


Projet COBRA équipe localisation

Présentation et avancement

Sommaire

I-Capteur de pression

II-Nouvelle méthode de localisation

III-GPS indoor

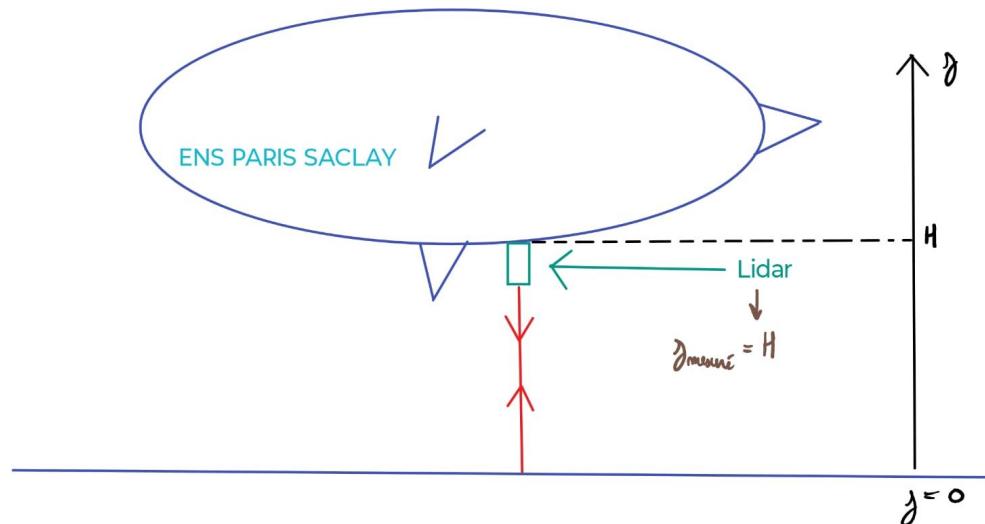
IV-Vslam

V-Centrale inertielle

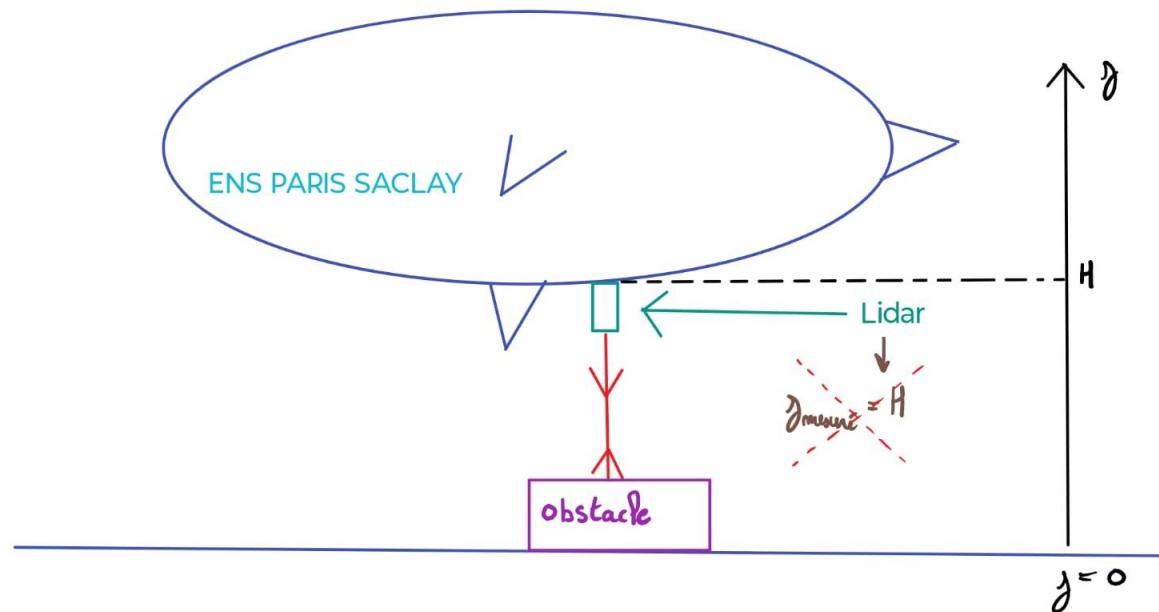
VI-Apriltags

Choix et création d'une bibliothèque d'un capteur de pression

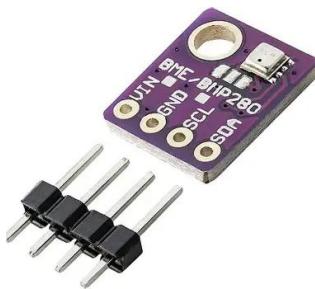
Intérêt d'un capteur de pression



Intérêt d'un capteur de pression



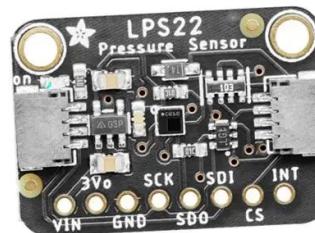
1. Etude théorique



BME280

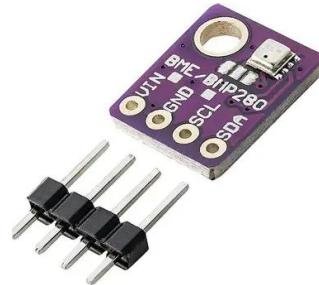


ICP-10111



LPS22HB

1.Choix du capteur



BME 280

Resolution of pressure output data	R _P	Highest oversampling		0.18		Pa
---------------------------------------	----------------	----------------------	--	------	--	----

$$\frac{\partial P}{\partial z} = -\rho g \quad \text{soit} \quad \Delta z = \frac{\Delta P}{\rho g}$$

résolution d'environ 1.5cm

1. Etude théorique



ICP-10111

Resolution	Maximum range	0.01	Pa	
------------	---------------	------	----	--

résolution d'environ 0.8 mm

1. Etude théorique



LPS22HB

P _{sens}	Pressure sensitivity			4096		LSB/ hPa
-------------------	----------------------	--	--	------	--	-------------

