

SYMOU

RRT pour un $(1, 1)$

...

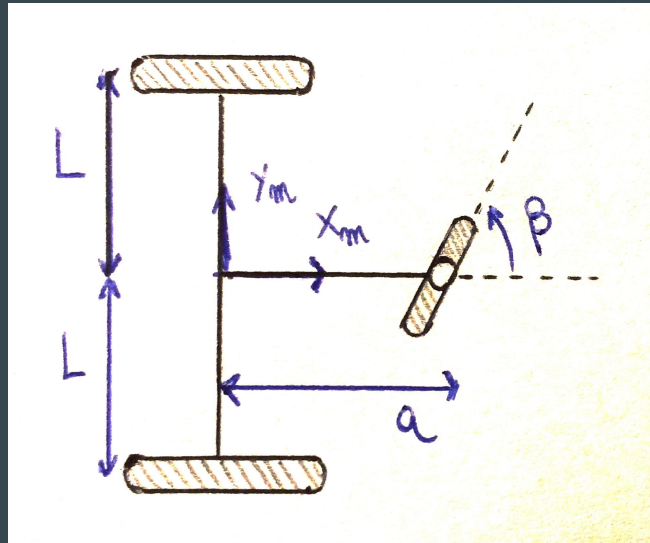
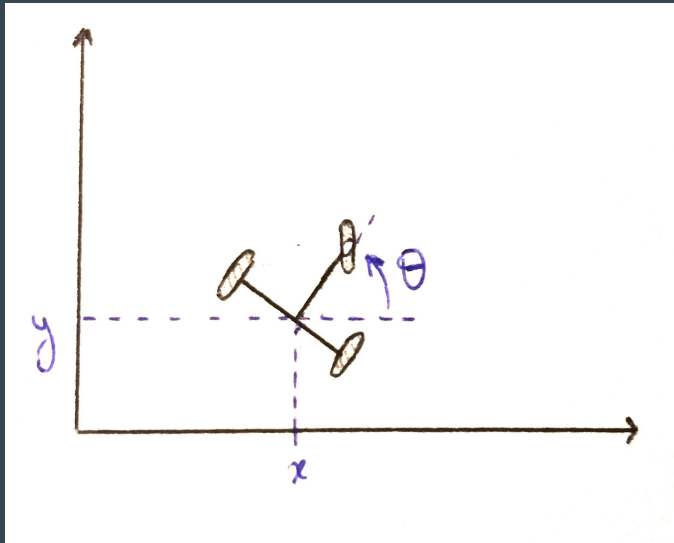
Alexis Dupuis et Corentin Chauvin-Hameau



<https://github.com/CorentinChauvin/RRT>

Introduction du problème

$$q = \begin{pmatrix} x \\ y \\ \theta \\ \beta \end{pmatrix} \quad u = \begin{pmatrix} u_m \\ u_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} m \dot{x} \\ \dot{\beta} \end{pmatrix}$$



Première approche: contrôle du robot en (v, bêta point)

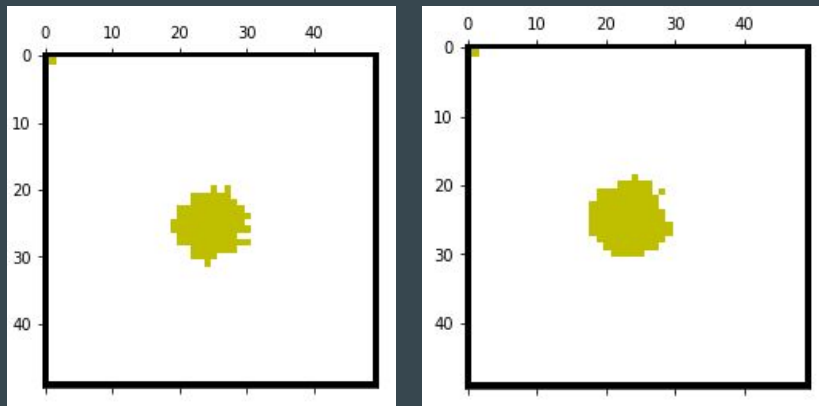
Principe de l'algorithme initial :

- Initialiser deux arbres T_{start} et T_{goal} avec les points de départ et d'arrivée
- En alternant les arbres à chaque tirage :
 - Tirer un nœud de l'arbre **aléatoirement**
 - Tirer une commande (v, bêta point) **aléatoire** (dans un certain intervalle)
 - Réaliser la commande pendant une période de temps fixe : on obtient q_{new}
 - Si pendant la commande, il n'y a pas eu de collision :
 - Ajouter q_{rand} à l'arbre courant
 - Essayer de merge q_{new} à l'autre arbre

