	8	4
7	6	5

Est

1	2	3
8		4
7	6	5

Résolution de problèmes

- Étapes intuitives par un humain
 - modéliser la situation actuelle
 - 2. énumérer les solutions possibles
 - évaluer la valeur des solutions
 - 4. retenir la meilleure option possible satisfaisant le but
- Mais comment parcourir efficacement la liste des solutions?
- La résolution de beaucoup de problèmes peut être faite par une recherche dans un graphe
 - chaque noeud correspond à un état de l'environnement
 - chaque chemin à travers un graphe représente alors une suite d'actions prises par l'agent
 - pour résoudre notre problème, suffit de chercher le chemin qui satisfait le mieux notre mesure de performance

Résolution de problème par une recherche heuristique dans un graphe

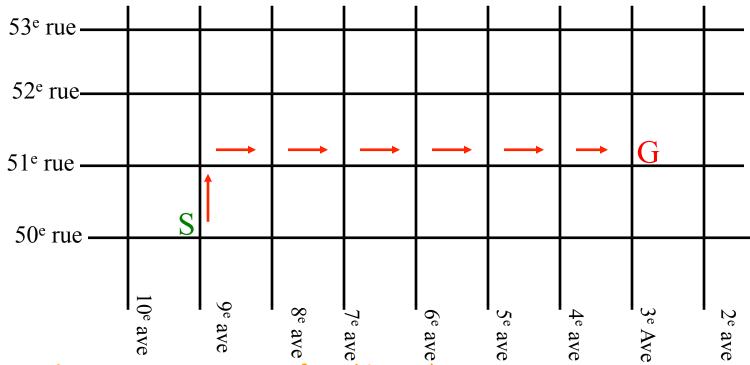
- La recherche heuristique est à la base de beaucoup d'approches en IA
- Le graphe est défini récursivement (plutôt qu'explicitement)
- Une heuristique est utilisée pour guider la recherche :
 - les heuristiques exploitent les connaissances du domaine d'application

Problème de recherche dans un graphe

- Algorithme de recherche dans un graphe
 - Entrées :
 - » un nœud initial
 - » une fonction goal(n) qui retourne true si le but est atteint
 - » une fonction de transition transitions(n) qui retourne les nœuds successeurs de n
 - » une fonction c(n,n') strictement positive, qui retourne le coût de passer de n à n' (permet de considérer le cas avec coûts variables)
 - Sortie :
 - » un chemin dans un graphe (séquence nœuds / arrêtes)
 - ◆ Le coût d'un chemin est la somme des coûts des arrêtes dans le graphe
 - ◆ Il peut y avoir plusieurs nœuds qui satisfont le but
- Enjeux :
 - trouver un chemin solution, ou
 - trouver un chemin optimal, ou
 - trouver rapidement un chemin (optimalité pas importante)

Exemple: graphe d'une ville

- Nœuds = intersections
- Arrêtes = segments de rue



(Illustration par Henry Kautz, U. of Washington)

Exemple: trouver chemin dans une ville

Domaine:

Routes entre les villes :

 $transitions(n_0) = (n_3, n_2, n_1)$

Distance entre les villes :

$$c(n_0, n_2) = 4$$

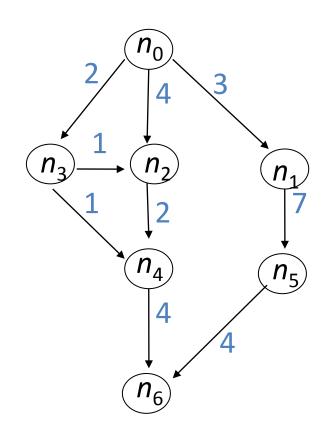
Problème posé (initNode, goal) :

 n_0 : ville de départ (état initial)

 n_6 : destination (but)

En d'autres termes :

goal(n): vrai si $n=n_6$



Rappel sur les algorithmes de recherche dans des graphes

- Recherche sans heuristique et coût uniforme
 - Recherche en profondeur (Depth-First-Search)
 - » pour un noeud donné, explore le premier enfant avant d'explorer un noeud frère
 - Recherche en largeur (Breadth-First-Search)
 - » pour un noeud donné, explore les noeuds frères avant leurs enfants
- Recherche sans heuristique et coût variable
 - Algorithme de Dijkstra
 - » trouve le chemin le plus court entre un noeud source et tous les autres noeuds
- Recherche avec heuristique et coût variable :
 - Best-First-Search
 - Greedy Best-First-Search
 - A*