$$s = \frac{\Delta z}{4096}$$

une variation d'1hPa équivaut à une variation de 8.5m
=> résolution de 0.2cm

1. Etude théorique



BME280



ICP-10111



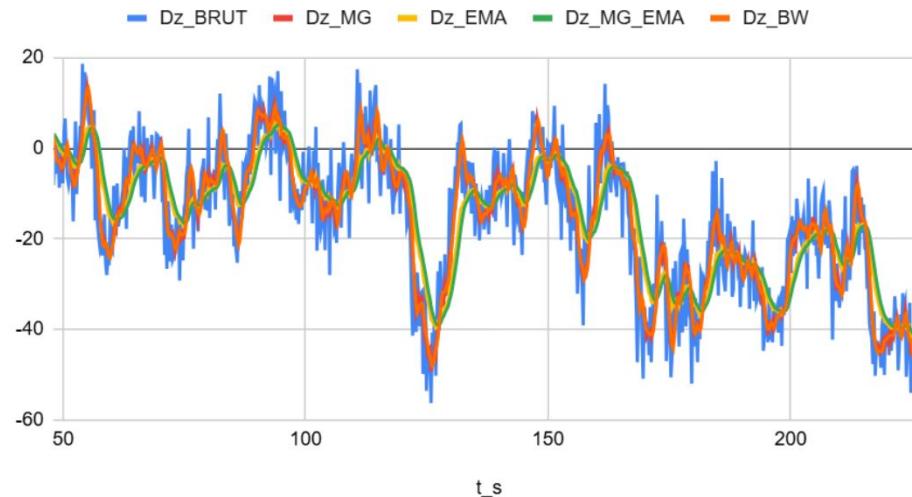
LPS22HB



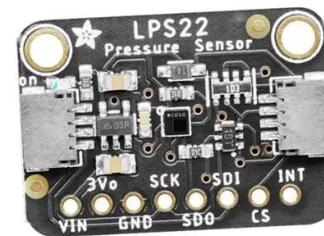
2. Test

variation d'altitude mesurée par le capteur ICP-10111

ICP-10111



2. Test

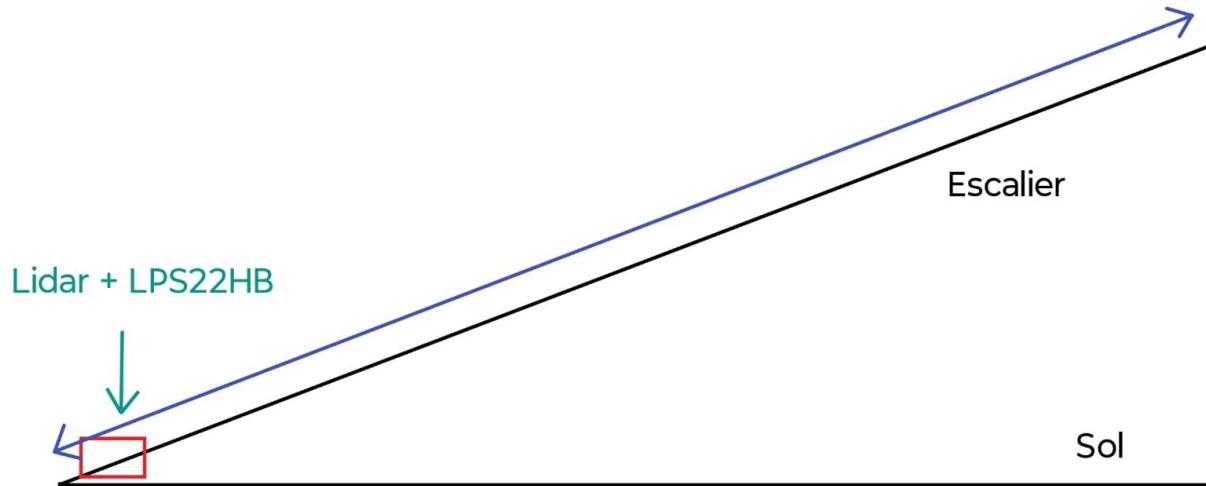


LPS22HB

2. Test (de l'escalier)



LPS22HB

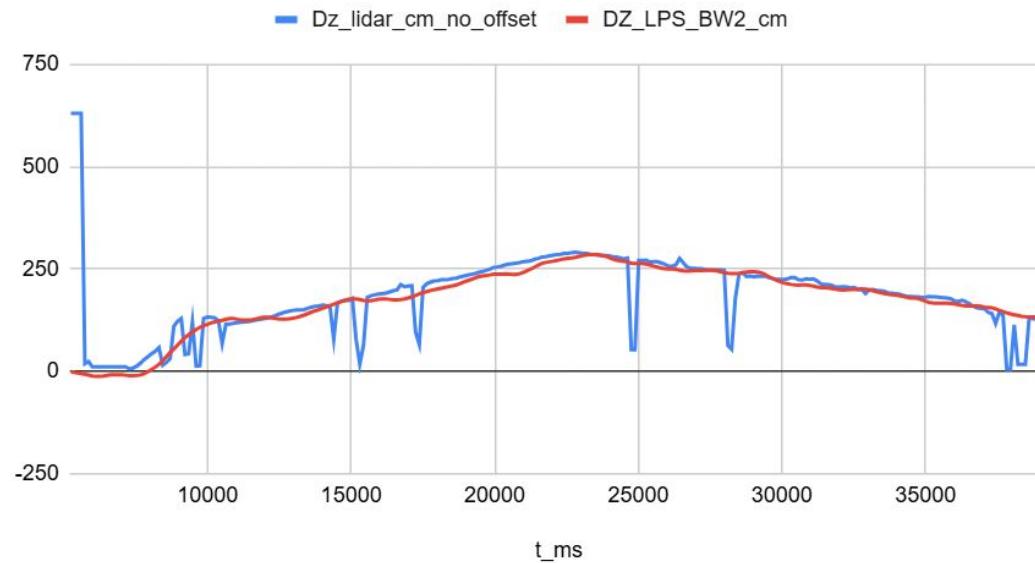




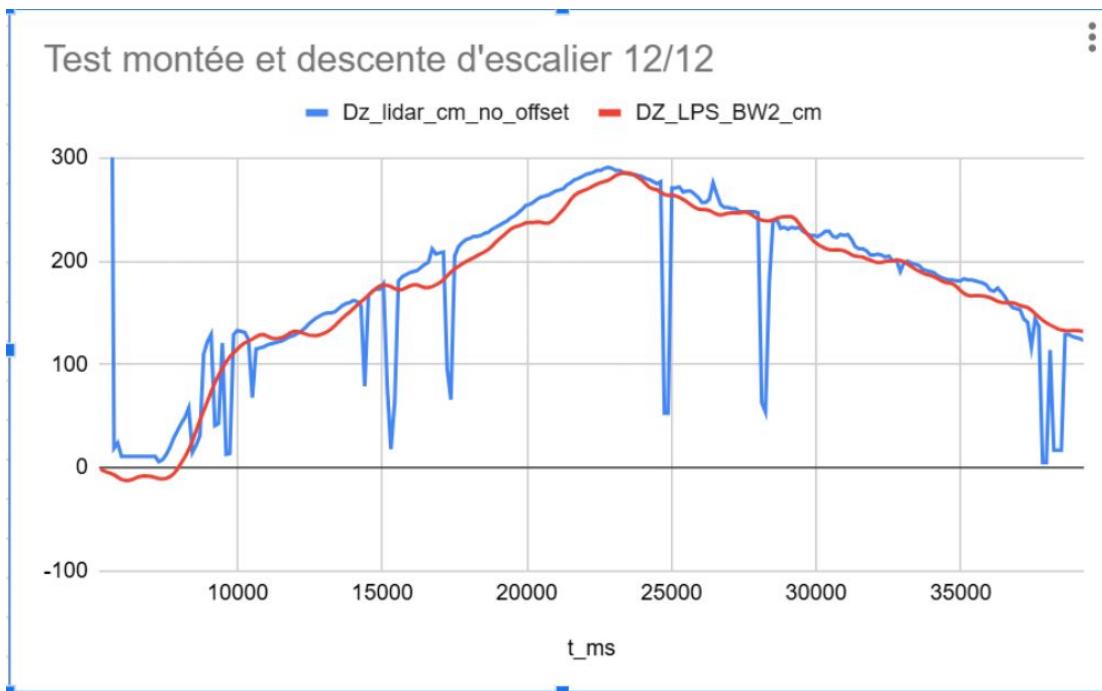
2.TEST (de l'escalier)



Test montée et descente d'escalier 12/12

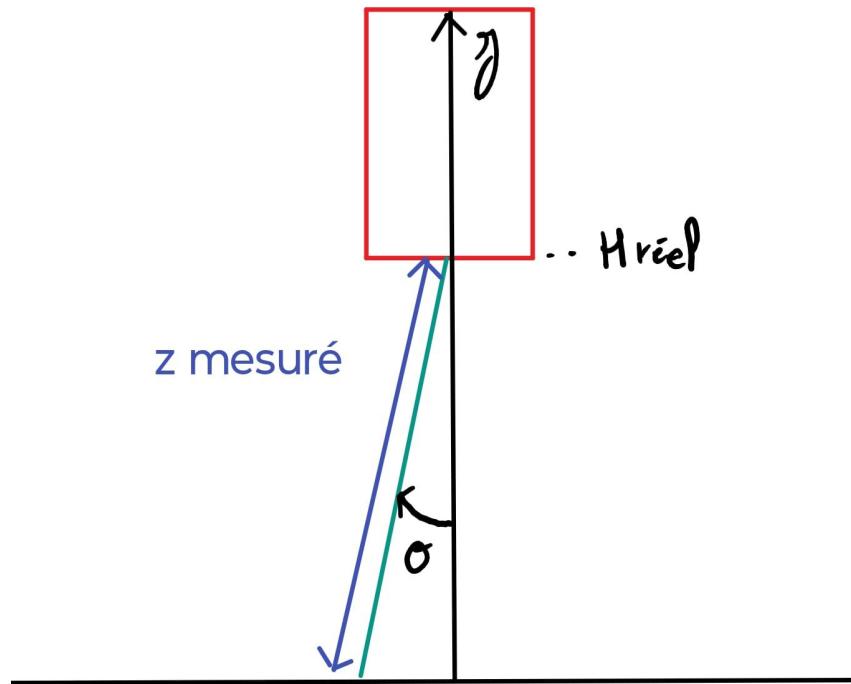


2.TEST (de l'escalier)



2.TEST (de l'escalier)

erreur possible due au Lidar



3.Choix du capteur



LPS22HB



4. Crédit d'une bibliothèque

```
from smbus2 import SMBus

class LPS22:
    DEFAULT_ADDRESS = 0x5C

    CTRL_REG1 = 0x10 # address of CTRL_REG1
    CTRL_REG2 = 0x11 # address of CTRL_REG2

    ODR_RATE = { #rate associate to their binary code
        0: 0b000, # power-down
        1: 0b001, # 1 Hz
        10: 0b010, # 10 Hz
        25: 0b011, # 25 Hz
        50: 0b100, # 50 Hz
        75: 0b101, # 75 Hz
    }

    DEVICE_BANDWIDTH ={ #efficient only if EN_LPFP=1
        2: 0b00,
        9: 0b10,
        20: 0b11,
    }

    NOT_ODR_MASK = 0b10001111
    NOT_LPF_MASK= 0b11110011
    BDU_MASK = 0b11111101
    IF_ADD_INC_MASK = 0B00010000
    NOT_FIFO_MASK = 0b10111111
    SWEET_RESET_MASK = 0b00000100
```

```
def read_registers(self, start_reg, length):#permit to read numerous registers

    #start_reg = address of the first register you want to read
    #length = number of the register you want to read

    return self.bus.read_i2c_block_data(self.address,start_reg, length)

def write_register (self, reg, data):

    #reg = address of the register where you want to write
    #data= data that you want to write

    self.bus.write_byte_data(self.address, reg, data & 0xFF)
```



4.Création d'une bibliothèque

```
def low_pass_filter(self, bandwidth: int):

    #bandwidth = n, LPF = ODR/n, for n = 2,9,20

    #note à Monsieur Juton, j'ai lu qu'il fallait mieux séparer les bits "ENABLE" des bits de config, est-ce vraie ? Si oui pourquoi ?

    if bandwidth not in self.DEVICE_BANDWIDTH:
        raise RuntimeError("PLZ USE A BANDWIDTH THAT EXIST")
    lpf_bits = self.DEVICE_BANDWIDTH[bandwidth]
    data = self.read_register(self CTRL_REG1)
    data &= self.NOT_LPF_MASK ##EN_LPF AND LPF_CFG cleared
    data |= lpf_bits << 2
    self.write_register(self CTRL_REG1, data)
```

5. Conclusion

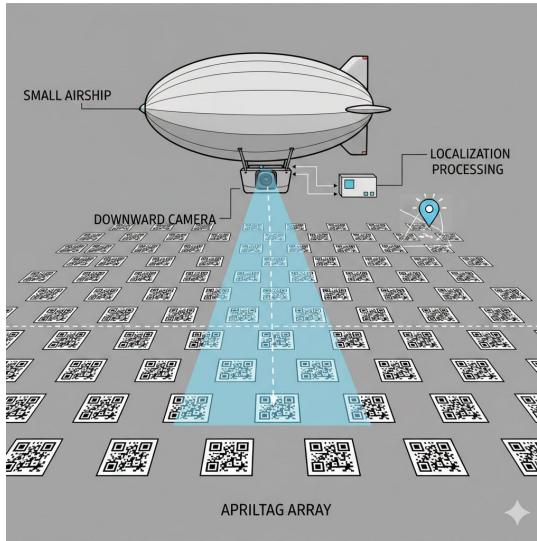
- Rien ne prouve que cette solution sera efficace à 100%
- Le capteur de pression ne semble pas assez précis pour être l'unique instrument de mesure de l'altitude
- Permet d'améliorer la robustesse du système (peu sensible aux tangages, roulis, lacets, obstacles etc...)