Contrôle du robot en (v, bêta point) : problèmes rencontrés

L'exploration de la map échoue :

- Agglutination des nœuds
- Des commandes qui font faire des tours au robot sur lui-même (pas beaucoup de trajectoire globalement droite), ou ne le font pas tourner



500 et 5000 tirages

Cercle vicieux : plus les nœuds s'agglutinent, plus on a de chances de créer de nouveaux nœuds autour

Contrôle du robot en (v, bêta point) : problèmes rencontrés

La difficulté rencontrée peut alors se résumer en 3 points :

1- tirer des grand est crucial, c'est ce qui assure le phénomène d'exploration de la carte.

2- réussir à rendre les grand « attracteurs » est un vrai défi pour le robot (1,1) et réussir à générer des commandes « réalistes » + garder une trajectoire C^1 + s'approcher réellement des grand est loin d'être un problème simple

3- le calcul d'un q_{near} est essentiel aussi, il faut que l'extension de l'arbre se fasse prioritairement via sa périphérie

*« L'algorithme RRT pour le robot (1,1)
convergera rapidement, ou il ne convergera pas
du tout ! »*

-Nous, Mars 2018

Contrôle du robot en (v, bêta point) : amélioration

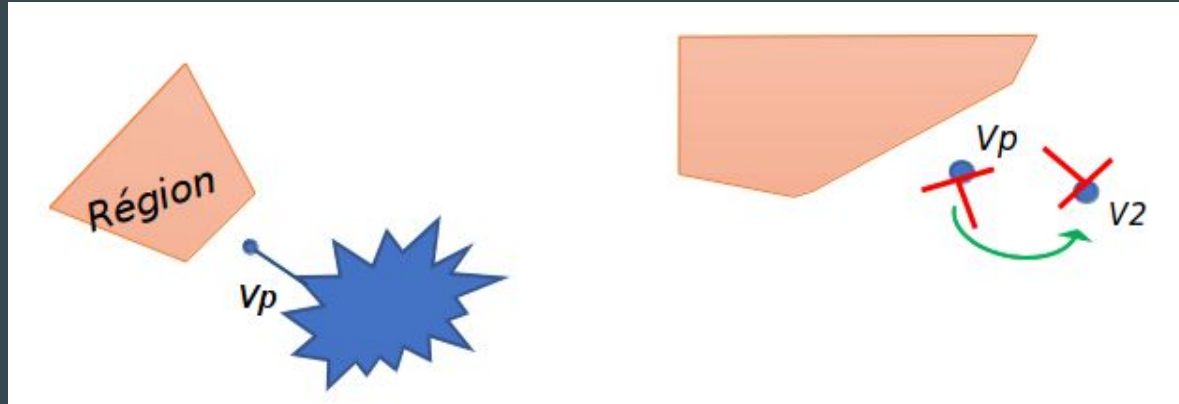
Amélioration : implémenter le concept du plus proche voisin

- > Plutôt que de tirer q_{near} aléatoirement, tirer une configuration aléatoire q_{rand} , puis trouver q_{near} le plus proche dans l'arbre.
- > Qu'est-ce qu'un plus proche voisin ? Choix d'une métrique selon (x,y) ou selon(x, y, θ , bêta point) ?

Contrôle du robot en (v , bêta point)

Choix de la métrique :

- Distance cartésienne sur (x, y , θ , bêta point) : efficace pour explorer l'espace (x, y) ?
- Distance cartésienne sur (x, y) : risque de ne pas favoriser les manœuvres qui sont pourtant nécessaires pour changer de direction.



4 approches de résolution :

1- Méthodes d'amélioration du ratio “surface explorée/nombre de noeuds”

Méthode du discriminant

Méthode du plus proche voisin retour

2- Méthodes de contrôle du robot :

Commande en $(v, \beta \text{ point})$:
amélioration des paramètres

Commande par “sugar-tracking”

4 approches de résolution :

1- Méthodes d'amélioration du ratio “surface explorée/nombre de noeuds”

Méthode du discriminant

Méthode du plus proche voisin retour

2- Méthodes de contrôle du robot :

Commande en (v , β point):
amélioration des paramètres

Commande par “sugar-tracking”

Méthodes dites “d’amélioration des ratios” - 1/2

Stratégie sous-jacente:

