Intelligence Artificielle

Devoir 2

Xavier Dubuc
Xavier.DUBUC@student.umons.ac.be



20 décembre 2010

Table des matières

1	Question 1	3
2	Question 2	3
3	Question 3	4
4	Répartition du temps	7

1 Question 1

a) Démontrez que si une heuristique est consistante, elle est forcément admissible.

Rappels:

- $\overline{-}$ Une heuristique h(n) est dite *consistante* si \forall noeud n et \forall successeur n' de n, $h(n) \leq h(n') + c(n, a, n')$,
- Une heuristique h(n) est dite *admissible* si \forall noeud n, $h(n) < h^*(n)$ où $h^*(n)$ est le cout réel pour atteindre l'état objectif le plus proche à partir de n ainsi que $h(n) \ge 0$ et h(G) = 0 \forall état objectif G.

Le fait que h(G) = 0 est évident. Ensuite, on a que :

```
\begin{array}{ll} h(n) & \leq & h(n') + c(n,a,n') \\ & \leq & h(n'') + c(n',a',n'') + c(n,a,n') \text{ (pour tout successeur n'' de n' généré par une action a')} \\ & \leq & \dots \\ & \leq & h(G) + c(G-1,a^G,G) + \dots + c(n',a',n'') + c(n,a,n') \text{ (pour un certain G, état objectif)} \\ & \leq & h(G) + h^*(n) \text{ (par définition de } h^*(n)) \\ & \leq & h^*(n) \end{array}
```

On a donc prouvé que $h(n) < h^*(n)$.

On a également, par définition d'une heuristique consistante, le fait que $\forall n$ ancètre d'un état objectif G, $h(n) \geq h(G)$ et donc, $h(n) \geq 0$.

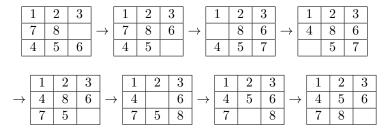
b) Créez une heuristique admissible qui n'est pas consistante. :-/ ...

2 Question 2

Nous pouvons définir une nouvelle heuristique (h_3) du casse-tête "8-puzzle" en se basant sur la relaxation suivante : une pièce peut se déplacer de la place A à la place B si et seulement si B est une place vide. Expliquez pourquoi l'heuristique h_3 est au moins aussi précise que h_1 (nombre de pièces mal placées), et montrez des exemples où l'heuristique h_3 est plus précise que les deux heuristiques h_1 et h_2 (somme des distances de Manhattan). Expliquez comment calculer efficacement l'heuristique h_3 .

 h_3 est au moins aussi précise que h_1 car on considère que l'on peut déplacer chaque pièce à la place de l'espace vide avec un coût de 1, ainsi, si l'espace vide est mal placé lors de la situation initiale, le nombre de swap à effectuer est égal au nombre de pièces mal placées. Si ce n'est pas le cas il faut déplacer une pièce provisoirement au mauvais endroit afin de résoudre le problème, ce qui la rend plus précise que h_1 .

Concernant les exemples, il convient de trouver des cas où les distances de Manhattan sont minimales, particulièrement en commutant simplement 2 lignes adjacentes dans la solution finale.



- $-h_1 = 5$ (les cases 4, 5, 6, 7, 8),
- $-h_2 = 5 (1+1+1+1+1),$
- $-h_3 = 7$ (swap(6), swap(7), swap(4), swap(7), swap(8), swap(5), swap(8))

Pour le calcul efficace de h_3 , on définit i comme étant le nombre de fois que l'espace vide va se retrouver en bonne position sans que la solution soit bonne. (on incrémente i à chaque état de ce genre, dans l'exemple ci-dessus l'état initial pose i à 1, l'état suivant avec une telle configuration pose i à 2) Alors,

 $h_3 = \ {
m nombre} \ {
m de} \ {
m pièces} \ {
m mal} \ {
m plac\'ees}_3 + i \ {
m ou} \ {
m autrement} \ {
m dit}, \ h_3 = h_1 + i \ .$

3 Question 3

Soit un graphe G=(V,E) ayant n sommets et m arêtes. Le nombre chromatique $\chi(G)$ du graphe G est le nombre minimum de couleurs nécessaires pour colorier le graphe G de telle sorte que deux sommets adjacents n'aient pas la même couleur. Imaginons que vous vouliez utiliser une P-métaheuristique pour calculer (de manière approchée) le nombre chromatique d'un graphe. Pour ce faire :

a) Définissez une fonction de coût pour ce problème. Celle-ci doit permettre de gérer la contrainte "deux sommets adjacents n'ont pas la même couleur" sans être obligé de rejeter les solutions la violant.