Nouvelle méthode de localisation

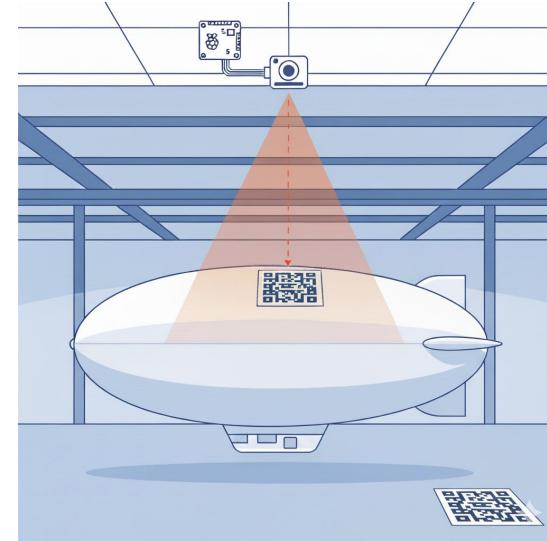
Implémentation d'une nouvelle méthode de localisation du dirigeable



Ancienne méthode: Caméra embarquée sur le dirigeable et détection de tags sur le sol pour se localiser.



Nouvelle approche: Caméra fixe non embarquée qui filme le dirigeable depuis le dessus, ce dernier ayant un tag sur son dos. L'environnement étant muni d'un repère.



Avantages

- Moins de tag au sol→plus de portée: on peut multiplier les angles de caméra (3 ou 4 repères au sol pour couvrir la moitié de l'atrium).
- Pas besoin d'une installation millimétrée de 20 tags sur le sol
- On garde la coordonnée du repère en mémoire (fixe) et donc si quelqu'un passe dessus on ne perd pas la loc
- Portée de détection~10m donc on peut mettre une caméra au 2e étage de l'atrium→angle assez large.

Inconvénients

- Il faut les mesures de l'atrium pour être sûr de ne pas sortir des limites (pas de limite par un tag au sol mais par une coordonnée limite)
- Mesure en z beaucoup pas plus facile et peu précise
- Mesure à l'extérieur du dirigeable donc il faut envoyer les données pour pouvoir les traiter→cela peut ralentir le processus.

Utilisation de nouveaux tags: Aruco Markers

Raisons: -il fallait implémenter une nouvelle méthode: j'ai opté pour une bibliothèque plus simple à utiliser et au moins on a une comparaison possible

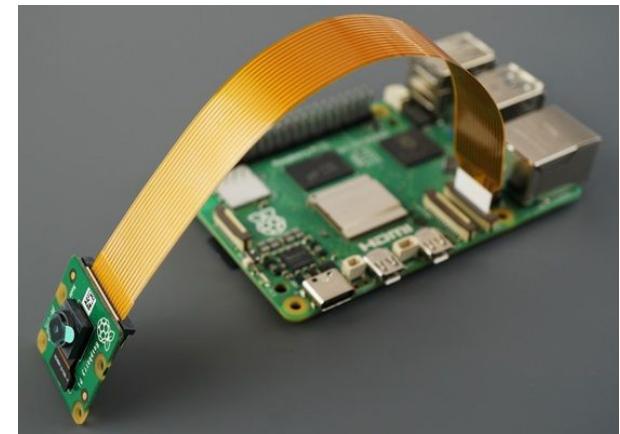
- Pas tant de différences de performances à part pour l'occlusion et les angles extrêmes (April Tags sont plus performants) → pas forcément un problème dans notre situation



Support de capture: Raspberry Pi 5 et PiCamera

J'ai importé dans la raspberry un programme permettant:

- La prise continue et répétée de photos depuis la Pi Camera
- Sur chacune de ces photos déterminer la coordonnées en pixel dans le champ de caméra des tags 42 (dirigeable) et 1 (repère) grâce aux bibliothèques Aruco.
- L'obtention des coordonnées en pixel puis en millimètres dans ce repère
- L'obtention de l'inclinaison par rapport au repère



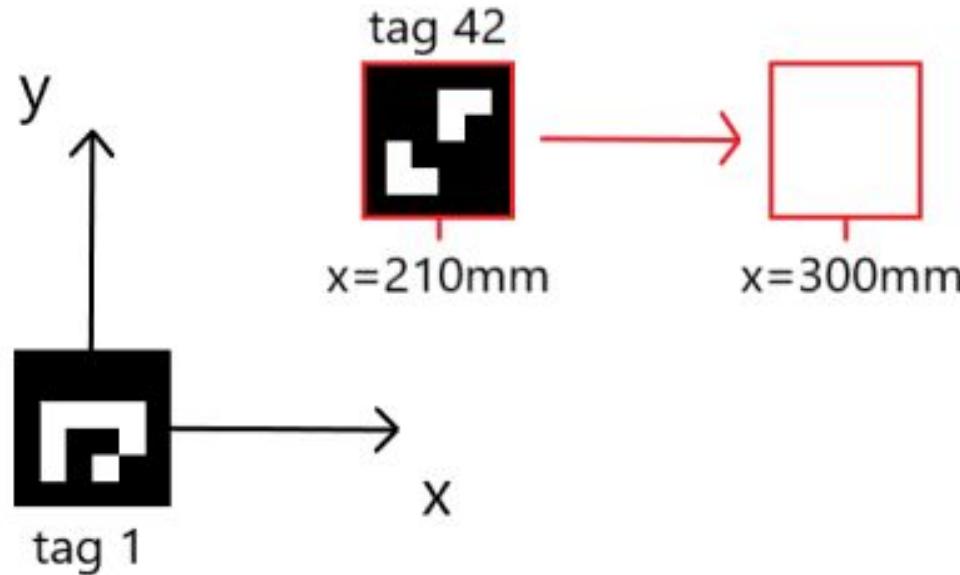
Mesures effectuées

Les mesures n'ont pas été effectuées sur le dirigeable directement.

Parcours mesuré à l'avance: on déplace le tag 42 symbolisant le dirigeable sur ce parcours pour avoir une idée de la précision.

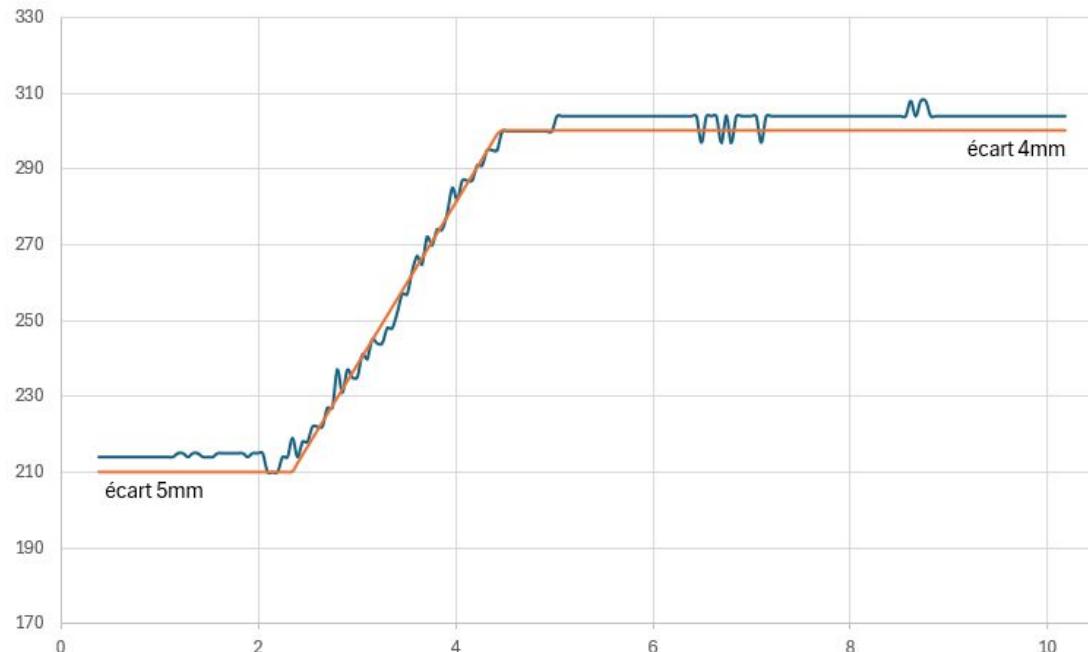
Observation: Mesure est moins précise quand le tag 42 s'éloigne du tag 1 et se rapproche des bords (quelques centimètres)