- Lutter contre le problème d’agglutination en ne conservant que des noeuds qui font vraiment grandir l’arbre dans de nouvelles directions.

$$\text{nbr nœuds} / \text{surface couverte} = \text{nbr tirages} / \text{surface couverte} \times \text{nbr nœuds} / \text{nbr tirages}$$



Méthodes dites “d’amélioration des ratios” - 2/2

$$\text{surface_couverte} = \text{nbr_tirages} / (\text{nbr tirages} / \text{surface couverte})$$

$$\begin{aligned} \text{temps_calcul} &= \text{Cte} * (\text{nbr_noeuds})^2 \\ &= \text{Cte} * (\text{nbr noeuds} / \text{nbr tirages})^2 * \text{nbr_tirages}^2 \end{aligned}$$

Donc : **surface/temps** =

$$\frac{1}{(\text{Cte} * (\text{nbr tirages} / \text{surface couverte}) * (\text{nbr noeuds} / \text{nbr tirages})^2 * \text{nbr_tirages})}$$

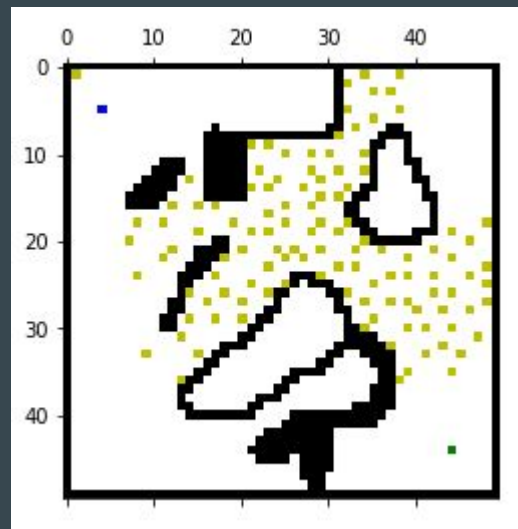
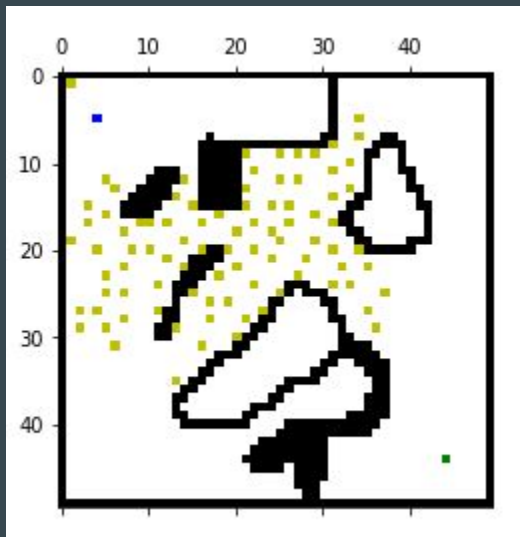
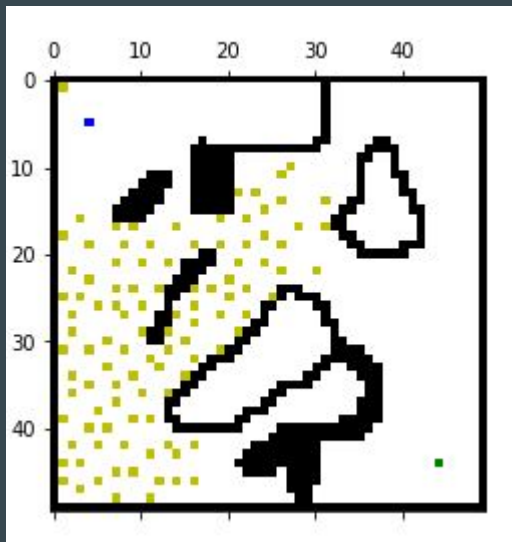
Paramètre d'ajustement

Méthode du “discriminant”

Amélioration : ne pas ajouter le nouveau noeud dans l'arbre si d'autres déjà présents en sont trop proches (à une “distance” inférieure à un discriminant).

> Permet d'éviter l'agglutination

20000 tirages !