Algorithme A*

- A* est une extension de l'algorithme de Dijkstra
 - utilisé pour trouver un chemin optimal dans un graphe via l'ajout d'une heuristique
- Une heuristique h(n) est une fonction d'estimation du coût entre un nœud n d'un graphe et le but (le nœud à atteindre)
- Les heuristiques sont à la base de beaucoup de travaux en IA :
 - recherche de meilleures heuristiques
 - apprentissage automatique d'heuristiques
- Pour décrire A*, il est pratique de décrire un algorithme générique très simple, dont A* est un cas particulier

Variables importantes : open et closed

- Open contient les nœuds non encore traités, c'est à dire à la frontière de la partie du graphe explorée jusque là
- Closed contient les nœuds déjà traités, c'est à dire à l'intérieur de la frontière délimitée par open

Insertion des nœuds dans open

- Les nœuds n dans open sont triés selon l'estimé f(n) de leur « valeur »
 - \diamond on appelle f(n) une **fonction d'évaluation**
- Pour chaque nœud n, f(n) est un nombre réel positif ou nul, estimant le coût du meilleur chemin partant de la racine, passant par n, et arrivant au but
- Dans open, les nœuds se suivent en ordre croissant selon les valeurs f(n).
 - le tri se fait par insertion : on s'assure que le nouveau nœud va au bon endroit
 - on explore donc les noeuds les plus « prometteurs » en premier

Définition de f

- La **fonction d'évaluation** f(n) tente d'estimer le coût du chemin optimal entre le nœud initial et le but, et qui passe par n
- En pratique on ne connaît pas ce coût : c'est ce qu'on cherche !
- À tout moment, on connaît seulement le coût optimal pour la partie explorée entre la racine et un nœud déjà exploré
- Dans A*, on sépare le calcul de f(n) en deux parties :
 - \diamond g(n): coût du meilleur chemin ayant mené au noeud n depuis la racine
 - » c'est le coût du meilleur chemin **trouvé jusqu'à maintenant** qui se rend à *n*
 - h(n): coût **estimé** du reste du chemin optimal partant de n jusqu'au but. h(n) est la **fonction heuristique**
 - » on suppose que h(n) est non négative et h(n) = 0 si n est le noeud but

Exemples de fonctions heuristiques

- Chemin dans une ville
 - distance Euclidienne ou distance de Manhattan pour un chemin sur une carte
 - éventuellement pondéré par la qualité des routes, le prix du billet, etc.
- Probabilité d'atteindre l'objectif en passant par le nœud
- Qualité de la configuration d'un jeu par rapport à une configuration gagnante
- N-Puzzle
 - nombre de tuiles mal placées
 - somme des distances des tuiles

Algorithme générique de recherche dans un graphe

Algorithme rechercheDansGraphe(noeudInitial)

- déclarer deux nœuds : n, n'
- 2. déclarer deux listes : open, closed // toutes les deux sont vides au départ
- 3. insèrer noeudInitial dans open
- 4. tant que (1) // la condition de sortie (exit) est déterminée dans la boucle
 - 5. si *open* est vide, sortir de la boucle avec échec
 - 6. n = noeud au début de open;
 - 7. enlever n de open et l'ajouter dans closed
 - 8. si *n* est le but, sortir de la boucle avec succès en retournant le chemin;
 - 9. pour chaque successeur n' de n
 - 10. initialiser la valeur g(n') à : g(n) + le coût de la transition (n,n')
 - 11. mettre le parent de n' à n
 - 12. si *closed* ou *open* contient un nœud n'' égal à n' avec $f(n') \le f(n'')$
 - 13. enlever n'' de *closed* ou *open* et insérer n' dans *open* (ordre croissant selon f(n))
 - 14. si n' n'est ni dans open ni dans closed
 - 15. insérer n' dans open en triant les nœuds en ordre croissant selon f(n)

