

Ce mini-projet, à effectuer en binôme au sein du même groupe de PC, fera l'objet d'un rapport incluant notamment équations et graphiques obtenus par des simulations sous Python. La forme de ce rapport est laissée libre (pdf, notebook...).

Optimisation de la trajectoire d'un robot

Dans ce sujet, l'objectif est de calculer la trajectoire d'un robot à partir de deux types de mesures : des mesures d'odométrie (représentant les déplacements itératifs d'un robot) et des mesures de fermeture de boucle (lorsque le robot détecte le fait d'être revenu à un endroit déjà visité). La trajectoire est discrétisée en un ensemble fini de poses. On définit alors les différentes poses du robot par une position 2D et un angle représentant la direction du robot.

Lors de son exploration, le robot va mesurer ses différents déplacements au cours du temps : on appelle cela l'odométrie. A certains moments, le robot va repasser par des endroits déjà visités. Lorsque la détection d'un endroit déjà visité se passe correctement, on appelle cela une fermeture de boucle. Nous allons alors créer une relation entre la pose j et une pose déjà connue i . Une transformation est calculée (par l'algorithme de détection de boucle) et est considérée comme connue.

L'ensemble de ces relations peuvent se mettre sous la forme d'un graphe que l'on appelle graphe de poses (voir Figure 1).

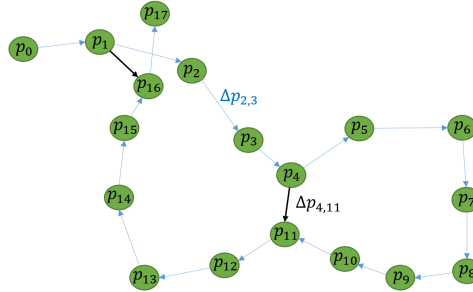


FIGURE 1 – Exemple d'un graphe de poses avec 18 poses, 17 relations d'odométrie et 2 relations de fermeture de boucle.

L'objectif ici n'est pas de trouver une commande à faire pour le robot. Il s'agit d'un problème de cartographie où le robot a déjà effectué tous ses déplacements. On cherche à trouver a posteriori la trajectoire du robot (cad les poses i) dans un repère "global" (cad par rapport à la pose p_0) qui permettent de vérifier au mieux toutes les informations que l'on a, c'est à dire les informations de ses déplacements relatifs et les informations de fermeture de boucle.

Formalisation du problème. On considère que l'on a en tout $N + 1$ poses. Les poses p_i s'écrivent : $p_i = (x_i, y_i, \theta_i)^T$ avec i variant de 0 à N . (x_i, y_i) est la position 2D du robot et θ_i est l'angle en radian représentant la direction du robot (cette direction θ_i doit toujours être dans $]-\pi, \pi]$). Les poses p_i sont les positions du robot dans le repère de la première pose p_0 .

La première pose p_0 est fixée et sert de repère pour toutes les autres poses donc $p_0 = (0, 0, 0)$. Nous avons donc N poses inconnues $p = (p_1^T, \dots, p_N^T)$.

L'odométrie permet de connaître la transformation relative entre deux poses successives du robot. On considère que la transformation relative $\Delta p_{i,i+1} = (\delta x_{i,i+1}, \delta y_{i,i+1}, \delta \theta_{i,i+1})^T$ est connue et est exprimée dans le repère du robot à la pose i . A partir de cette information, il est donc possible de calculer les poses de façon itérative : $p_{i+1} = R_i \Delta p_{i,i+1} + p_i$ avec la matrice de rotation R_i qui s'écrit sous la forme :

$$R_i = \begin{pmatrix} \cos(\theta_i) & -\sin(\theta_i) & 0 \\ \sin(\theta_i) & \cos(\theta_i) & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Les relations d'odométrie nous permettent de calculer une trajectoire initiale. En ajoutant les informations de fermeture de boucle, nous devons trouver une trajectoire qui va minimiser les erreurs pour les relations d'odométrie et les erreurs sur les relations de fermeture de boucle.