Exemple de parcours: translation horizontale

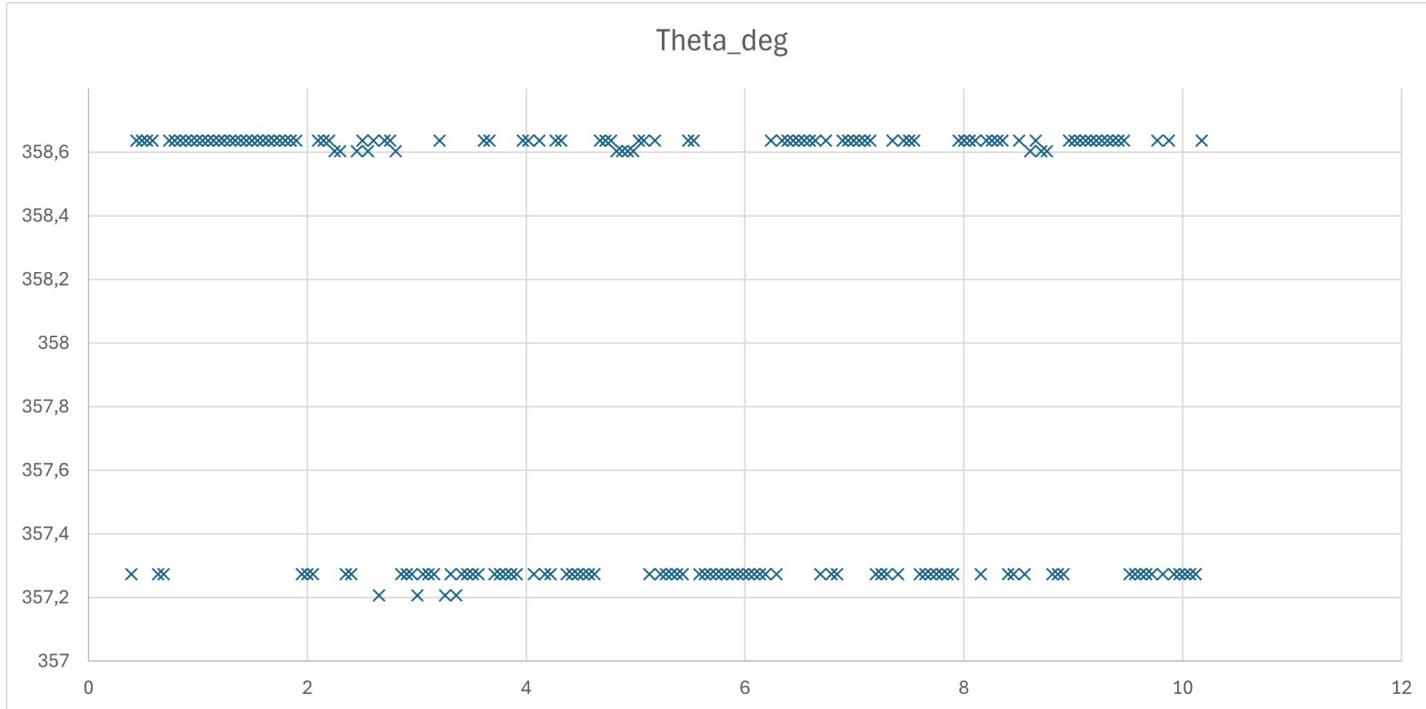


Résultats

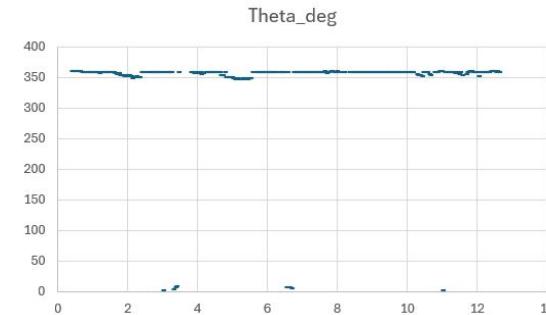
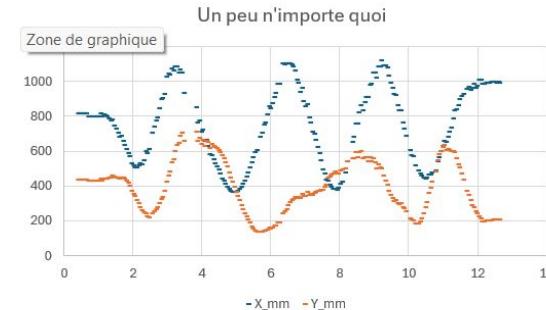
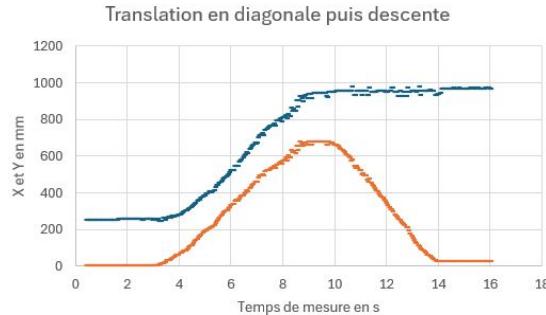
Translation de x=210 à x=300



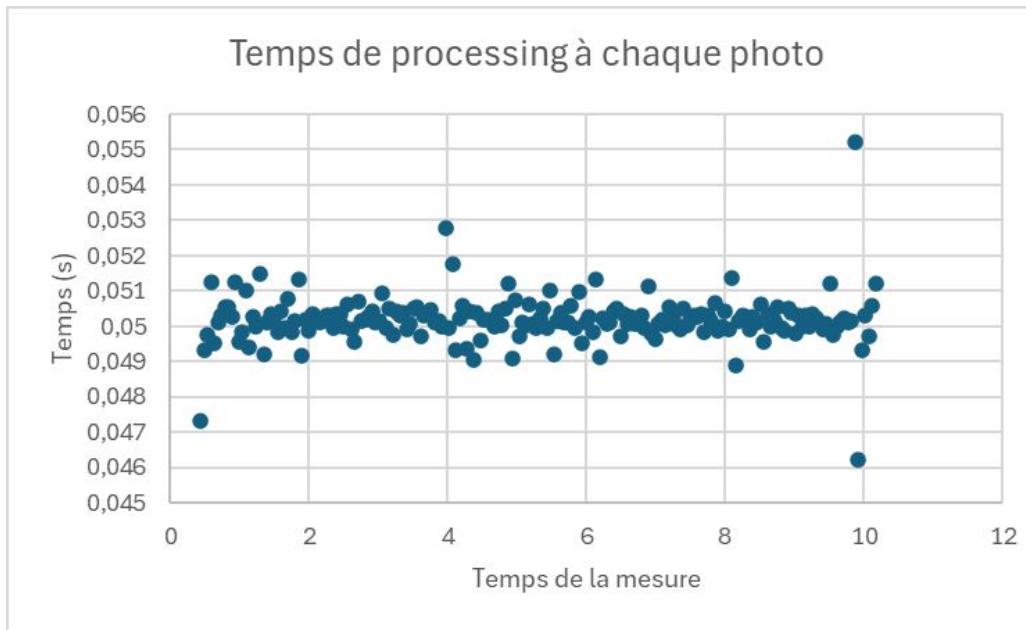
Résultats



Autres parcours mais pas de mesure précise donc pas d'estimation de l'erreur:



Temps de calcul



Conclusion

Plus pratique/esthétique à la mise en place: diminution du nombre de tag à placer au sol notamment.

Précision acceptable

Précision n'a pas été finie d'être testée et le transfère de données depuis la caméra externe non plus.

Solution des April Tags reste plus aboutie mais la nouvelle méthode pourrait apporter une nette amélioration.

GPS indoor

(MarvelMind)



Super-Beacon

4 Balise à ultrason fixe à placer sur une surface de 16 m²
1 Balise ultrason mobile



Protocole :

- 1) Installer Dashboard sur <https://marvelmind.com/download/#SW> ainsi que les driver nécessaire
- 2) Allumer 2=ON
- 3) Connecter beacon sur le pc en filaire
- 4) Upgrade le firmware de chaque balise et du modem en haut à gauche de l'écran
- 5) Cliquer sur le bouton default pour chaque beacon en bas à droite de l'écran
- 6) Définir une adresse différente pour chaque beacon (ex : 1,2,3,4,5) et cliquer sur write change en haut à droite de l'écran
- 7) Identifier chaque balise en mobile (Mobile Beacon a.k.a. "Hedgehog") ou fixe (Stationary Beacon) avec le hedgedog mode en enable ou disable .
- 8) Faire de même pour le modem (firmware+default button)
- 9) Placer les balises en mesurant les distances qui les séparent et leurs altitudes respectives.
- 10) Personnellement les balises sont placées à la même hauteur (0.75 m du sol)et forme une surface rectangulaire de 3,5x5,18 m² (voir carte associé)
- 11) Créer une submap
- 12) Réveiller chaque balise fixe dans la submap 0
- 13) Rentré manuellement leur position relative(x,y,z) car le mode placement auto n'est pas précis(clique droit sur le beacon sur la carte)
- 14) freezsubmap
- 15) Réveiller balise mobile et fixer son altitude

=> On peut maintenant se déplacer dans l'espace (voir vidéo test)

<https://youtu.be/QFP-Thez-KA>



Piste d'amélioration :

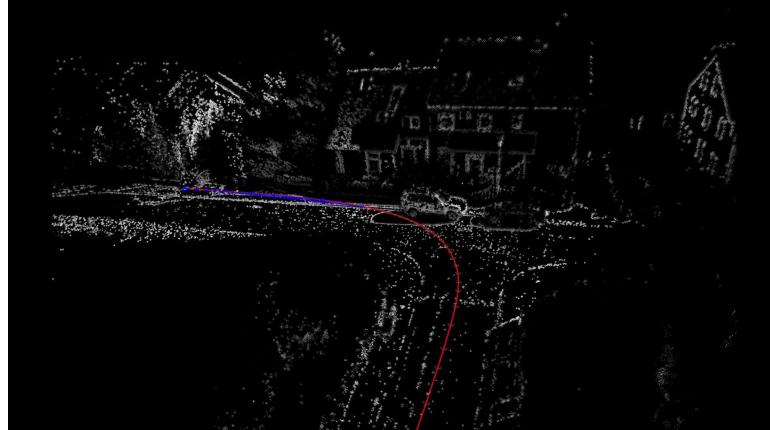
- placer les balises en hauteur orienté vers la zone à couvrir pour augmenter la zone et réduire les interférences du au passage des humains dans l'espace
- l'altitude ne marche pas (à régler)
- position peu précise(plusieurs frezze de position) (parfois la balise disparaît)
 - =>peu fiable et robuste pour le moment
 - => plus fiable/robuste avec 2 balise comme sur la vidéo tuto
- faire un essai/test sur dirigeable en mouvement
- intérêt pour le projet final ?