Exemple A* avec recherche dans une ville

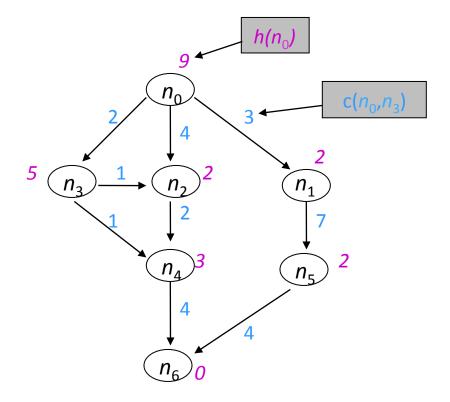
Routes entre les villes :

 n_0 : ville de départ

 n_6 : destination

h : distance à vol d'oiseau

c : distance réelle entre deux ville



Exemple A* avec recherche

dans une ville

<u>Contenu de open à chaque</u> <u>itération (état, f, parent) :</u>

- 1. $(n_0, 9, \text{void})$
- 2. $(n_1,5,n_0)$, $(n_2,6,n_0)$, $(n_3,7,n_0)$
- 3. $(n_2,6,n_0)$, $(n_3,7,n_0)$, $(n_5,12,n_1)$
- 4. $(n_3,7,n_0)$, $(n_4,9,n_2)$, $(n_5,12,n_1)$
- 5. $(n_2,5,n_3)$, $(n_4,6,n_3)$, $(n_5,12,n_1)$
- 6. $(n_4,6,n_3)$, $(n_5,12,n_1)$
- 7. $(n_6,7,n_4)$, $(n_5,12,n_1)$
- 8. Solution : n_0, n_3, n_4, n_6

Contenu de *closed* à chaque itération :



2. $(n_0, 9, \text{void})$

3. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0)$

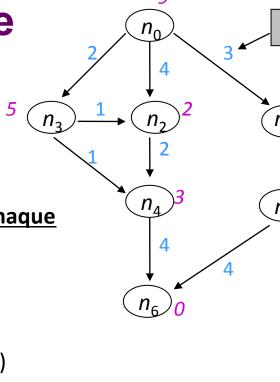
4. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0), (n_2, 6, n_0)$

5. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0), (n_3, 7, n_0)$

6. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0), (n_3, 7, n_0), (n_2, 5, n_3)$

7. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0), (n_3, 7, n_0), (n_2, 5, n_3), (n_4, 6, n_3)$

8. $(n_0, 9, \text{void}), (n_1, 5, n_0), (n_3, 7, n_0), (n_2, 5, n_3), (n_4, 6, n_3), (n_6, 7, n_4)$



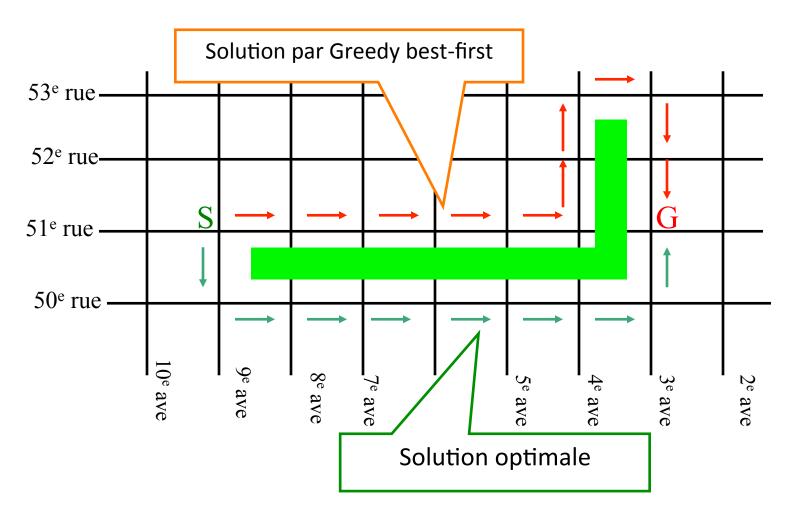
 $c(n_0,n_3)$

D'autres algorithmes de recherche heuristique

- Best-First-Search
 - variante plus générale où f peut prendre une forme quelconque
 - \bullet A* est un cas spécial de Best-First-Search, où f(n) = g(n) + h(n)
- Greedy Best-First-Search
 - \diamond c'est un Best-First-Search où f(n) = h(n)
 - n'est pas garanti de trouver un chemin qui est optimal, mais marche parfois bien en pratique

Non-optimalité de Greedy best-First Search

(Illustration par Henry Kautz, U. of Washington)