4 approches de résolution :

1- Méthodes d'amélioration du ratio “surface explorée/nombre de noeuds”

Méthode du discriminant

Méthode du plus proche voisin retour

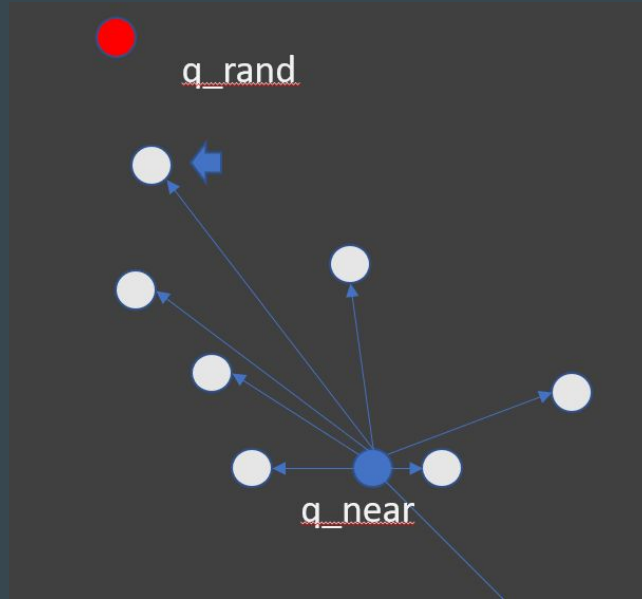
2- Méthodes de contrôle du robot :

Commande en $(v, \beta \text{ point})$:
amélioration des paramètres

Commande par “sugar-tracking”

Méthode du “plus proche voisin retour”

Amélioration : à chaque “tentative”, tirer plusieurs commandes et garder celle qui rapproche le plus q_near de q_rand .



4 approches de résolution :

1- Méthodes d'amélioration du ratio “surface explorée/nombre de noeuds”

Méthode du discriminant

Méthode du plus proche voisin retour

2- Méthodes de contrôle du robot :

Commande en $(v, \beta \text{ point})$:
amélioration des paramètres

Commande par “sugar-tracking”

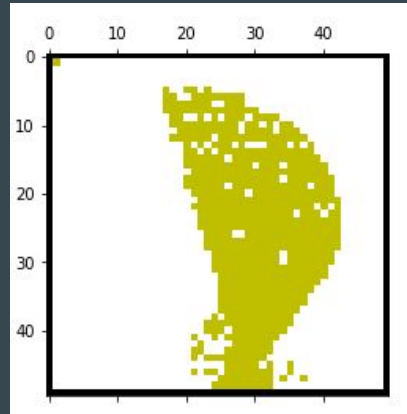
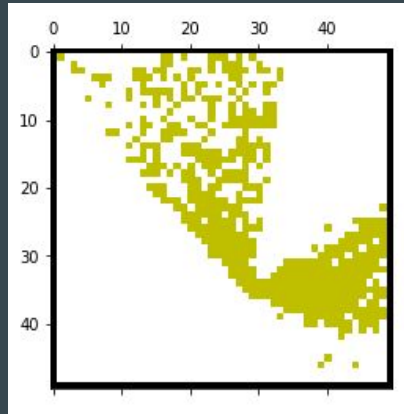
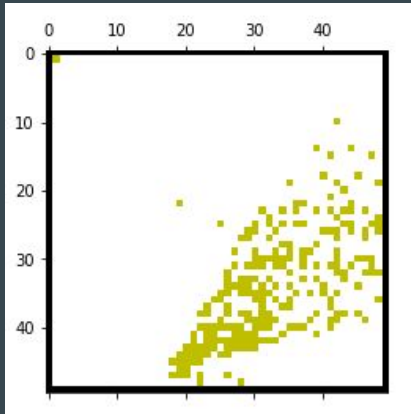
Paramètres importants: V_{\max} et $BETA_POINT_{\max}$

Espoir: augmenter la vitesse pour explorer plus efficacement

Contrôle du robot en (v, bêta point)

De nombreux problèmes :

- Agglutination des nœuds
- Des commandes qui font faire des tours au robot sur lui-même (pas beaucoup de trajectoires globalement droites), ou ne le font pas tourner