On note L l'ensemble des (i, j) qui sont des fermetures de boucle entre la pose i et la pose j . On considère que l'on connaît la transformation relative entre les poses i et j lors d'une fermeture de boucle : $\Delta p_{i,j} = (\delta x_{i,j}, \delta y_{i,j}, \delta \theta_{i,j})^T$ (qui est aussi exprimée dans le repère de la pose i).

Pour trouver la trajectoire optimale, on cherche à minimiser :

$$\sum_{i=0}^{N-1} \|p_{i+1} - R_i \Delta p_{i,i+1} - p_i\|_2^2 + \gamma \sum_{(i,j) \in L} \|p_j - R_i \Delta p_{i,j} - p_i\|_2^2$$

γ est un paramètre permettant d'ajuster le poids des informations de fermeture de boucle par rapport aux informations d'odométrie (on pourra dans un premier temps se restreindre aux solutions avec $\gamma = 1$).

1 Etude du problème d'optimisation

1. Formuler le problème d'optimisation à résoudre sous la forme :

$$\min_{c(z) \leq 0} f(z) \quad (1)$$

On précisera les variables de décision z , leur nombre, les contraintes c ainsi que la fonction objectif f à minimiser.

2. Etudier le problème d'optimisation (convexité de f et c , existence et unicité d'une solution) par la méthode, analytique ou numérique, de votre choix.

2 Résolution numérique

Pour ce projet, nous allons travailler sur un jeu de données appelé INTEL. Il s'agit d'optimiser la trajectoire d'un robot qui a exploré le laboratoire de recherche d'INTEL (la Figure 2 montre une carte de l'environnement).

3. Récupérer le fichier "INTEL.txt" à l'URL suivante : <https://cloud.mines-paristech.fr/index.php/s/RWaaTJp24IVhBdK>.

Il contient les données d'odométrie et de fermeture de boucle. Il s'agit d'un fichier sous format ASCII avec deux types de ligne :

EDGE_ODO i i+1 dx dy dtheta où $\Delta p_{i,i+1} = (dx, dy, dtheta)^T$ (relation d'odométrie)

EDGE_LOOP i j dx dy dtheta où $\Delta p_{i,j} = (dx, dy, dtheta)^T$ (relation de fermeture de boucle)

Implémenter une fonction de lecture de fichier pour récupérer les données du graphe. Donner le nombre d'inconnues liées à ce jeu de données.

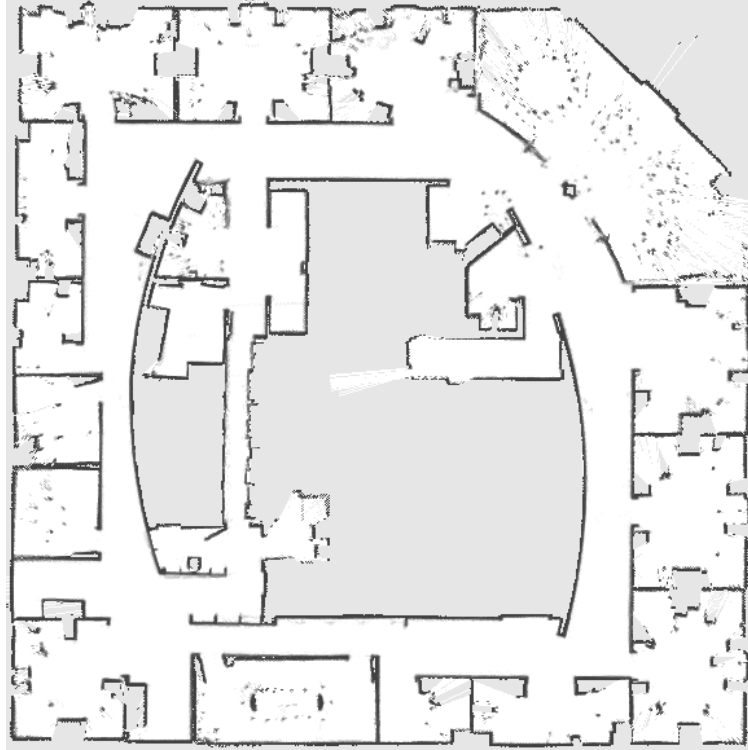


FIGURE 2 – Carte du laboratoire de recherche d’INTEL.