Démo d'algorithmes de recherche dans un espace d'états

A*, Profondeur, Largeur, Best-First

http://planiart.usherbrooke.ca/~eric/ift615/demos/search/search.html

- Si le graphe est fini, A* termine toujours
- Si un chemin vers le but existe, A* va en trouver un
- Si la fonction heuristique h retourne toujours un estimé inférieur ou égal au coût réel à venir, on dit que h est admissible :
 - dans ce cas, A* retourne toujours un chemin optimal
- Parfois, on entend par A* la version de l'algorithme avec la condition additionnelle que h soit admissible
 - ♦ A* est alors un Best-First-Search où f(n) = g(n) + h(n) et h(n) est admissible

Propriétés de A* : recherche en largeur

- En utilisant des coûts des arcs uniformément égaux et strictement positifs (par exemple, tous égaux à 1) et h(n) retournant toujours 0 quelque soit le nœud n, A* devient une recherche en largeur
- Open devient une queue LILO (last in, last out), en d'autre termes « dernier entré, dernier sorti »

- Soit $f^*(n)$ le coût exact (pas un estimé) du chemin optimal du noeud initial au noeud but, passant par n
- Soit $g^*(n)$ le coût exact du **chemin optimal du noeud initial au noeud n**
- Soit $h^*(n)$ le coût exact du **chemin optimal du noeud n au noeud but**
- On a donc que $f^*(n) = g^*(n) + h^*(n)$
- Si l'heuristique est admissible, pour chaque nœud n exploré par A^* , on peut montrer que l'on a toujours $f(n) \le f^*(n)$

• Si quelque soit un nœud n_1 et son successeur n_2 , nous avons toujours

$$h(n_1) \le c(n_1, n_2) + h(n_2)$$

où $c(n_1, n_2)$ est le coût de l'arc (n_1, n_2) .

On dit alors que h est **cohérente** (on dit aussi parfois **monotone** — mais c'est en réalité f qui devient monotone). Dans ce cas :

- h est aussi admissible
- chaque fois que A* choisit un nœud au début de open, cela veut dire que A* a déjà trouvé un chemin optimal vers ce nœud : le nœud ne sera plus jamais revisité!

- Si on a deux heuristiques admissibles h_1 et h_2 , tel que $h_1(n) < h_2(n)$, alors $h_2(n)$ conduit plus vite au but : avec h_2 , A^* explore moins ou autant de nœuds avant d'arriver au but qu'avec h_1
- Si h n'est pas admissible, soit b la borne supérieure sur la surestimation du coût, c-à-d. on a toujours h(n) ≤ h*(n) + b :
 - ◆ A* retournera une solution dont le coût est au plus b de plus que le coût optimal, c-à-d., A* ne se trompe pas plus que b sur l'optimalité.

Test sur la compréhension de A*

- Étant donné une fonction heuristique non admissible, l'algorithme A* donne toujours une solution lorsqu'elle existe, mais il n'y a pas de certitude qu'elle soit optimale
 - Vrai
- Si les coûts des arcs sont tous égaux à 1 et la fonction heuristique retourne tout le temps 0, alors A* retourne toujours une solution optimale lorsqu'elle existe
 - Vrai
- Lorsque la fonction de transition contient des boucles et que la fonction heuristique n'est pas admissible, A* peut boucler indéfiniment même si l'espace d'états est fini
 - Faux

Test sur la compréhension de A*

- Avec une heuristique monotone, A* n'explore jamais le même état deux fois.
 - Vrai
- Étant donné deux fonctions heuristiques h_1 et h_2 telles que $0 \le h_1(n) < h_2(n) \le h^*(n)$, pour tout état n, h_2 est plus efficace que h_1 dans la mesure où les deux mènent à une solution optimale, mais h_2 le fait en explorant moins de nœuds
 - Vrai.
- Si $h(n) = h^*(n)$, pour tout état n, l'optimalité de A^* est garantie
 - Vrai

Définition générique de f

 Selon le poids que l'on veut donner à l'une ou l'autre partie, on définie f comme suit :

$$f(n) = (1-w)*g(n) + w*h(n)$$

où w est un nombre réel supérieur ou égal à 0 et inférieur ou égal à 1

- Selon les valeurs qu'on donne à w, on obtient des algorithmes de recherche classique :
 - ightharpoonup Dijkstra: w = 0 (f(n) = g(n))
 - igoplus Greedy best-first search: w = 1 (f(n) = h(n))
 - $A^*: w = 0.5 \quad (f(n) = g(n) + h(n))$