Bêta_point_max faible
et V_{max} fort

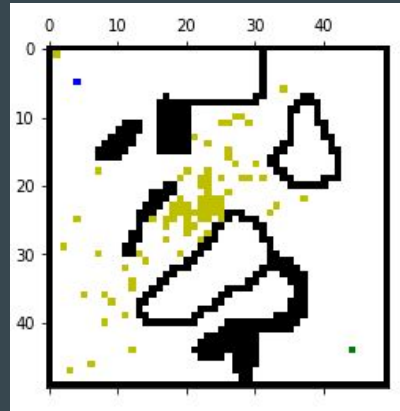
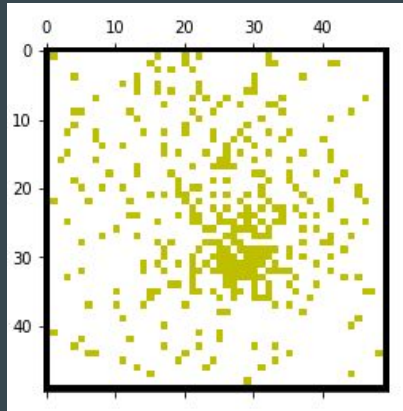
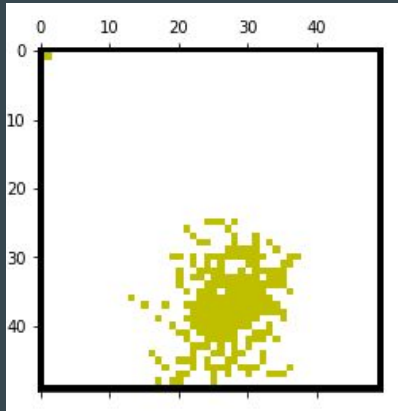
500, 2000, 5000 tirages

> mauvaise couverture

Contrôle du robot en (v, bêta point)

De nombreux problèmes :

- Agglutination des nœuds
- Des commandes qui font faire des tours au robot sur lui-même (pas beaucoup de trajectoires globalement droites), ou ne le font pas tourner



Bêta_point_max fort et V_{max} faible puis fort

> Pas efficace en présence d'obstacle

4 approches de résolution :

1- Méthodes d'amélioration du ratio “surface explorée/nombre de noeuds”

Méthode du discriminant

Méthode du plus proche voisin retour

2- Méthodes de contrôle du robot :

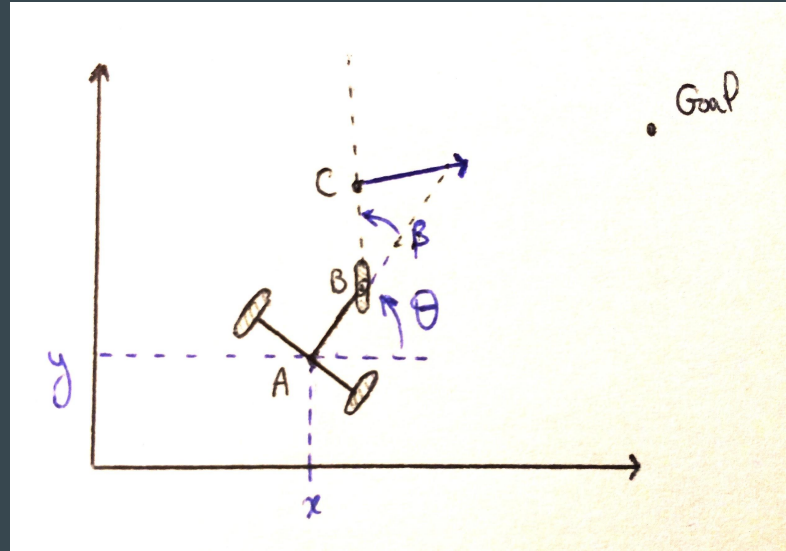
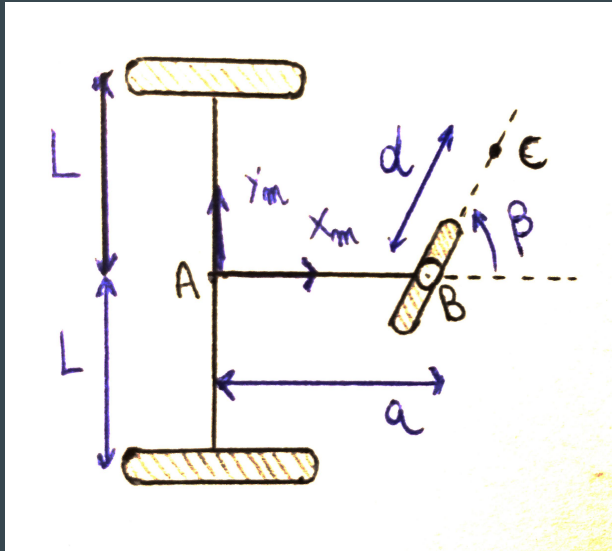
Commande en (v, bêt
amélioration des para



Commande par “sugar-tracking”

