

Problèmes et algorithmes de recherche

IA– Chapitre 3

Master STIC - Université d'Orléans - Janvier 2012

- Agents de résolution de problèmes
- Types de problèmes
- Formulation de problèmes
- Exemples de problèmes
- Algorithmes de recherche “aveugles”
 - recherche en largeur
 - recherche en coût uniforme
 - recherche en profondeur
 - recherche en profondeur limitée
 - recherche par approfondissement itératif
 - recherche bi-directionnelle
- Comparaison des algorithmes aveugles

Forme restreinte d'un agent général :

```
function SIMPLE-PROBLEM-SOLVING-AGENT(percept) returns an action
  static: seq, an action sequence, initially empty
         state, some description of the current world state
         goal, a goal, initially null
         problem, a problem formulation

  state ← UPDATE-STATE(state, percept)
  if seq is empty then
    goal ← FORMULATE-GOAL(state)
    problem ← FORMULATE-PROBLEM(state, goal)
    seq ← SEARCH(problem)
  action ← RECOMMENDATION(seq)
  seq ← REMAINDER(seq)
  return action
```

- Les algorithmes de recherche constituent l'une des approches les plus puissantes pour la résolution de problèmes en IA
- Les algorithmes de recherche sont un mécanisme général de résolution de problème qui
 - se déroule dans un espace appelé *espace d'états*
 - explore systématiquement toutes les *alternatives*
 - trouve la *séquence d'étapes* menant à la solution
- Etat initial
- Action
- Test de solution

Vacances en Roumanie, position actuelle : Arad.

L'avion quitte Bucarest le lendemain.

Objectif :

Etre à Bucharest

Formulation du problème :

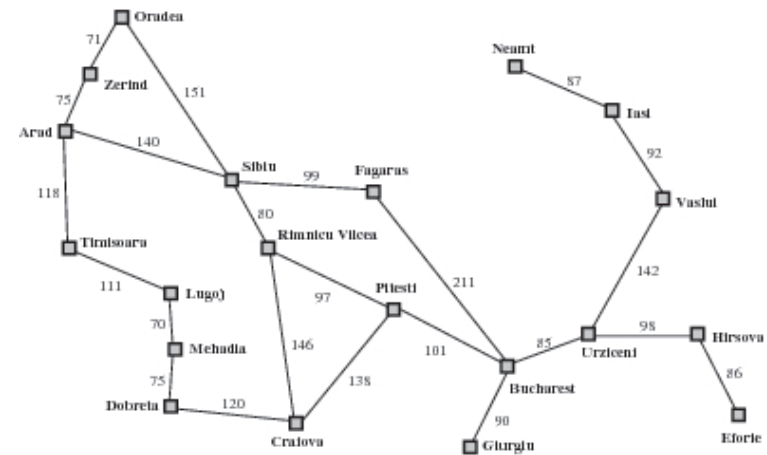
états : les différentes villes

état initial : Arad

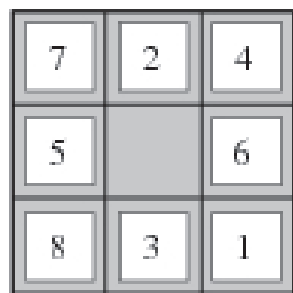
actions : se déplacer d'une ville à l'autre

Solution :

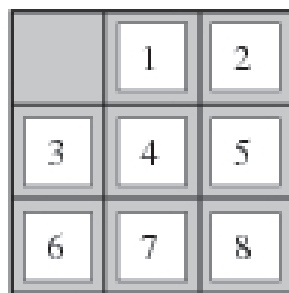
une suite de villes, par exemple : Arad, Sibiu, Fagaras, Bucharest



Exemple : Le puzzle-8



Start State



Goal State

Définition d'un problème de recherche

Un problème de recherche est défini par 6 éléments

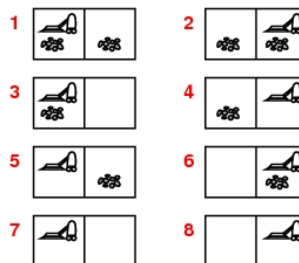
- Q un ensemble non vide d'états
- $S \subseteq Q$ un ensemble non vide d'états initiaux
- $G \subseteq Q$ un ensemble non vide d'états de solutions (pouvant être définis explicitement ou implicitement par un test de solution)
- A un ensemble d'actions
- Fonction de successeur : $Q \times A \rightarrow Q$
- Fonction de coût : $Q \times A \times Q \rightarrow R^+$ (définie uniquement pour des états qui sont successeurs l'un de l'autre)

- Espace d'états
- Etat(s) initial (initiaux)
- Fonction de successeur
- Test de solution
- Coût du chemin

- Le puzzle-8
- Le tour de Hanoï
- Le loup, la chèvre et le chou
- Le Wumpus
- L'aspirateur
- Le monde des blocs
- Le labyrinthe
- Les mots croisés
- L'arithmétique cryptée
- Les jeux d'échec, de dames, ...