Vslam

(Visual Simultaneous Localization and Mapping)

Principe

La localisation et la cartographie simultanées visuelles (vSLAM) consistent à calculer **la position** et l'orientation d'une caméra par rapport à son **environnement** tout en **cartographiant** ce dernier. Ce processus utilise uniquement les entrées visuelles de la caméra.



Matériel

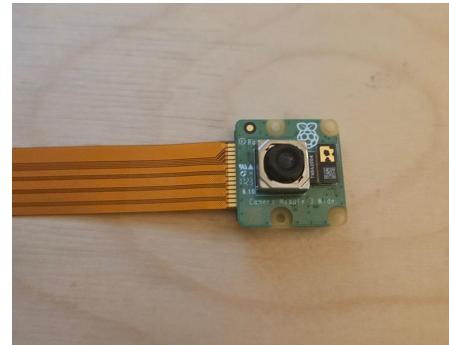
Raspberry Pi Camera :

monocular : utilise une seule caméra. Il capture des images 2D et se repose sur la structure acquise à partir du mouvement pour estimer la profondeur en comparant plusieurs images successives de la scène.

=> plus simple à mettre en place mais plus d'erreur

=> plus sensible à la lumière

=> nécessite un étalonnage précis



Matériel

Raspberry Pi Camera :

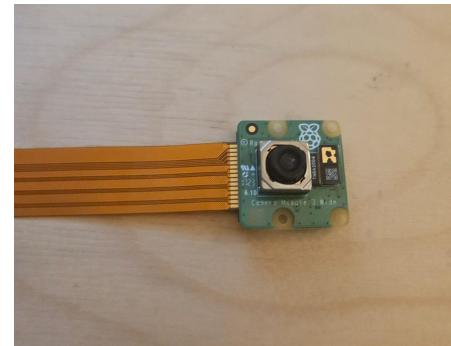
monocular : utilise une seule caméra. Il capture des images 2D et se repose sur la structure acquise à partir du mouvement pour estimer la profondeur en comparant plusieurs images successives de la scène.

=> plus simple à mettre en place mais plus d'erreur

=> plus sensible à la lumière

=> nécessite un étalonnage précis

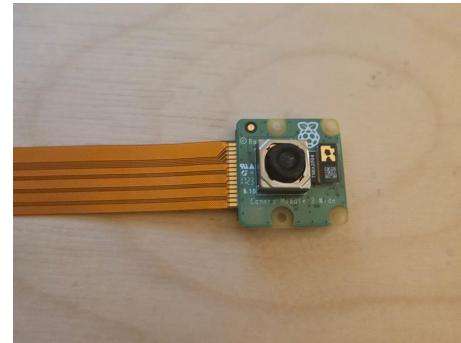
stero: Le VSLAM stéréo utilise deux caméras placées à une distance fixe l'une de l'autre, permettant une perception directe de la profondeur par triangulation à partir des images stéréo.



— Matériel

Déterminer les caractéristiques :

- distances focales f_x et f_y
- centre de la caméra c_x et c_y

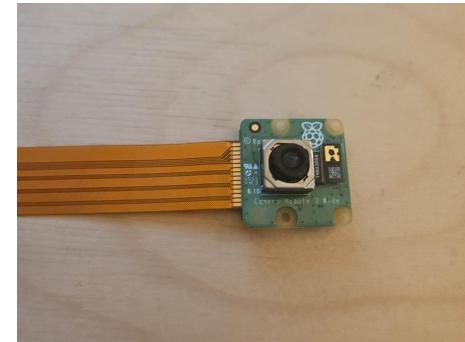


Matériel

Déterminer les caractéristiques :

- distances focales f_x et f_y
- centre de la caméra c_x et c_y

=> utiliser le travail des prédecesseur pour déterminer la matrice intrinsèque à partir de 10 photo d'un échiquier



Elève de 4ème année au DER
Nikola Tesla de l'ENS Paris-Saclay.

Matériel

Déterminer les caractéristiques :

- distances focales f_x et f_y
- centre de la caméra c_x et c_y



Matrice intrinseque :

$[[1.93955859e+03 \ 0.00000000e+00 \ 2.33028002e+03]$

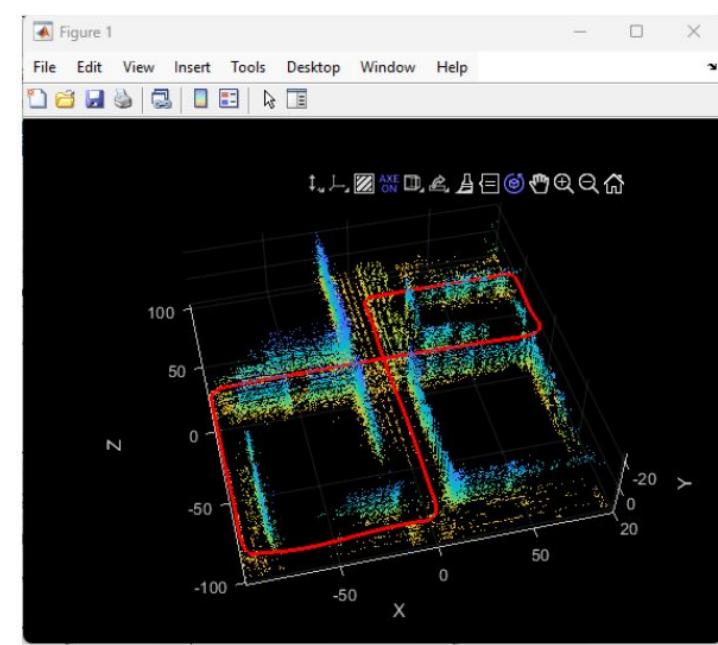
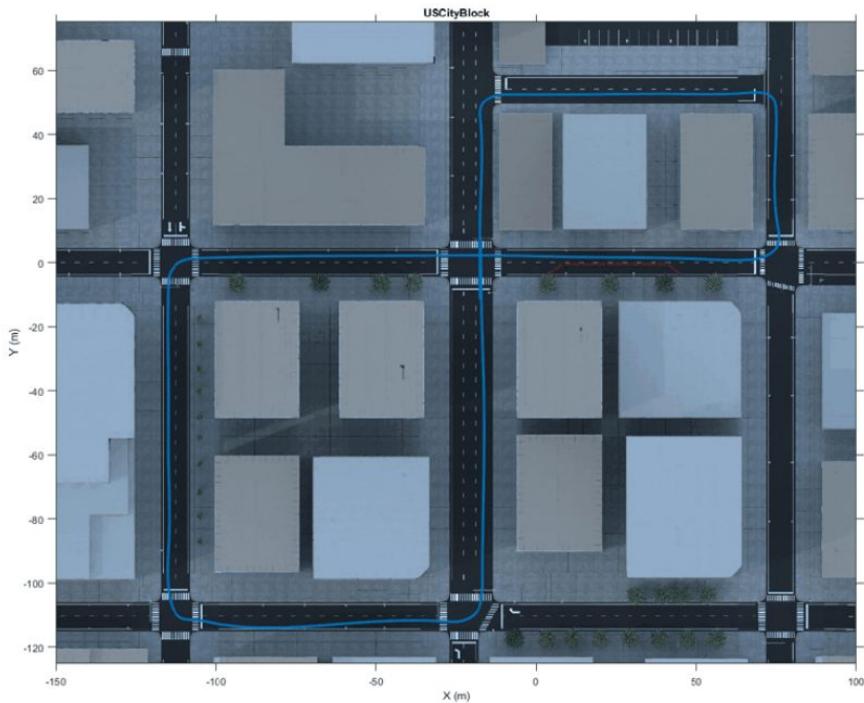
$[0.00000000e+00 \ 1.94784289e+03 \ 1.31728307e+03]$

$[0.00000000e+00 \ 0.00000000e+00 \ 1.00000000e+00]]$

Coefficients de distorsion :

