

Costa da Quinta, Joao Filipe

Bonus 5 algorithmme

1.1)

1)

La méthode Branch-and-Bound (BaB) est une méthode qui consiste à l'exploration d'un arbre en explorant chaque E_node (branche), le E_node peut être choisis par l'ordre d'arrivée (FIFO/LIFO), ou alors, à l'aide d'une fonction Least Cost, cette fonction nous indique, intelligemment, quel E_node choisir, en associant à chaque E_node une approximation de coût, le but étant de suivre le E_node avec le plus petit coût afin de trouver le nœud réponse (nœud qui vérifie la propriété P) le plus court.

2)

Rôle $h(x)$ est la profondeur de x , ça veut dire combien d'étapes on a déjà fait pour arriver à cet E_node, vu qu'on cherche un E_node réponse qui a le plus petit de cout possible, il est logique qu'on donne un « poids » à chaque pas qu'on a déjà fait.

Rôle $g(x)$, on sait qu'un mouvement peut seulement remettre en place qu'une case, donc, si un board a 3 cases mal placés, alors on aura besoin de au moins 3 mouvements pour résoudre ce board.

$h(x)$ compte le nombre de coups déjà fait, et $g(x)$ est le minimum de coups qu'il nous reste à faire.

3)

Soit la `liveNodeList[]` la liste de E_nodes vivants qui est à tout moment trié en ordre croissant selon le cout du E_node, soit `E_node_sol` la solution au problème, alors on aura déjà parcouru tous les E_nodes qui ont un coût plus petit que le `E_node_sol`, et qui eux-mêmes ne sont pas une solution, car si ils étaient, on se serait déjà arrêté, et dans `liveNodeList`, on a les E_nodes qui ont peut être des childs réponse mais vu que `liveListNodes` est organisé selon le cout des E_nodes, alors le `E_node_sol` a forcément un coût plus petit que tous les E_nodes restants dans `liveListNodes`.

Vu que le `cout(E_node)` solution est le nombre d'étapes déjà fait, et que on a que cette valeur est donc plus petite que tout E_node dans `liveNodeList`, alors cet `E_node_sol` est forcément la solution optimale.

1.2)

Cf fichier python `CostadaQuintaJoaoFilipe.py`

Ce n'était pas clair si on devait implémenter la fonction du cours, mais le fait qu'on n'ait pas certaines fonctions nécessaires (par exemple `addToLiveListNode()`), et vu qu'on devait faire que `solve()` et `c_hat()` il était impossible de respecter le code généraliste, j'ai néanmoins essayé d'y rester proche.

1.3)

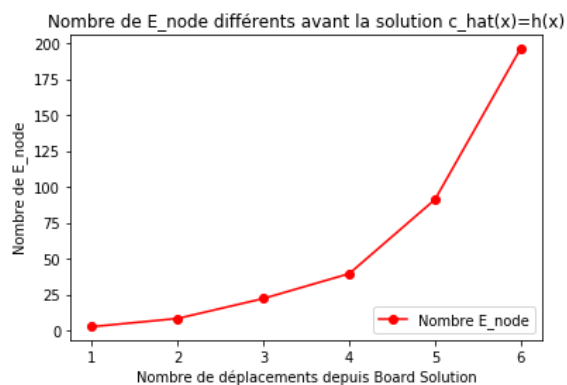
1)

Dans cet exemple $c_{\hat{}}(x) = h(x)$:

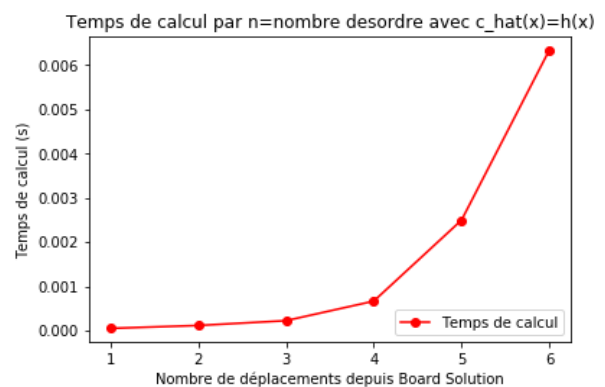
Ce qu'on fait c'est une exploration de tous les nœuds en parallèle, imaginons que le premier nœud, le nœud 0, a 4 enfants, [1,2,3,4] ils ont tous un coût = 1, c'est leur depth, on va d'abord prendre le nœud 1, qui a au maximum 3 enfants, [5,6,7] qui ont un coût = 2, alors on retourne au nœud 2, qui a aussi maximum 3 enfants [8,9,10] qui coûtent aussi 2, alors on revient encore au nœud 3 et si de suite jusqu'à avoir trouvé une solution. C'est donc une exploration en largeur.