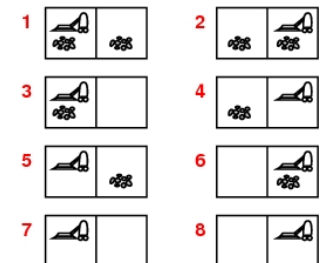
Exemple : l'aspirateur

- Le monde consiste en 2 positions
 - pièce gauche,
 - pièce droite
- Chaque pièce peut être poussiéreuse
- L'agent (aspirateur) est dans l'une des 2 pièces
- Il y a au total 8 états possibles
- 4 actions possibles :
 - aller à gauche,
 - aller à droite,
 - aspirer,
 - ne rien faire



Exemple : l'aspirateur

- Objectif :
 - éliminer toute la poussière
- Formulation du problème :
 - états : les 8 états possibles
 - actions : les 4 actions possibles
- Solution :
 - être dans l'état 7 ou 8

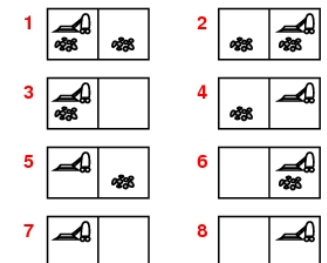


- Problèmes sans capteurs (conformant)
 - état connu (unique) ou dans une liste d'états possibles (multiple)
 - effets des actions connus
 - solution est une séquence

- Problèmes sans capteurs (conformant)
 - état connu (unique) ou dans une liste d'états possibles (multiple)
 - effets des actions connus
 - solution est une séquence
- Problèmes contingents :
 - effet conditionnel des actions
 - perception fournit des nouvelles infos de l'état courant
 - solution est un arbre ou une stratégie

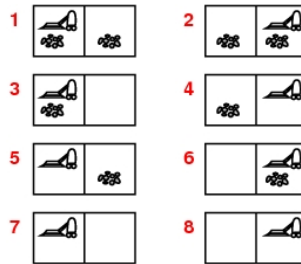
- Problèmes sans capteurs (conformant)
 - état connu (unique) ou dans une liste d'états possibles (multiple)
 - effets des actions connus
 - solution est une séquence
- Problèmes contingents :
 - effet conditionnel des actions
 - perception fournit des nouvelles infos de l'état courant
 - solution est un arbre ou une stratégie
- Problème d'exploration :
 - exécution révèle les états
 - besoin d'expérimenter pour trouver la solution

Etat unique, état initial #5. **Solution ??**



Etat unique, état initial #5. **Solution ??**
[Right, Suck]

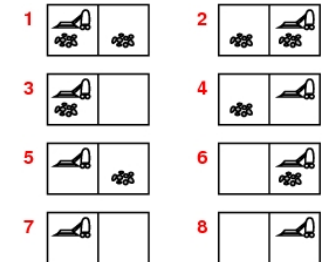
Etats multiples, état initial
 $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$
 Right produit $\{2, 4, 6, 8\}$. **Solution ??**



Etat unique, état initial #5. **Solution ??**
[Right, Suck]

Etats multiples, état initial
 $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$
 Right produit $\{2, 4, 6, 8\}$. **Solution ??**
[Right, Suck, Left, Suck]

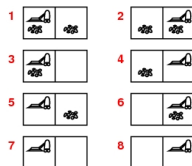
Contingent, état initial #5
 Lois de Murphy : aspirer peut aussi
 salir
 perception locale : poussière
Solution ??



Etat unique, état initial #5. **Solution ??**
[Right, Suck]

Etats multiples, état initial
 $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$
 Right produit $\{2, 4, 6, 8\}$. **Solution ??**
[Right, Suck, Left, Suck]

Contingent, état initial #5
 Lois de Murphy : aspirer peut aussi
 salir
 perception locale : poussière
Solution ??
[Right, if dirt then Suck]



Un **problème** est défini par 4 éléments :

- état initial** ex., "être à Arad"
- fonction de successeur** $S(x)$ = ensemble de paires action-état
 ex., $S(\text{Arad}) = \{ \langle \text{Arad} \rightarrow \text{Zerind}, \text{Zerind} \rangle, \dots \}$
- test**, peut être
- explicite**, ex., $x = \text{"être à Bucarest"}$
- implicite**, ex., $\text{NoDirt}(x)$
- fonction de coût** (additive)
 ex., somme des distances, nombre d'actions exécutées, etc.
 $c(x, a, y)$ est le **coût d'un mouvement**, supposition ≥ 0