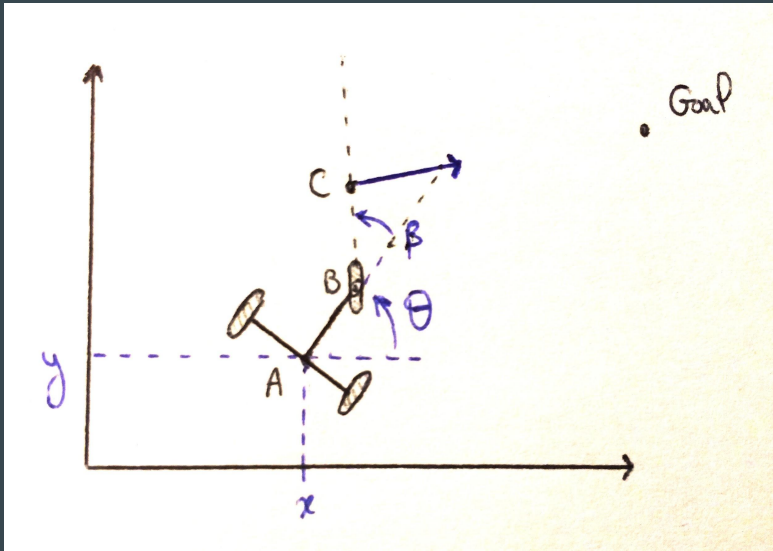
Seconde approche: "sugar tracking"

But : générer une commande pour amener un point en avant du robot vers q_{rand}



Seconde approche: “sugar tracking”

But : générer une commande pour amener un point en avant du robot vers q_{rand}



$$\vec{v}_{C/0} = \begin{pmatrix} \dot{x} - a \dot{\theta} \sin \theta - d (\dot{\theta} + \dot{\beta}) \sin (\theta + \beta) \\ \dot{y} + a \dot{\theta} \cos \theta + d (\dot{\theta} + \dot{\beta}) \cos (\theta + \beta) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_x \\ v_y \end{pmatrix}$$

D'où on déduit $\dot{\theta}$ et $\dot{\beta}$

Seconde approche: “sugar tracking”

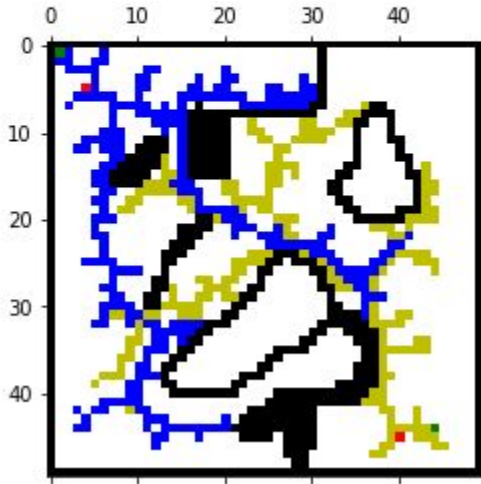
Résultats :

- L'arbre s'étend vraiment vers les q_{rand} tirés, et ce avec des V_{max} raisonnables
- Beaucoup moins de nœuds tirés
- Des résultats toujours un peu aléatoires, surtout pour sortir d'obstacles étroits

Seconde approche: “sugar tracking”