$N = [1, 2, 3, 4, 5, 6]$

$F(N) = [3.0, 8.7, 22.6, 39.9, 91.5, 196.7]$



Graph (1)



et (2)

2)

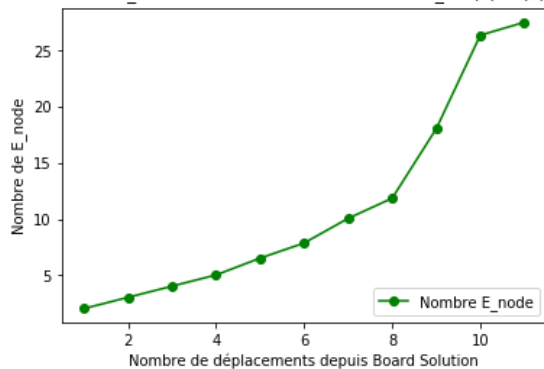
Ici on a $c_{\hat{}}(x) = h(x) + g(x)$:

En regardant les graphiques on voit clairement une différence dans le temps de calcul ainsi que dans le nombre de E_nodes choisis, l'utilité d'une fonction coût bien défini est donc très visible

$N = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11]$

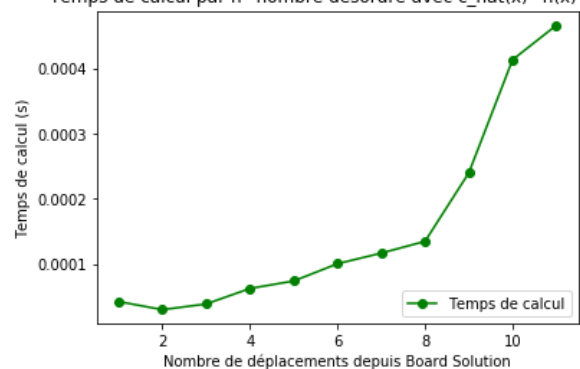
$F(N) = [2.0, 3.0, 4.05, 5.1, 6.15, 8.25, 10.35, 11.85, 15.65, 19.95, 25.65]$

Nombre de E_node différents avant la solution $c_{\hat{x}}(x)=h(x)+g(x)$



Graph (3)

Temps de calcul par n =nombre desordre avec $c_{\hat{x}}(x)=h(x)+g(x)$



et (4)

La fonction `solve(board)` prend le premier $E_node = board$, on vérifie s'il est une solution, si non on prend ses enfants, maximum 4, on leur assigne un cout, et le nouveau E_node est l'enfant le moins chère qui aura lui au maximum 3 enfants, et si de suite.

Soit le board d'appel à `solve = gen_disorder(board_résolu, n)`, où n est le nombre de déplacements depuis `board_résolu`, alors le calcul :

complexité = 4

while $n > 1$:

 complexité = complexité * 3

$n = n - 1$

complexité est alors égal au nombre max de E_nodes pour cet algorithme.

Pour n allant de 1 à 11, alors le nombre max de E_nodes est :

calculs_max = [4, 12, 36, 108, 324, 972, 2916, 8748, 26244, 78732, 236196]

Pour chaque E_node regarde s'il est une solution avec `is_solution(E_node)`, soit $O(is_solution)$ la complexité de cette fonction, le nombre de E_node maximum est aussi le numéro maximum de enfants, pour chaque enfant on calcule son cout avec la fonction $c_{\hat{x}}(x)$, qui a la complexité $O(c_{\hat{x}}) = O(count_bad_cells)$, finalement on doit insérer tout child dans `liveNodeList` en ordre croissante dans le pire des cas chaque child sera plus chère que tous les childs précédents, il faut donc parcourir toute la liste, soit longueur = `len(liveNodeList)`, alors la complexité de cet algorithme est le nombre max de E_nodes multiplié par $O(c_{\hat{x}}) = O(count_bad_cells)$ multiplié par la longueur.

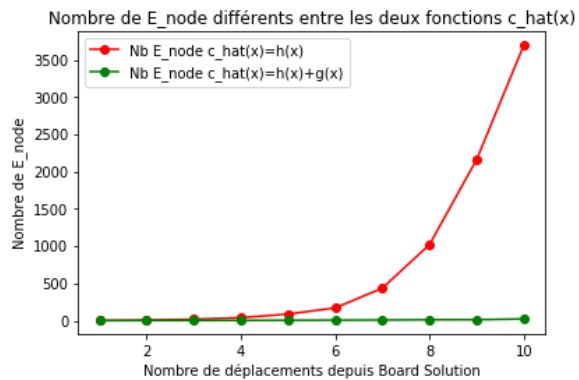
$O(solve) = max_E_nodes * O(count_bad_cells) * longueur$

Parcourir toutes les E_nodes correspond à l'algorithme avec $c_{\hat{x}}(x) = h(x)$

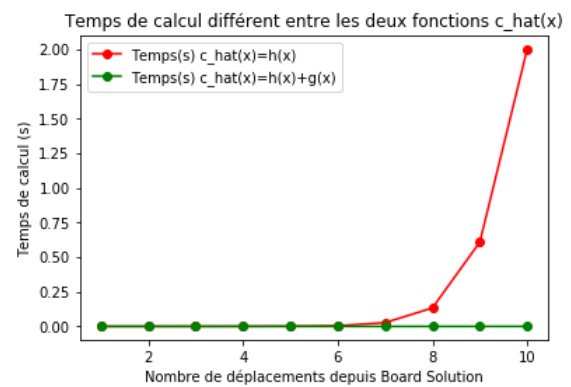
J'ai fait les mêmes calculs pour les deux fonctions différentes $c_{\hat{x}}(x)$, avec n de 1 à 10, pour avoir un temps de calcul raisonnable, et comblé les graphiques.

En rouge on a la « mauvaise » version de $c_hat(x)$, qui correspond à la complexité théorique du pire cas de l'algorithme, en vert on a la « bonne » version de $c_hat(x)$ qui correspond à la complexité pratique de l'algorithme.

Les graphiques (5) et (6) montrent la monstrueuse différence de E_nodes différents choisis et le temps de calcul.



Graph (5)



(6)