Une **solution** est une séquence d'actions menant de l'état initial à l'état final

Le monde réel est particulièrement complexe

⇒ espace d'état doit être une *abstraction*

Etat (abstrait) = ensemble d'états réels

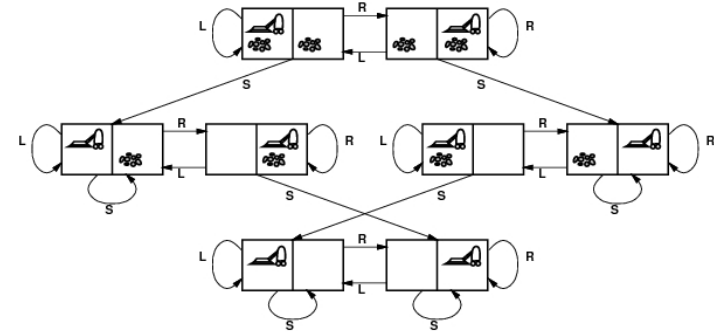
Action (abstraite) = combinaison complexe d'actions réelles
par exemple, "Arad → Zerind" représente un ensemble complexe de routes, détours, points de pause, etc.

Pour être réalisable, *chaque* état réel "être à Arad" doit pouvoir mener à *un* état réel "être à Zerind"

Solution (abstraite) =

ensembles de chemins réels dans le monde réel

Chaque action abstraite doit être plus "facile" que celle dans le problème original !



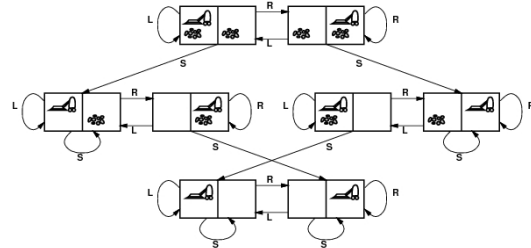
états ??

actions ??

test de solution ??

coût de chemin ??

Exemple : aspirateur (état unique)



états ?? entier indiquant la position du robot et de la poussière (ignorer la quantité de poussière)

actions ?? aller à gauche (L), aller à droite (R), aspirer (S), ne rien faire (NoOp)

test de solution ?? plus de poussière nulle part

coût de chemin ?? chaque action coûte 1 unité, 0 pour NoOp

Exemple : puzzle-8



Start State



Goal State

états ??

actions ??

test de solution ??

coût de chemin ??

7	2	4
5		6
8	3	1

Start State

	1	2
3	4	5
6	7	8

Goal State

états ?? numéro des positions des plaquettes

actions ?? déplacer la case vide à gauche, à droite, en haut, en bas

goal test ?? état courant = état final

path cost ?? chaque déplacement de la case vide vaut 1

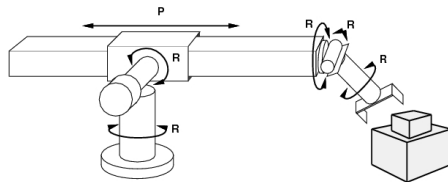
coût total = nombre total de déplacements de la case vide

Remarque : solution optimale pour puzzle- n est NP-difficile

- Recherche de parcours
 - itinéraires automatiques, guidage routier, planification de routes aériennes, routage sur les réseaux informatiques, ...
- Configuration de circuits VLSI
 - placement de millions d'éléments sur un chip déterminant pour le fonctionnement efficace du circuit
- Robotique
 - assemblage automatique, navigation autonome, ...
- Planification et ordonnancement
 - horaires, organisation de tâches, allocation de ressources, ...



Exemple : assemblage automatique



états ?? coordonnées des articulations du robot et des pièces à assembler

actions ?? mouvement continus des articulations du bras robotique

test de solution ?? : assemblage terminé, robot en position de repos

coût ?? : temps d'exécution



Typologie des problèmes de recherche

- Tous les problèmes qui peuvent être décrits par
 - un ensemble fini d'états,
 - un ensemble fini d'actions,
 - un sous-ensemble d'états initiaux et finaux,
 - une relation "successeur" définie sur l'ensemble des états et des actions dans l'ensemble des états, et
 - une fonction de coût positive.
- Principalement les problèmes dont la solution s'exprime en termes de chemin dans des graphes finis.



- L'environnement est **statique**
- L'environnement est **discrétisable**
- L'environnement est **observable**
- Les actions sont **déterministes**

- Un ou plusieurs états initiaux
- Un ou plusieurs états finaux
- La solution est-elle un chemin ou un état isolé ?
- Une, la meilleure ou toutes les solutions ?