4. A partir des données d’odométrie, calculer une première estimation de la trajectoire du robot. Utiliser Matplotlib pour afficher le graphe de poses. Commenter les résultats.
5. Développer un algorithme de résolution du problème. Justifier votre choix. Afficher le graphe de poses optimisé. Commenter les résultats obtenus (en comparant votre trajectoire avec la carte de la Figure 2).

3 Etude avancée

6. Faites varier le paramètre γ avec le jeu de données INTEL et commenter les résultats.
7. Tester votre méthode sur le jeu de données MIT en récupérant le fichier "MIT.txt" : <https://cloud.mines-paristech.fr/index.php/s/SFk80TEynAeHDTy> Donner le nombre d’inconnues de ce nouveau jeu de données. Commenter les résultats obtenus (en comparant votre trajectoire avec la carte de la Figure 3).
8. Pour améliorer les résultats, nous allons changer le produit scalaire utilisé pour y associer une matrice symétrique définie positive (cad dans la formulation vectorielle de f , on remplace la norme $\|x\|_2^2 = x^T x$ par la norme $\|x\|_\Omega^2 = x^T \Omega x$ avec Ω matrice diagonale dont les termes diagonaux sont strictement positifs). Justifier l’intérêt de ce changement. Modifier votre algorithme en conséquence et trouver la matrice Ω permettant d’obtenir le meilleur graphe de poses (vous pouvez aussi jouer sur le paramètre γ).

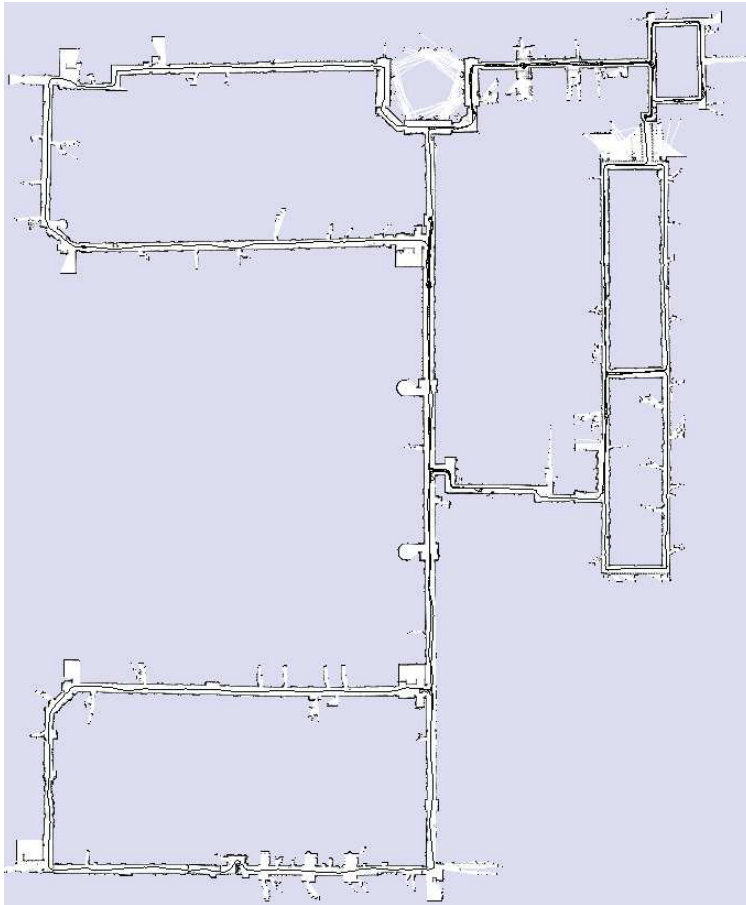


FIGURE 3 – Carte du MIT Killian Court.