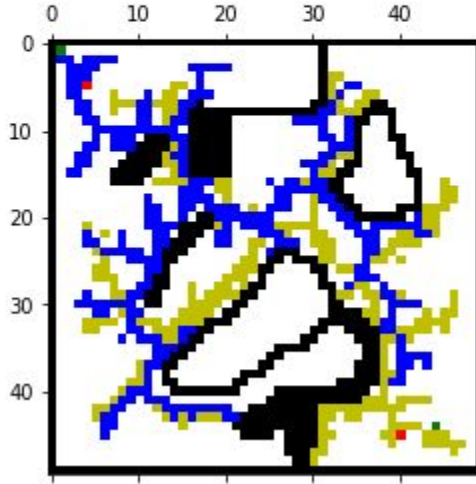
Nombre de merging = 459

Temps d'execution = 5.515349



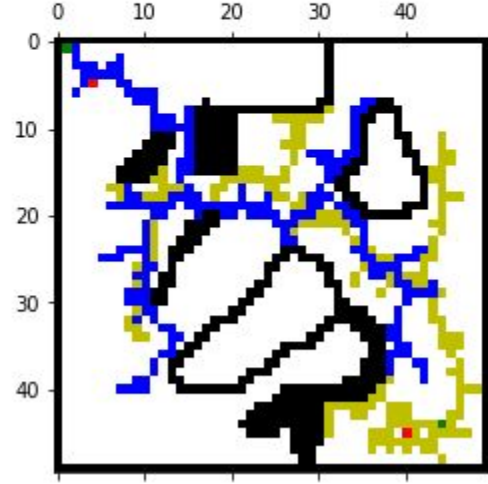
Nombre de merging = 1183

Temps d'execution = 7.554845



Nombre de merging = 403

Temps d'execution = 3.805297



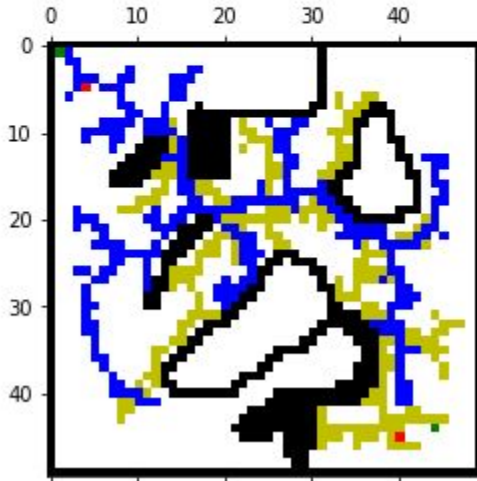
Pour 4000 tentatives

Seconde approche: “sugar tracking”