Paramètres importants

- Nombre d'états dans l'espace d'états
- Distribution des états finaux
- Espace mémoire nécessaire pour stocker un état
- Temps d'exécution de la fonction de successeur

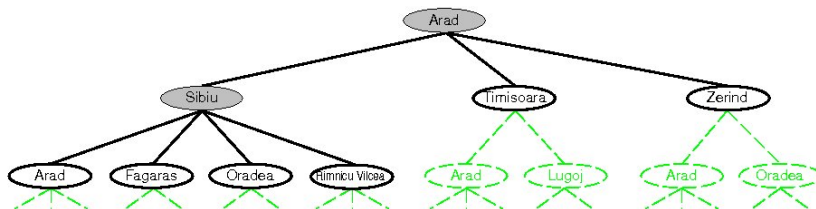
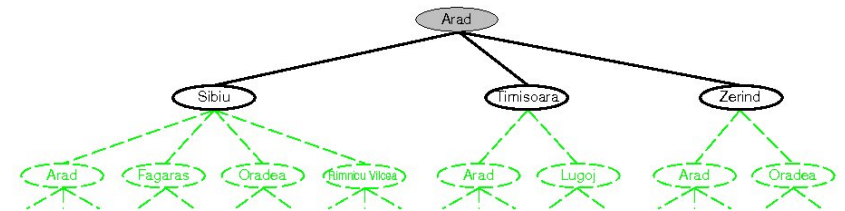
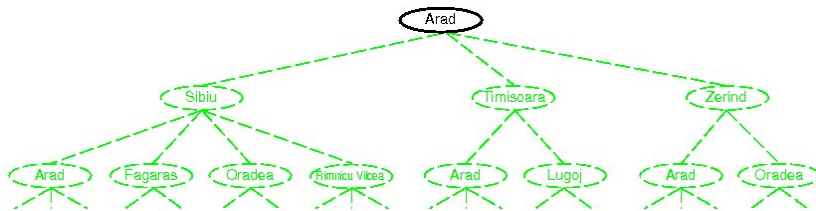
Algorithme général de recherche

Idée de base:

exploration “offline” simulée de l'espace d'états

en générant les états successeurs des états déjà explorés
(processus aussi appelé **expansion** d'états)

```
function TREE-SEARCH(problem, strategy) returns a solution, or failure
  initialize the search tree using the initial state of problem
  loop do
    if there are no candidates for expansion then return failure
    choose a leaf node for expansion according to strategy
    if the node contains a goal state then return the corresponding solution
    else expand the node and add the resulting nodes to the search tree
  end
```

Un algorithme de recherche repose sur les éléments suivants :

- Arbre de recherche
l'arbre de recherche peut être infini même lorsque le graphe de recherche est fini
- Recherche d'un nœud
- Expansion d'un nœud
- Stratégie de recherche
à chaque étape du processus de recherche, déterminer quel est le nœud à explorer

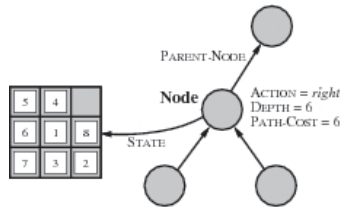
Un *état* est une (représentation d') une configuration réelle

Un *nœud* est un élément d'une structure de données

constituant un arbre de recherche

il possède les champs : *parent*, *enfants*, *profondeur*, *coût de chemin* $g(x)$

Etats ne possèdent pas parents, enfants, depth, profondeur ou coût !



La fonction EXPAND crée de nouveaux nœuds, donne des valeurs aux différents champs et en utilisant la fonction SUCCESSORFN du problème crée les états correspondants.

La gestion des nœuds de l'arbre de recherche repose sur l'utilisation d'une structure de données particulière : la *file d'attente*

- Elle contient les nœuds de recherche pas encore explorés
- Elle est implémentée à l'aide des procédures suivantes :
 - INSERT(nœud, file) = insérer un nœud dans la file d'attente
 - REMOVE-FRONT(file) = extraire le nœud qui occupe la première position dans la file d'attente
- L'ordre dans lequel les nœuds sont arrangés dans la file d'attente détermine la stratégie de recherche

Implantation : algorithme général de recherche

Stratégie de recherche

```

function TREE-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
    fringe ← INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)
    loop do
        if fringe is empty then return failure
        node ← REMOVE-FRONT(fringe)
        if GOAL-TEST(problem, STATE(node)) then return node
        fringe ← INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)

function EXPAND(node, problem) returns a set of nodes
    successors ← the empty set
    for each action, result in SUCCESSOR-FN(problem, STATE[node]) do
        s ← a new NODE
        PARENT-NODE[s] ← node; ACTION[s] ← action; STATE[s] ← result
        PATH-COST[s] ← PATH-COST[node] + STEP-COST(STATE[node], action, result)
        DEPTH[s] ← DEPTH[node] + 1
        add s to successors
    return successors
    
```