$[[-0.08220333 \ 0.15349617 \ 0.00434731 \ 0.00802244$
 $-0.11979576]]$

Matlab-Orb-slam





Matlab-Orb-slam

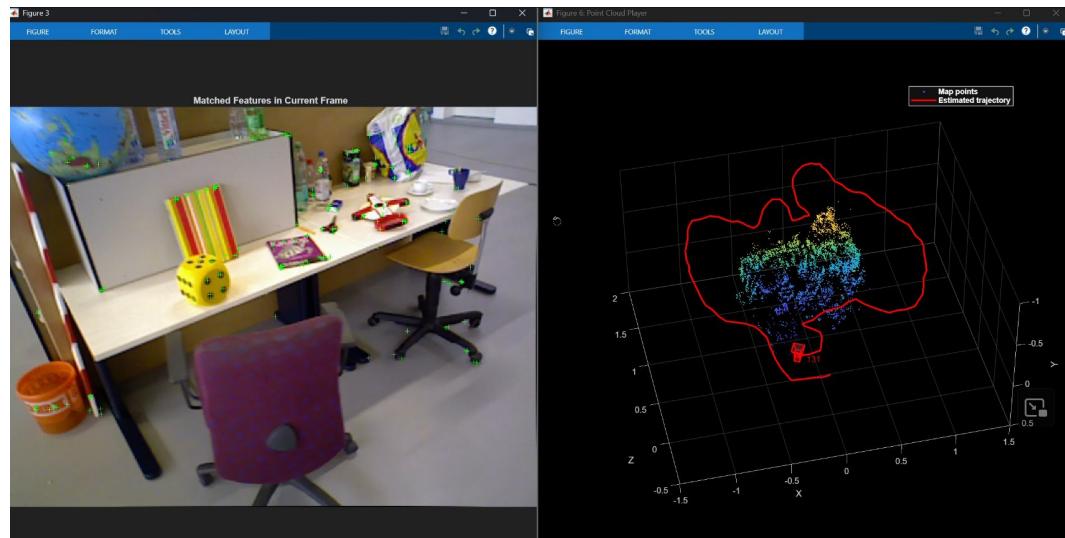
Étape pour construire un pipeline de SLAM visuel basé sur les points caractéristiques à partir d'une séquence d'images :

- Initialiser la carte — Initialiser la carte 3D des points à partir de deux images.
- Suivre les caractéristiques — Pour chaque nouvelle image, on estimer la pose de la caméra en associant les caractéristiques de l'image courante avec celles de la dernière image clé.
- Créer une carte locale — on créer une nouvelle carte 3D de points.
- Détecter les boucles — Détecter les boucles en comparant l'image clé courante avec toutes les images clés précédentes pour se repérer sur la carte(via une approche basée sur bag-of-features).

Matlab-Orb-slam

=> Application sur un benschmark

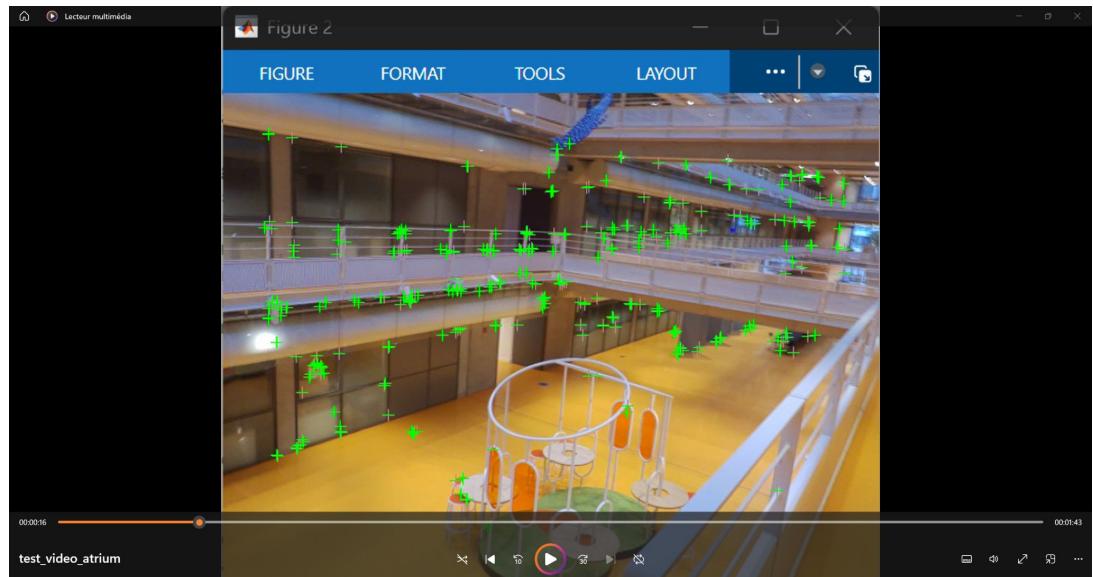
<https://youtu.be/ShuiijPZmd8>



Matlab-Orb-slam

=> Application à l'atrium

<https://youtu.be/KTA8TM7LTpc>





conclusion Visual SLAM

Le Vslam permettraient effectivement d'obtenir une **cartographie** de l'atrium et de se **localiser** dans ce dernier à l'aide d'une simple caméra.



Piste d'amélioration:

=>peaufiner le modèle matlab pour obtenir la carte de l'atrium

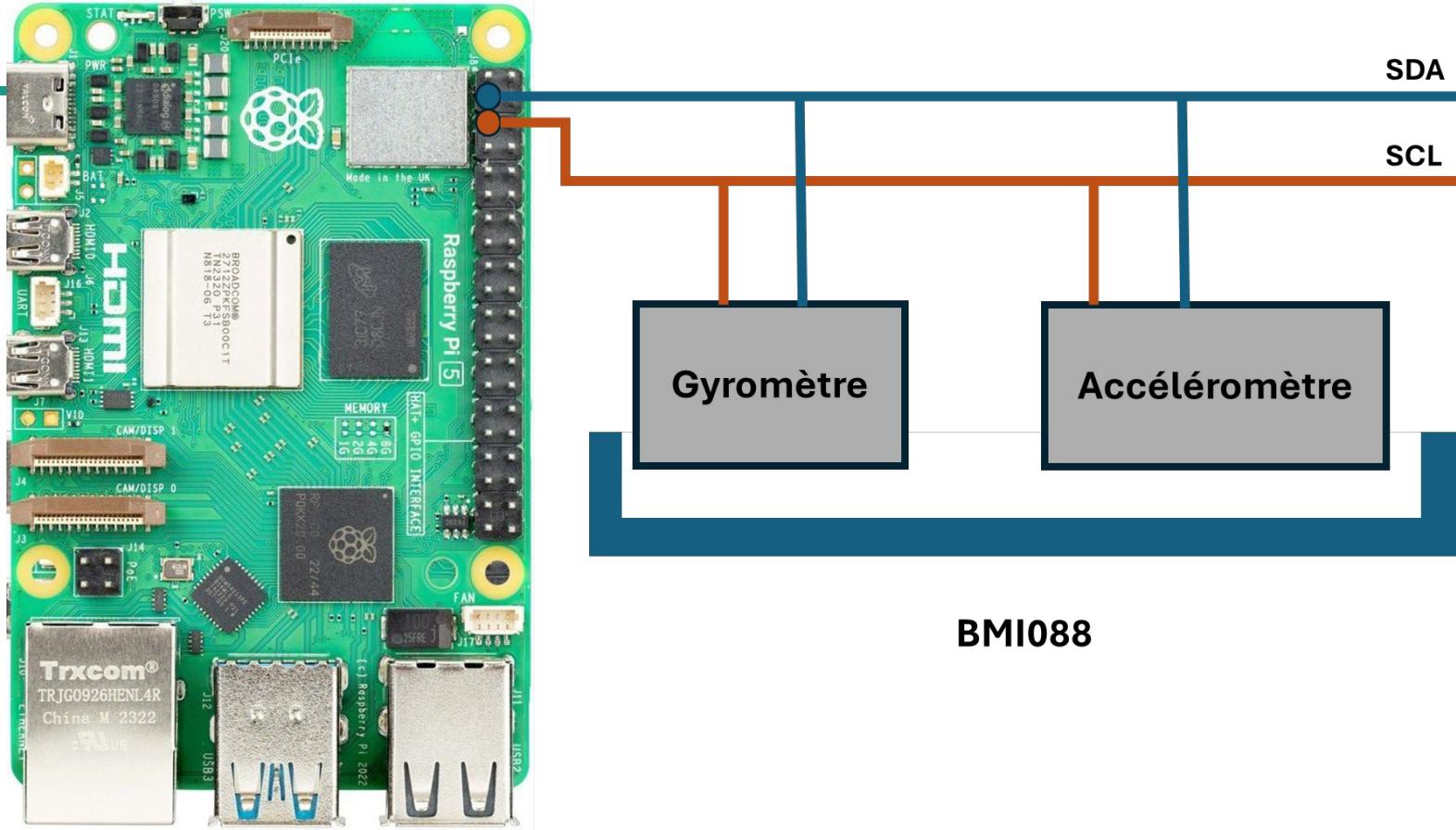
=> utiliser une caméra stéréo

=> envisager le Slam classique (ex:via lidar)