Une coloration légale est une coloration qui respecte le fait que tous les sommets soient colorés **ET** que 2 sommets adjacents n'aient pas la même couleur. On peut alors imaginer 2 relaxations différentes :

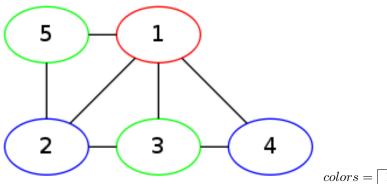
- accepter que les sommets ne soient pas tous colorés, dans ce cas la fonction de coût sera le nombre de sommets non colorés,
- accepter que 2 sommets adjacents soient de même couleur, dans ce cas la fonction de coût correspondra au nombre d'arêtes conflictuelles (c'est-à-dire celles qui relient 2 sommets de même couleur).

Je choisis d'utiliser la seconde pour la suite.

b) Proposez une manière de représenter une solution. Donnez un exemple pour illustrer votre représentation (dessin de graphe colorié et représentation codée). Dans la suite, vous supposerez que vos solutions sont encodées de la manière choisie. Elles ne doivent pas forcément respecter la contrainte de coloration (grâce au point précédent).

On associe chaque couleur à un nombre entier positif et supérieur à 0, 0 servant à spécifier la couleur inexistante. On codera une solution comme un tableau colors d'entiers tel que colors[i] = j représente le fait que le sommet i est colorié par j.

Exemple:



c) Proposez une manière de générer une population initiale diversifiée.

On pourrait générer des colorations aléatoires avec l couleurs pour l allant de 2 à n (aucun graphe comportant au moins une arête n'est 1-colorable. Selon la fonction de coût choisie, pour certains d'entre eux soit il y aura des sommets non coloriés, soit des arêtes conflictuelles.

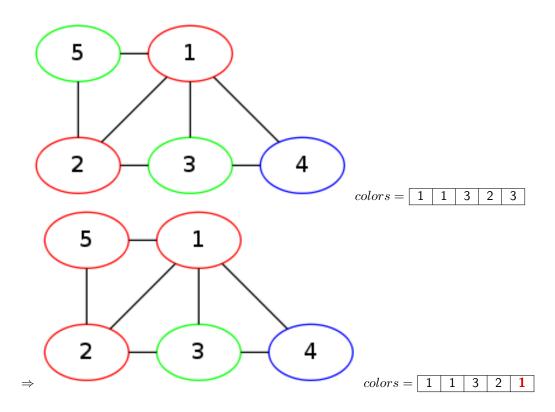
Il conviendra ensuite d'affiner la recherche pour laisser tomber tous les cas supérieur à une borne trouvée, c'est-à-dire que si on trouve, par exemple, une 5-coloration, il est inutile de continuer à chercher ou à garder des k-colorations avec k>5 (vu que le but est de minimiser le nombre de couleurs utilisées).

d) Proposez deux opérations de mutation différentes. Illustrez-les sur des exemples (graphes et représentations codées).

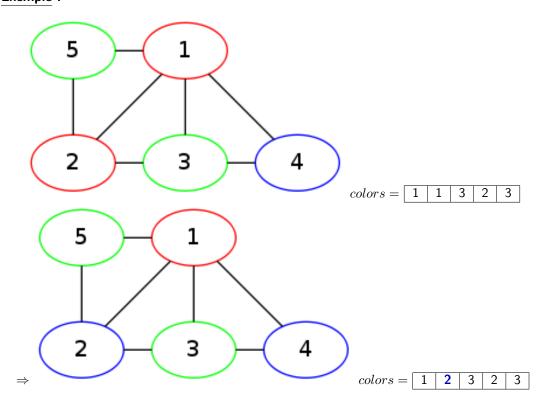
On peut entrevoir les 2 mutations suivantes :

(a) Modifier la couleur d'un seul sommet du graphe.