Variations de A*

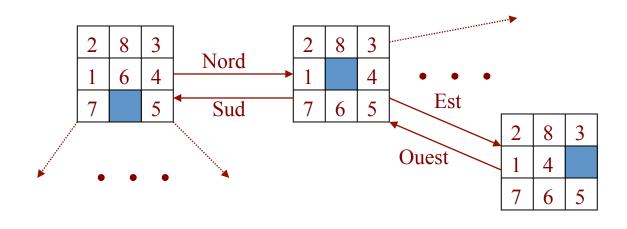
- Beam search
 - on met une limite sur le contenu de OPEN et CLOSED
 - recommandé lorsque pas assez d'espace mémoire
- Bit-state hashing
 - CLOSED est implémenté par une table hash et on ignore les collisions
 - utilisé dans la vérification des protocoles de communication, mais avec une recherche en profondeur classique (pas A*)
 - » Exemple : outil SPIN

Variations de A*

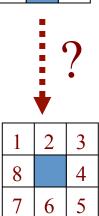
- Iterative deepening
 - on met une limite sur la profondeur
 - on lance A* jusqu'à la limite de profondeur spécifiée.
 - si pas de solution on augmente la profondeur et on recommence A*
 - ainsi de suite jusqu'à trouver une solution.
- Recursive best-first search (RBFS) et simplified memory-bounded A* (SMA*)
 - variantes de A* qui utilisent moins de mémoire mais peuvent être plus lentes
- D* (inventé par Stenz et ses collègues).
 - ◆ A* dynamique, où le coût des arrêtes peut changer durant l'exécution. Évite de refaire certains calculs lorsqu'il est appelé plusieurs fois pour atteindre le même but, suite à des changements de l'environnement.

Exemple académique

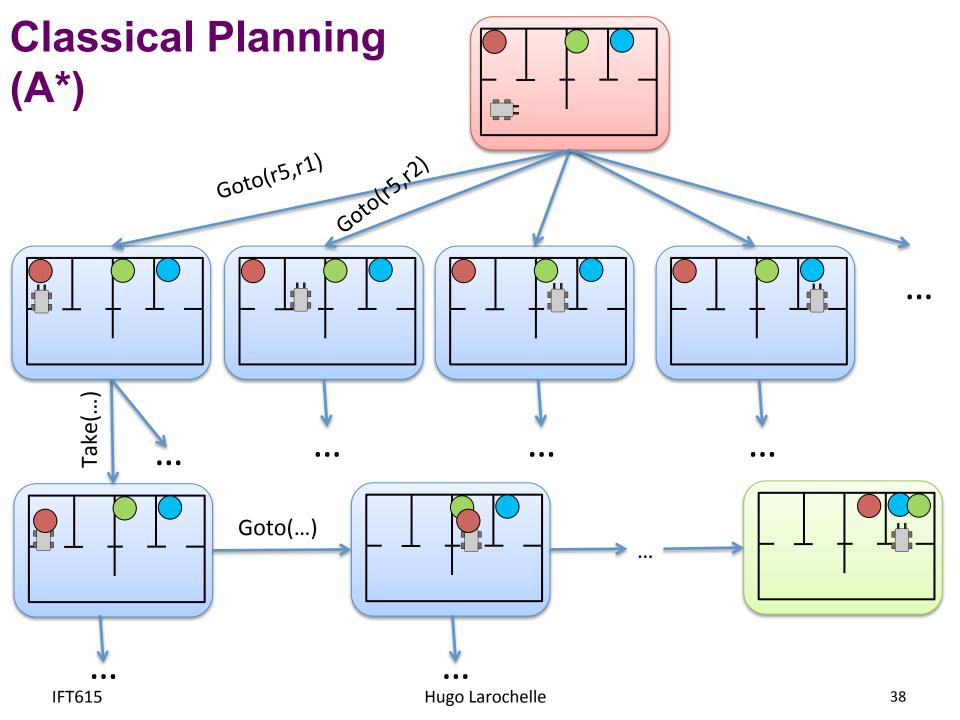
- 8-puzzle
 - ◆ *État* : configuration légale du jeu
 - ◆ État initial : configuration initiale
 - ◆ État final (but) : configuration gagnante
 - **♦** Transitions