Centrale inertielle

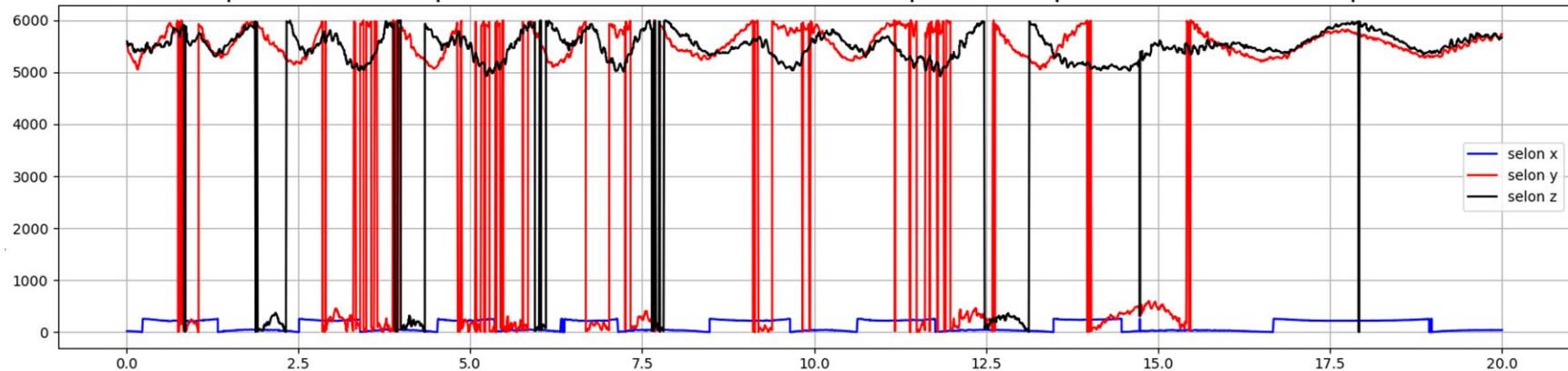
<u>Critère</u>	BNO055(2024-2025)	BMI088 (2025-2026)
précision accéléromètre	1 mg	0.09 mg
précision gyroscope	16°/s	0.004°/s
Fusion des données intégrée	OUI	NON
Bruit accéléromètre	moyen	faible
Bruit gyroscope	très faible	faible
Disponibilité de bibliothèques	OUI	NON