Nombre de merging = 304

Temps d'execution = 5.178273

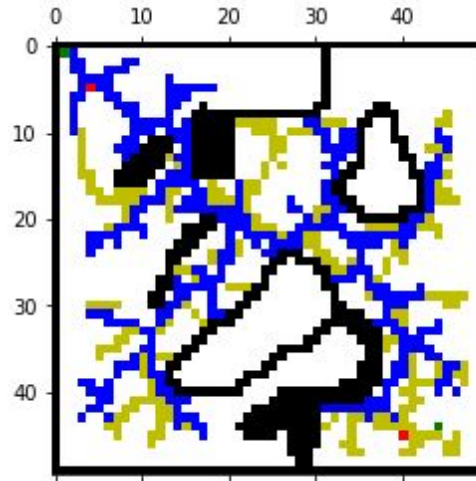
Nbr refus : 897



Nombre de merging = 694

Temps d'execution = 6.964396

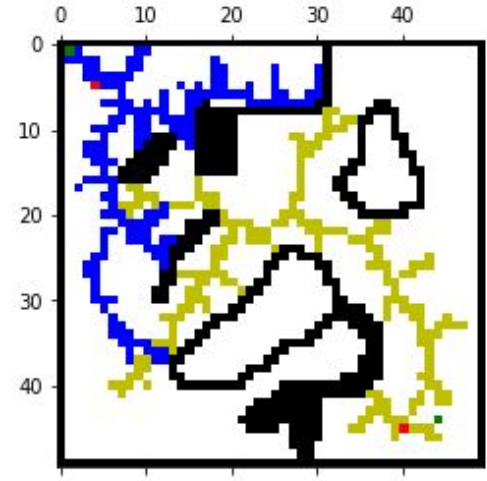
Nbr refus : 1033



Nombre de merging = 35

Temps d'execution = 3.471565

Nbr refus : 880

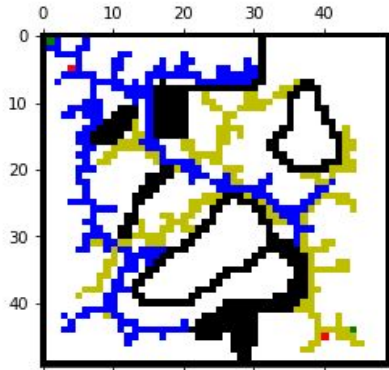


Avec méthode du discriminant : 24% plus rapide en moyenne

Comparaison des temps de calcul avec et sans méthode des ratios

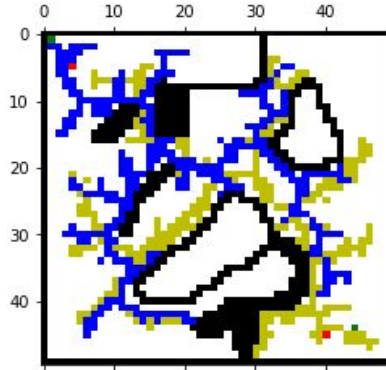
Nombre de merging = 459

Temps d'execution = 5.515349



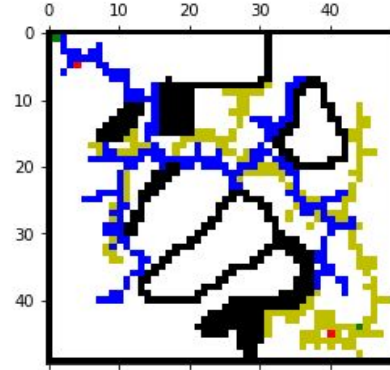
Nombre de merging = 1183

Temps d'execution = 7.554845



Nombre de merging = 403

Temps d'execution = 3.805297



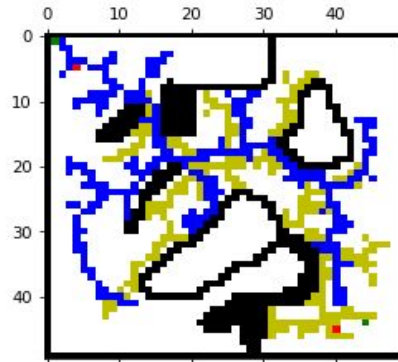
Sans

Comparaison des temps de calcul avec et sans méthode des ratios

Nombre de merging = 304

Temps d'execution = 5.178273

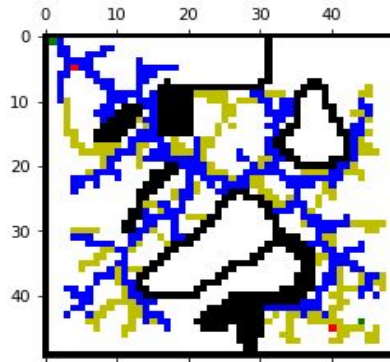
Nbr refus : 897



Nombre de merging = 694

Temps d'execution = 6.964396

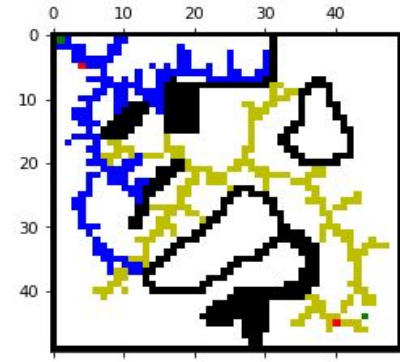
Nbr refus : 1033



Nombre de merging = 35

Temps d'execution = 3.471565

Nbr refus : 880



Ave

c

Comparaison des temps de calcul avec et sans méthode des ratios

En chiffres : la moyenne, sur 20 tests de 2000 tentatives chacun

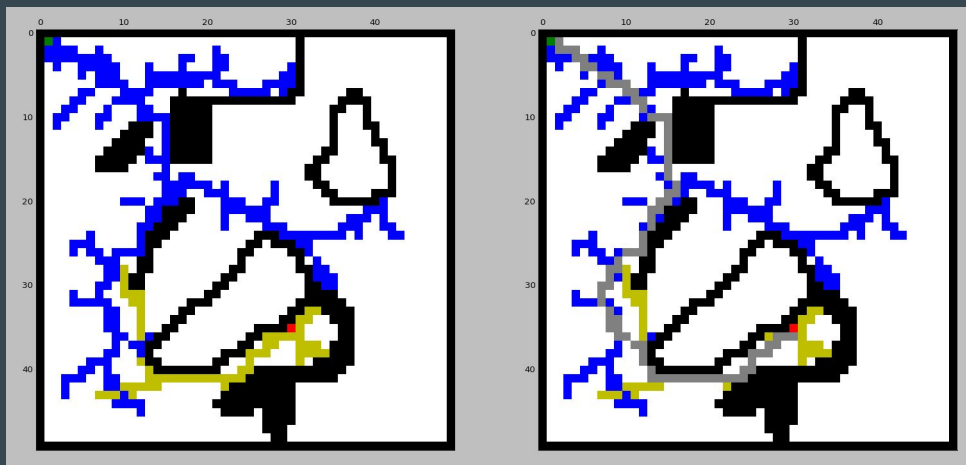
Temps d'exécution moyen:

Sans : 1,48 secondes

Avec 1,12 secondes

Soit un gain de 24%

En bonus, le A*



En bonus, le A*

```
106388  
106389  
Number of merges : 20  
Discriminant refusals : 521  
Entering a_star...  
Success of a_star  
RRT execution time : 539.04186  
A* execution time : 377.011572
```

Pour une image de 500x500