Une stratégie est définie par *l'ordre d'expansion de nœuds*

Stratégies sont évaluées suivant les critères :

complétude—la stratégie trouve-t-elle toujours une solution si elle existe ?

complexité en temps—nombre de nœuds générés/explorés

complexité en espace—nombre maximum de nœuds à garder dans la mémoire pour trouver la solution

optimalité—la stratégie trouve-t-elle toujours la meilleure solution ?

La complexité est mesurée en fonction de :

- b = facteur de branchement de l'arbre de recherche (= nombre maximum de successeurs pour un état)
- d = profondeur à laquelle se trouve la meilleure solution
- m = profondeur maximum de l'espace de recherche (peut être ∞)

- **Stratégies aveugles**

n'exploitent aucune information contenue dans un nœud donné

- **Stratégies heuristiques**

exploitent certaines informations pour déterminer si un nœud est “plus prometteur” qu'un autre

Remarques importantes

- Des problèmes formulés comme des problèmes de recherche sont NP-difficiles, par exemple puzzle- n .
- On ne peut pas espérer les résoudre en moins qu'un temps exponentiel dans le pire des cas.
- Mais on peut cependant tenter de résoudre le plus d'instances possibles de tels problèmes.

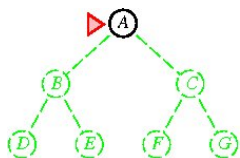
Stratégies aveugles

- Recherche en largeur (Breadth-first search)
- Recherche en coût uniforme (Uniform-cost search)
- Recherche en profondeur (Depth-first search)
- Recherche en profondeur limitée (Depth-limited search)
- Recherche par approfondissement itératif (Iterative deepening search)

Stratégie : étendre le nœud le moins profond

Implémentation:

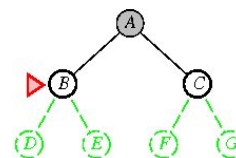
la file d'attente est FIFO, c'est-à-dire que les nouveaux successeurs sont insérés à la fin de la file



Stratégie : étendre le nœud le moins profond

Implémentation:

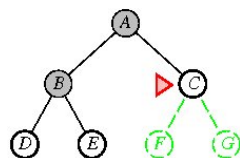
la file d'attente est FIFO, c'est-à-dire que les nouveaux successeurs sont insérés à la fin de la file



Stratégie : étendre le nœud le moins profond

Implémentation:

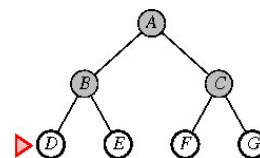
la file d'attente est FIFO, c'est-à-dire que les nouveaux successeurs sont insérés à la fin de la file



Stratégie : étendre le nœud le moins profond

Implémentation:

la file d'attente est FIFO, c'est-à-dire que les nouveaux successeurs sont insérés à la fin de la file



- Complétude ?? Oui (si b est fini)

- Complétude ?? Oui (si b est fini)

- Complexité en temps ??

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + b(b^d - 1) = O(b^{d+1}),$$

exponentiel en d

- Complétude ?? Oui (si b est fini)

- Complexité en temps ??

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + b(b^d - 1) = O(b^{d+1}),$$

exponentiel en d

- Complexité en espace ?? $O(b^{d+1})$ (il faut garder tous les nœuds dans la mémoire)

- Complétude ?? Oui (si b est fini)

- Complexité en temps ??

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + b(b^d - 1) = O(b^{d+1}),$$

exponentiel en d

- Complexité en espace ?? $O(b^{d+1})$ (il faut garder tous les nœuds dans la mémoire)

- Optimalité ?? Oui (si coût unitaire par étape) ; en général pas optimal

- **Complétude ??** Oui (si b est fini)
- **Complexité en temps ??**
 $1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + b(b^d - 1) = O(b^{d+1})$,
 exponentiel en d
- **Complexité en espace ??** $O(b^{d+1})$ (il faut garder tous les nœuds dans la mémoire)
- **Optimalité ??** Oui (si coût unitaire par étape) ; en général pas optimal
- **Complexité en espace** pose un grand problème ; si les nœuds sont générés à la vitesse de 10MB/sec alors 24hrs = 860GB.
 Rappel : notation Grand O
 $g(n)$ est $O(f(n))$ si $\exists k, n_0 > 0 : \forall n > n_0, g(n) \leq k.f(n)$