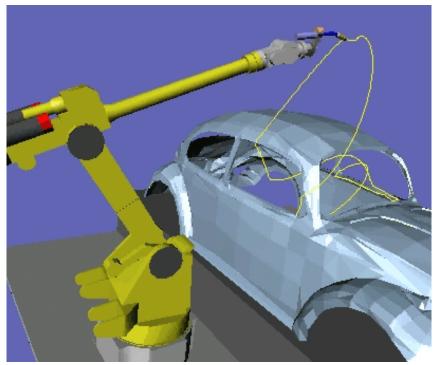
2	8	3
1	6	4
7		5

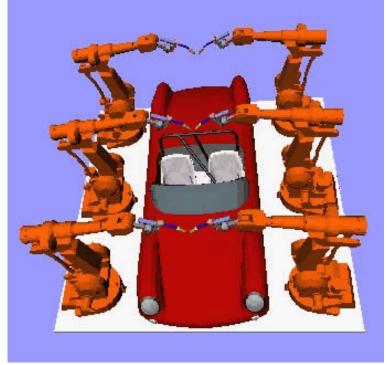


37



Application: industrie automobile





Démos du Motion Planning Kit (Jean-Claude Latombe)

Application : jeux vidéos et cinéma

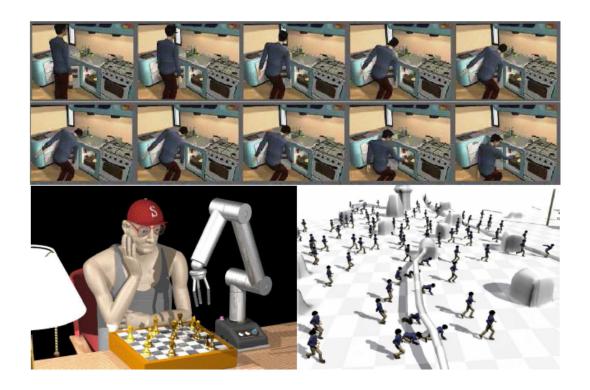


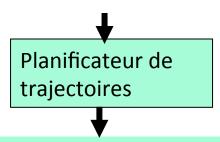
Figure 1.8: Across the top, a motion computed by a planning algorithm, for a digital actor to reach into a refrigerator [499]. In the lower left, a digital actor plays chess with a virtual robot [545]. In the lower right, a planning algorithm computes the motions of 100 digital actors moving across terrain with obstacles [592]. [Steven LaValle. *Planning Algorithms*]

Énoncé du problème

 Calculer une trajectoire géométrique d'un solide articulé sans collision avec des obstacles statiques.

Entrée:

- ➤ Géométrie du robot et des obstacles
- ➤ Cinétique du robot (degrés de liberté)
- ➤ Configurations initiale et finale



Sortie

➤ Une séquence continue de configurations rapprochées, sans collision, joignant la configuration initiale à la configuration finale

Cadre générale de résolution du problème

Problème continu

(espace de configuration + contraintes)



Discrétisation

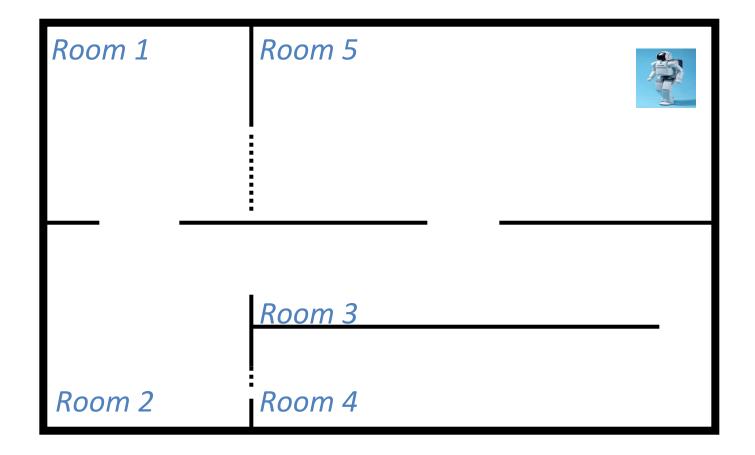
(décomposition, échantillonage)



Recherche heuristique dans un graphe

(A* ou similaire)