Exemple:



(b) Modifier la couleur d'un seul sommet étant l'extrêmité d'une arête conflictuelle du graphe. **Exemple :**



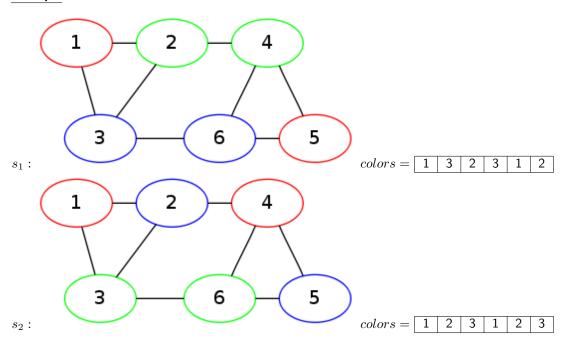
Dans ce cas-ci, le résultat est positif car on a résolu un conflit sans en créer un autre, mais il se peut que l'on en crée un autre (si on avait remplacé la couleur par du vert au lieu de bleu, par exemple).

e) Proposez deux opérations de croisement différentes. Illustrez-les sur des exemples (graphes et représentations codées).

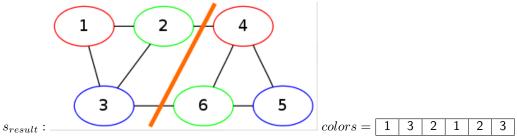
Voici ces 2 opérations :

(a) on peut croiser 2 parents qui auraient une coloration partiellement correcte, c'est-à-dire que si la solution s_1 possède une k-coloration pour un sous-graphe et la solution s_2 une k-coloration pour le complémentaire de ce sous-graphe, on pourrait croiser les 2 parties légales pour en obtenir une complète, on espère, qui l'est également.

Exemple:



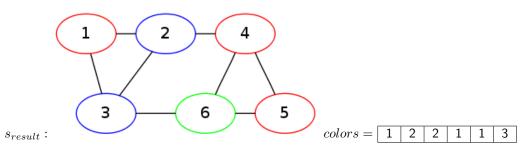
 s_1 a une 3-coloration légale sur les sommets 1,2,3 et s_2 sur 4,5,6, on pourrait alors les croiser pour créer :



Dans ce cas s_{result} a une valeur nulle pour la fonction de coût, c'est une solution optimale (vu que le nombre chromatique de ce graphe est 3) mais ce n'est pas toujours le cas. Autrement dit, le croisement peut très bien générer d'autres arêtes conflictuelles.

(b) D'une manière plus aléatoire, on pourrait croiser 2 parents en prenant les colorations impairs d'un des parents et les colorations pairs de l'autre. Il n'y a aucune garantie sur la qualité du résultat, mais cela favorisera normalement la diversité.

Prenons les 2 mêmes s_1 , s_2 que ci-dessus, on pourrait alors créer :



f) Parmi les 4 opérations de variations proposées, pensez-vous qu'il y en ait qui soient mieux adaptées au problème ? (Justifiez)

La meilleure, selon moi, est le croisement des 2 parents possédant des k-coloration partielle légale. En effet, dans ces sous- graphes, la k-coloration est bonne, les seuls éventuels conflits qu'il restera seront entre 2 noeuds appartenant chacun à un des 2 sous-graphes et étant connectés entre eux. Ainsi si cette "zone de connexion" n'est pas énorme, le nombre de conflits possible sera très minime, ce qui constituera un bon en avant pour la suite.

La mutation de la couleur d'une extrêmité d'une arête conflictuelle me semble très correcte également, en effet, dans le pire des cas elle ne modifie rien au problème, car elle résout un conflit pour en créer un autre (voir plus). Dans le meilleur des cas, elle enlève un conflit (voir plus).

Par contre, la mutation d'un sommet aléatoire n'est vraiment pas aidant car il se peut qu'elle crée énormément de conflits supplémentaires (par exemple un noeud bleu avec ses 50 voisins en rouge que l'on recolore en rouge...) mais elle facilite la diversité (en effet, par la suite elle pourrait donner lieu a des descendants ou les 50 voisins sont progressivement coloré en bleu et résoudre les conflits qui étaient nés à cause de l'emploi de la couleur rouge pour les 50 noeuds).

Il en va de même pour le croisement des noeuds pairs/impairs, s'agissant d'une méthode totalement aléatoire, aucun résultat n'est garanti, hormis le fait que cela diversifie la population.

4 Répartition du temps

- 1. entre 2 et 3h (difficulté à faire une preuve formelle et à trouver une heuristique admissible et non consistante).
- 2. 2h environ, en comptant la mise en page LaTeX.
- 3. 4h environ, en comptant la mise en page LaTeX et la création des exemples.