- La recherche en largeur trouve le nœud de solution le moins profond
- La recherche en coût uniforme étend systématiquement le nœud **de coût le plus faible** (mesuré par la fonction de coût $g(n)$)
- Le coût d'un chemin ne doit **jamais décroître**
 – c'est-à-dire qu'il ne doit pas y avoir de coûts partiels négatifs
 – $\forall n, g(\text{Successeur}(n)) \geq g(n)$

Algorithme de recherche en coût uniforme

Stratégie : étendre le nœud de coût le plus faible

Implantation:

INSERT-ALL = insertion dans l'ordre croissant de coût de chemin

Equivalent à l'algorithme de recherche en largeur si le coût de chaque étape est unique

Complétude ?? Oui, si le coût d'une étape $\geq \epsilon$

Complexité en temps ?? $O(b^d)$

Complexité en espace ?? $O(b^d)$

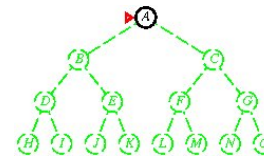
Optimalité ?? Oui – nœuds sont explorés en ordre croissant de $g(n)$

Algorithme de recherche en profondeur

Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

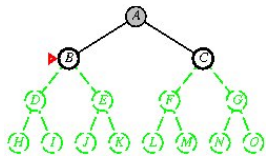
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

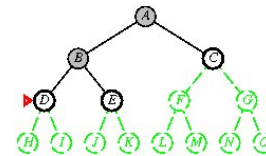
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

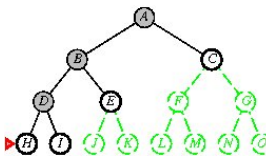
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

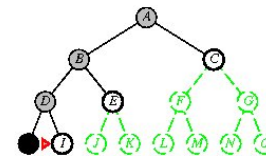
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

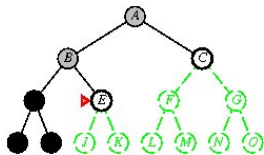
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

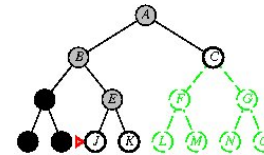
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

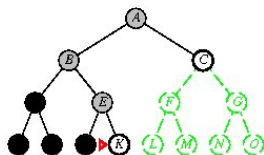
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

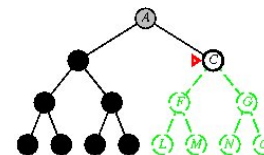
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

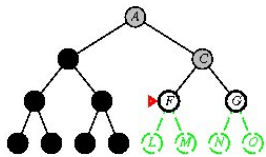
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

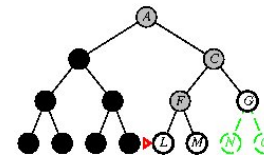
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

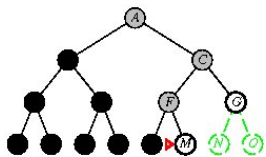
file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



Stratégie : étendre le nœud le plus profond

Implantation:

file d'attente = liste LIFO, les nouveaux successeurs sont placés en tête de la file d'attente



- **Complétude ??** Non, échoue dans les espaces infinis ou avec cycles
 Modifier pour éviter de répéter des états sur un chemin
 ⇒ complet dans les espaces finis acycliques

- **Complétude ??** Non, échoue dans les espaces infinis ou avec cycles
Modifier pour éviter de répéter des états sur un chemin
⇒ complet dans les espaces finis acycliques
- **Complexité en temps ??** $O(b^m)$: terrible si m est beaucoup plus grand que d
mais si les solutions sont denses, peut être beaucoup plus rapide que recherche en largeur

- **Complétude ??** Non, échoue dans les espaces infinis ou avec cycles
Modifier pour éviter de répéter des états sur un chemin
⇒ complet dans les espaces finis acycliques
- **Complexité en temps ??** $O(b^m)$: terrible si m est beaucoup plus grand que d
mais si les solutions sont denses, peut être beaucoup plus rapide que recherche en largeur
- **Complexité en espace ??** $O(bm)$ ou $O(m)$ linéaire !