Approche combinatoire par décomposition en cellules

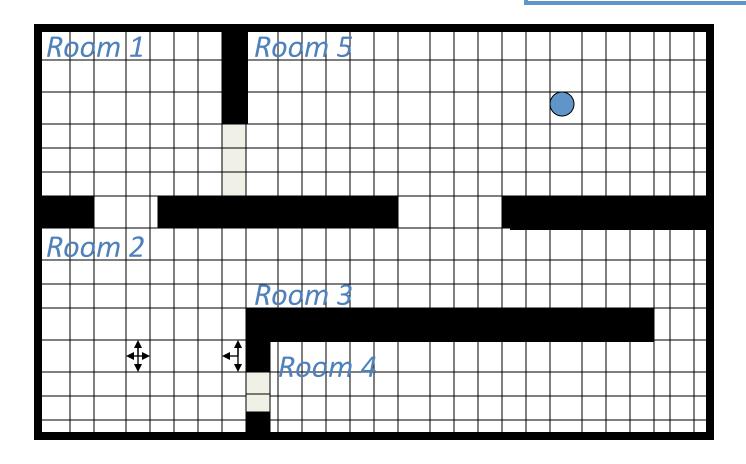


Décomposer la carte en grille (*occupancy grid*) : 4-connected (illustré ici) ou 8-connected.

noeud : case occupée par le robot + orientation du robot

Transitions:

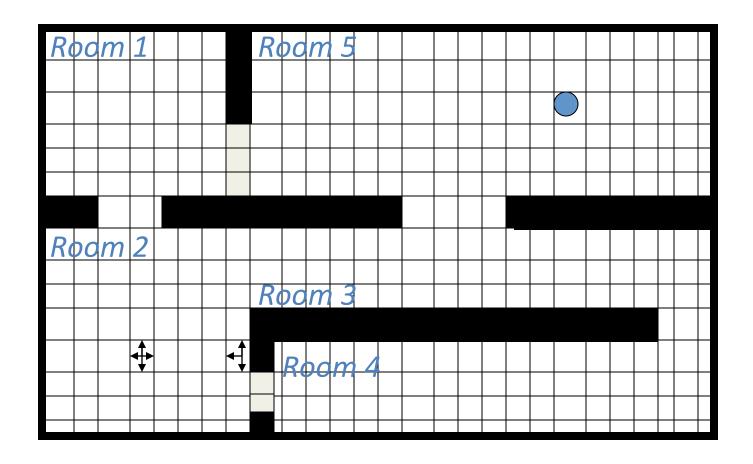
- Turn left →
- Turn right ←
- Go straight ahead



Heuristiques:

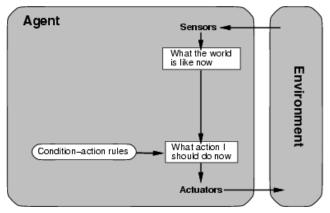
- Distance euclidienne, durée du voyage
- Consommation d'énergie ou coût du billet
- Degré de danger (chemin près des escaliers, des ennemis).

Go east =
(Turn right) +
Go straight ahead



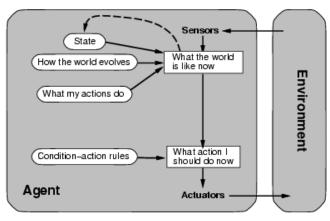
Recherche heuristique: pour quel type d'agent?

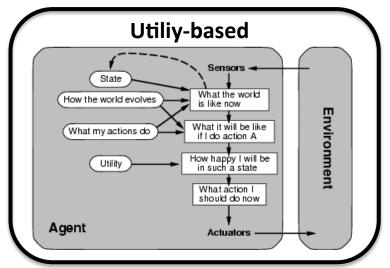
Simple reflex



Goals—Sensors What the world is like now What it will be like if I do action A What action I should do now Agent Actuators

Model-based reflex





Conclusion

- La recherche heuristique est une approche fondamentale en IA
 - elle est assez flexible pour être appliquée à plusieurs problèmes
- A* est l'algorithme de recherche heuristique le plus connu et répandu
- Il a l'avantage d'avoir de garanties théoriques potentiellement intéressantes
- Par contre, le succès de A* dépend beaucoup de la qualité de l'heuristique h(n) que l'on définit
 - une mauvaise heuristique peut augmenter considérablement les temps de calcul et l'espace mémoire nécessaire

Vous devriez être capable de...

- Comprendre le concept de recherche heuristique
 - qu'est-ce qu'une heuristique?
- Comprendre les différents concepts derrière A*
 - \bullet fonctions f(n), g(n) et h(n), ainsi que $f^*(n)$, $g^*(n)$ et $h^*(n)$
- Identifier une heuristique admissible ou monotone
- Décrire les propriétés théoriques de A*
- Programmer/simuler l'exécution de A*