- **Complétude ??** Non, échoue dans les espaces infinis ou avec cycles
Modifier pour éviter de répéter des états sur un chemin
⇒ complet dans les espaces finis acycliques
- **Complexité en temps ??** $O(b^m)$: terrible si m est beaucoup plus grand que d
mais si les solutions sont denses, peut être beaucoup plus rapide que recherche en largeur
- **Complexité en espace ??** $O(bm)$ ou $O(m)$ linéaire !
- **Optimalité ??** Non

- **Complétude ??** Non, échoue dans les espaces infinis ou avec cycles
Modifier pour éviter de répéter des états sur un chemin
⇒ complet dans les espaces finis acycliques
- **Complexité en temps ??** $O(b^m)$: terrible si m est beaucoup plus grand que d
mais si les solutions sont denses, peut être beaucoup plus rapide que recherche en largeur
- **Complexité en espace ??** $O(bm)$ ou $O(m)$ linéaire !
- **Optimalité ??** Non : besoins modestes en espace pour $b = 10$, $d = 12$ et 100 octets/nœuds :
 - recherche en **profondeur** a besoin de **12 Koctets**
 - recherche en **largeur** a besoin de **111 Tera-octets**, **10^{10} fois de plus !!!**

Stratégie = algorithme de recherche en profondeur mais avec une limite de profondeur d'exploration l , c'est-à-dire, les nœuds de profondeur l n'ont pas de successeurs

Implantation récursive :

```
function DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  RECURSIVE-DLS(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), problem, limit)

function RECURSIVE-DLS(node, problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  cutoff-occurred? ← false
  if GOAL-TEST(problem, STATE[node]) then return node
  else if DEPTH[node] = limit then return cutoff
  else for each successor in EXPAND(node, problem) do
    result ← RECURSIVE-DLS(successor, problem, limit)
    if result = cutoff then cutoff-occurred? ← true
    else if result ≠ failure then return result
  if cutoff-occurred? then return cutoff else return failure
```

Complétude ?? Oui, si $l \geq d$

Complexité en temps ?? $O(b^l)$

Complexité en espace ?? $O(b * l)$

Optimalité ?? Non

Trois possibilités :

- solution
- échec
- absence de solution dans les limites de la recherche

Recherche par approfondissement itératif

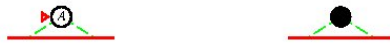
- Le problème avec la recherche en profondeur limitée est de fixer la bonne valeur de l
- Approfondissement itératif = répéter pour toutes les valeurs possibles de $l = 0, 1, 2, \dots$
- Combine les avantages de la recherche en largeur et en profondeur
 - optimal et complet comme la recherche en largeur
 - économe en espace comme la recherche en profondeur
- C'est l'algorithme de choix si l'espace de recherche est grand et si la profondeur de la solution est inconnue

```
function ITERATIVE-DEEPENING-SEARCH(problem) returns a solution
  inputs: problem, a problem

  for depth ← 0 to ∞ do
    result ← DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, depth)
    if result ≠ cutoff then return result
  end
```

Recherche par approfondissement itératif

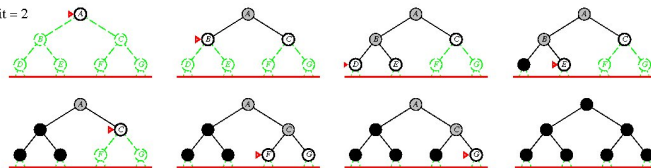
Limit = 0



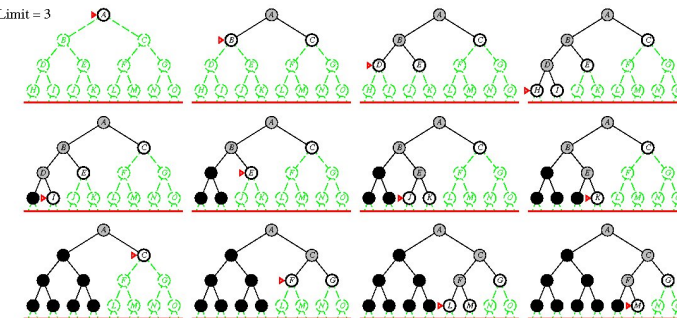
Limit = 1



Limit = 2



Limit = 3



- Complétude ?? Oui

- Complétude ?? Oui
- Complexité en temps ??
 $(d + 1)b^0 + db^1 + (d - 1)b^2 + \dots + b^d = O(b^d)$

- Complétude ?? Oui
- Complexité en temps ??
 $(d + 1)b^0 + db^1 + (d - 1)b^2 + \dots + b^d = O(b^d)$
- Complexité en espace ?? $O(bd)$

- Complétude ?? Oui
- Complexité en temps ??
 $(d + 1)b^0 + db^1 + (d - 1)b^2 + \dots + b^d = O(b^d)$
- Complexité en espace ?? $O(bd)$
- Optimalité ?? Oui, si coût unitaire par étape
Peut être modifié pour explorer l'arbre de coût uniforme

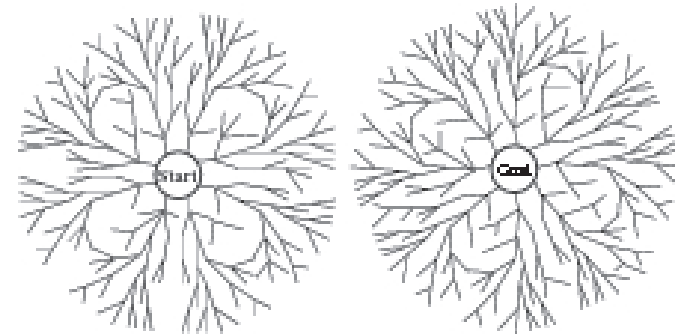
approfondissement itératif = largeur + profondeur

- peut paraître du gaspillage car beaucoup de nœuds sont étendus de multiples fois
- mais la plupart des nouveaux nœuds étant au niveau le plus bas, seuls les nœuds des niveaux supérieurs sont étendus plusieurs fois

Comparaison numérique pour $b = 10$ et $d = 5$, solution tout à droite de l'arbre :

- Complexité en espace de la recherche en largeur
 $1 + b + b^2 + \dots + b^{d-2} + b^{d-1} + b^d = 1.111.100$ nœuds
- Complexité en espace de la recherche par approfondissement itératif
 $(d+1)1 + (d)b + (d-1)b^2 + \dots + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + 1b^d$
 $= 123.456$ nœuds

- Recherche en largeur de l'état final à partir de l'état initial
- Recherche en largeur de l'état initial à partir de l'état final
- Arrêter la recherche lorsque les 2 processus se rencontrent



Complétude ?? Oui

Complexité en temps ?? $O(b^{d/2}) \ll O(b^d)$

Complexité en espace ?? $O(b^{d/2}) \ll O(b^d)$

Optimalité ?? Oui

Nécessite :

- des états finaux sont explicitement définis
- des actions dont on connaît la fonction inverse (capable de générer l'état prédécesseur d'un état donné)

Criterion	Breadth-First	Uniform-Cost	Depth-First	Depth-Limited	Iterative Deepening	Bidirectional (if applicable)
Complete?	Yes*	Yes*	No	Yes, if $l \geq d$	Yes	Yes
Time	b^{d+1}	b^d	b^m	b^l	b^d	$b^{d/2}$
Space	b^{d+1}	b^d	bm	bl	bd	$b^{d/2}$
Optimal?	Yes*	Yes	No	No	Yes*	Yes

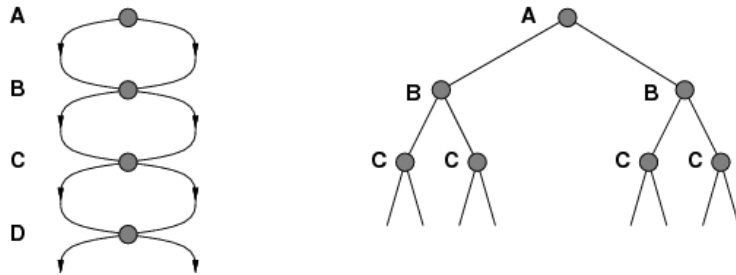
b = facteur de branchement

d = profondeur de la solution

m = profondeur maximum de l'arbre de recherche

l = limite de la profondeur de recherche

L'échec de détection d'états répétés peut transformer un problème linéaire en un problème exponentiel !



- Il faut comparer les descriptions d'états
- Recherche en largeur
 - Garder la trace de tous les états produits
 - Si l'état d'un nouveau nœud existe déjà, éliminer ce nœud
- Recherche en profondeur
 - Solution 1
Garder la trace de tous les états associés à des nœuds dans l'arbre courant
Si l'état d'un nouveau nœud existe déjà, éliminer ce nœud
→ **Evite les boucles**
 - Solution 2
Garder la trace de tous les états produits jusqu'ici
Si l'état d'un nouveau nœud a déjà été produit, éliminer ce nœud
→ **Complexité en espace de la recherche en largeur**

```
function GRAPH-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
  closed ← an empty set
  fringe ← INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)
  loop do
    if fringe is empty then return failure
    node ← REMOVE-FRONT(fringe)
    if GOAL-TEST(problem, STATE[node]) then return node
    if STATE[node] is not in closed then
      add STATE[node] to closed
      fringe ← INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)
  end
```

- La formulation de problème nécessite souvent l'abstraction des détails dans le monde réel pour définir un espace d'états pouvant être exploré en pratique
- Plusieurs algorithmes de recherche aveugles
- La recherche par approfondissement itératif utilise un espace linéaire et n'est pas beaucoup plus lent par rapport aux autres algorithmes de recherche aveugles