Centrale inertie

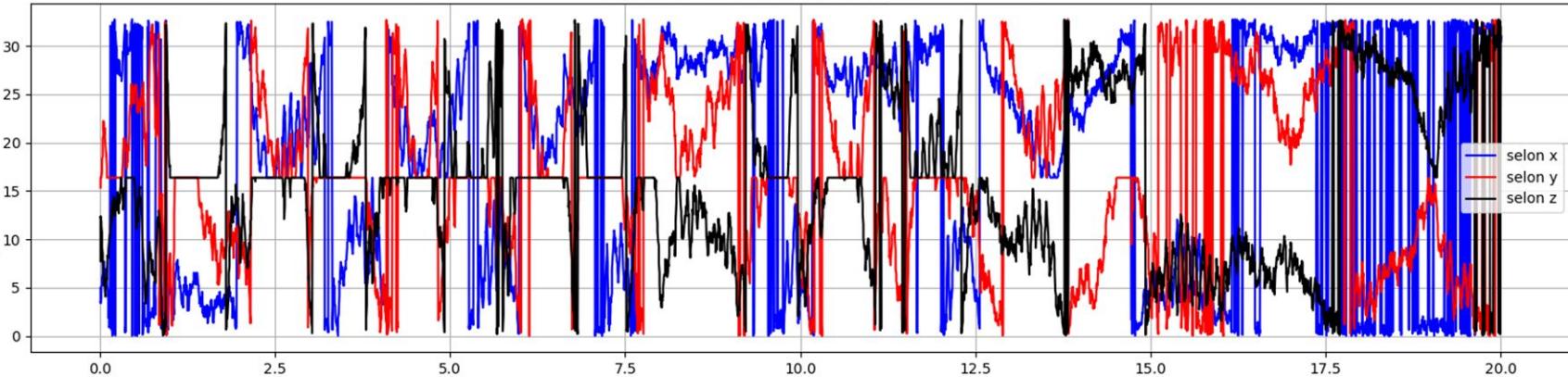


Centrale inertielle- premiers essais

Accélération en mg



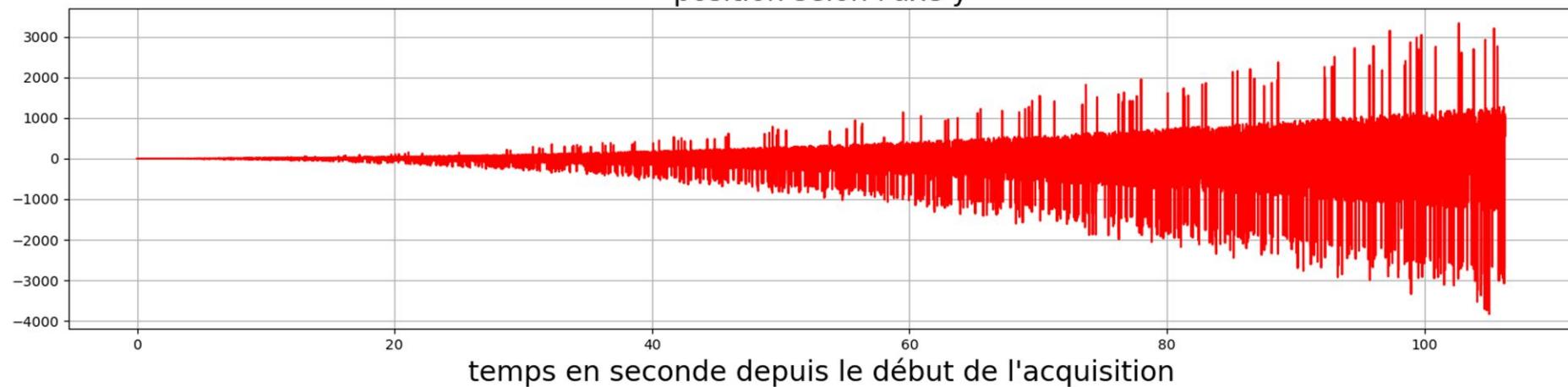
Taux de rotation en °/s



Centrale inertielle- premiers essais

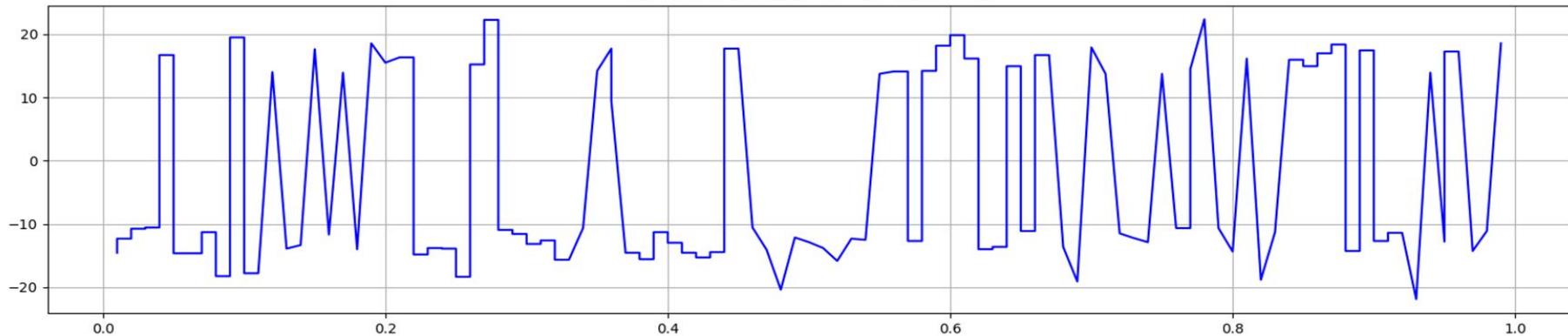


position selon l'axe y

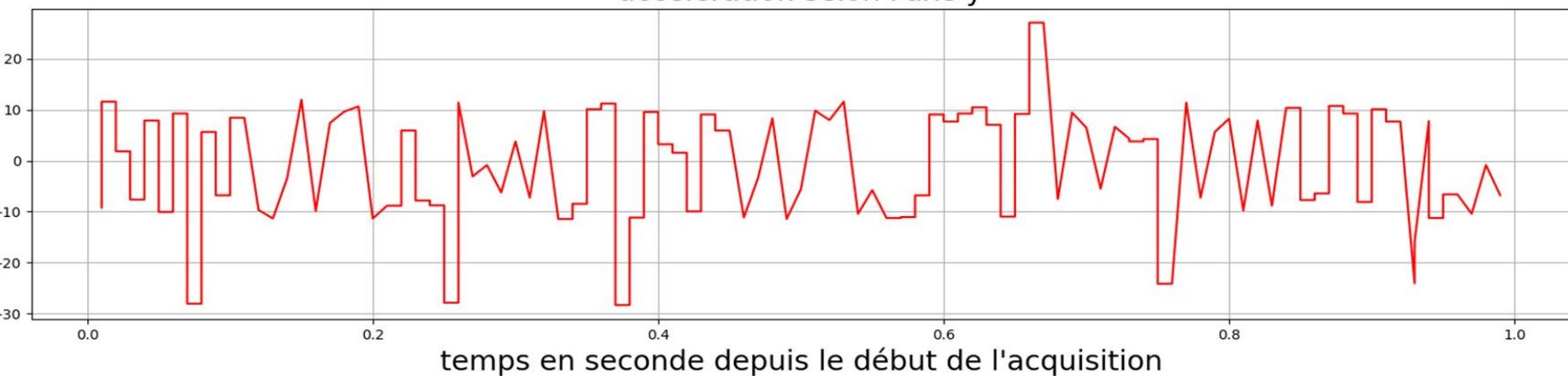


Centrale inertielle- essais statiques

accélération selon l'axe x

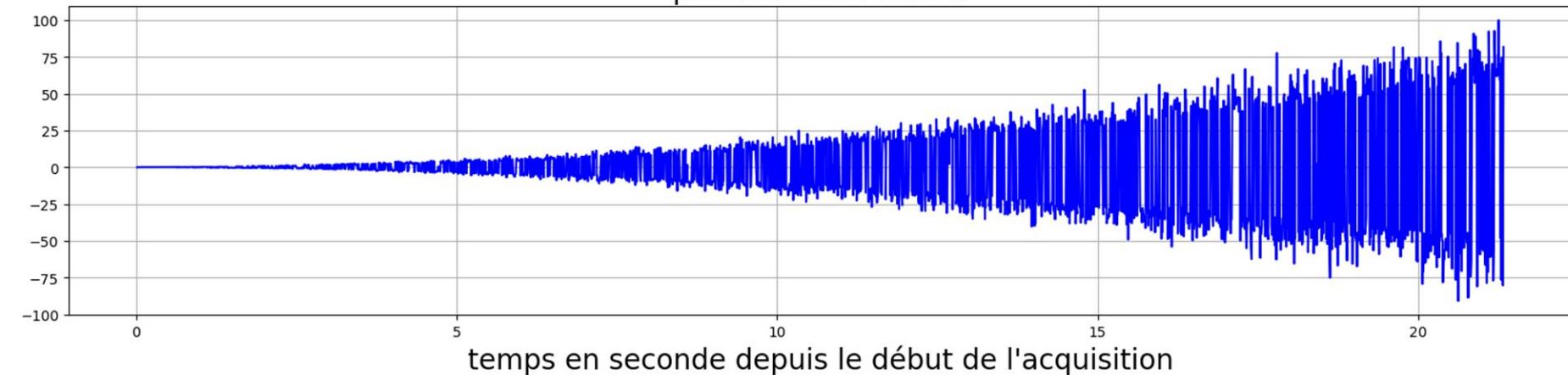


temps en seconde depuis le début de l'acquisition
accélération selon l'axe y



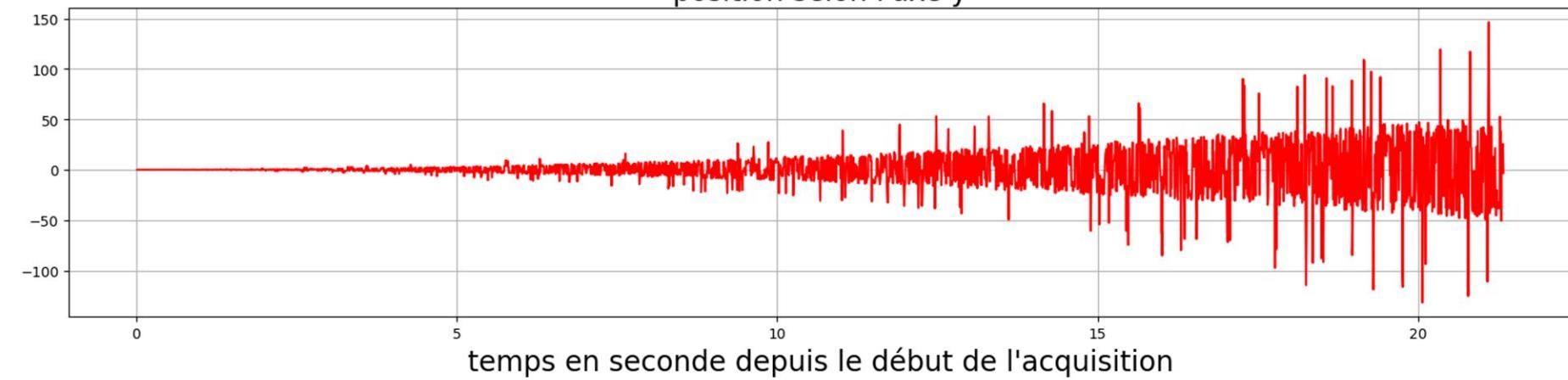
Centrale inertielle- essais statiques

position selon l'axe x



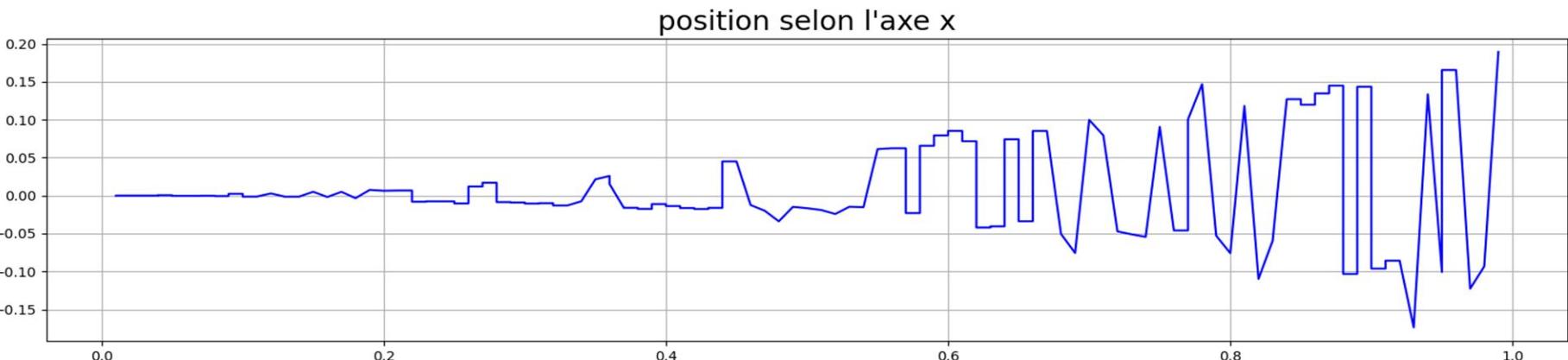
temps en seconde depuis le début de l'acquisition

position selon l'axe y

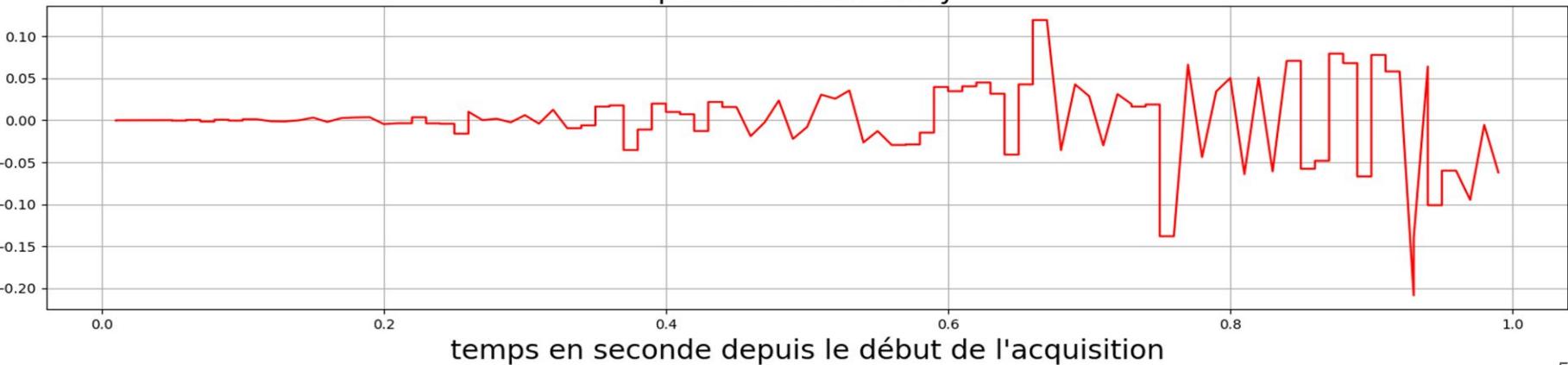


temps en seconde depuis le début de l'acquisition

Centrale inertielle- essais statiques



temps en seconde depuis le début de l'acquisition
position selon l'axe y



temps en seconde depuis le début de l'acquisition

Pistes d'amélioration des performances

- Mise en place d'une phase de calibration permettant d'évaluer et de compenser l'offset
- (Re)filtrage de sorties par un passe-bas
- Fusion des données du capteur



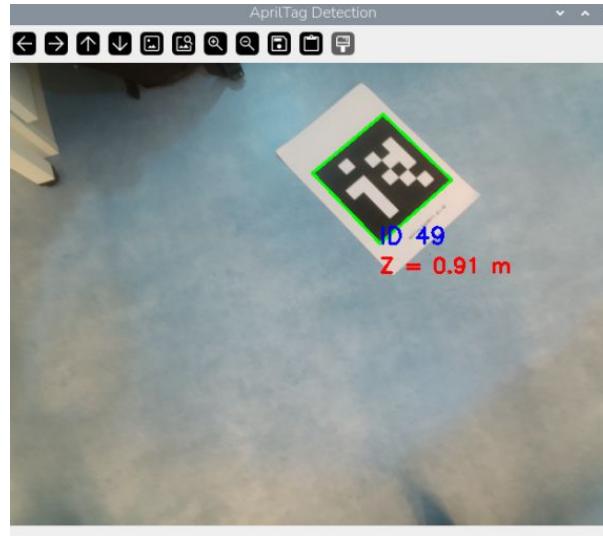
Localisation par la méthode des Apriltags au sol

Étude de ce qui a été fait l'année dernière pour essayer d'améliorer la précision de la détection.

- Prise de photo d'une caméra
- Calibration d'une caméra
- Détection d'un Apriltag
- Comparaison des données mesurées aux données réelles

— Localisation par la méthode des Apriltags au sol

Programme de détection



Localisation par la méthode des Apriltags au sol

Programme de détection

- Mode preview -> Mode vidéo
- Précision sur la famille des Apriltags utilisée
- Précision sur les 4 coeurs disponibles sur la RPI
- Précision sur d'autres paramètres...

```
43     detector = Detector(  
44         families="tag36h11",  
45         nthreads=4,          # Pi 5 = 4 coeurs  
46         quad_decimate=2.0,   # gain de vitesse  
47         quad_sigma=0.0,  
48         refine_edges=True,  # plus rapide  
49         decode_sharpening=0.25  
50     )
```

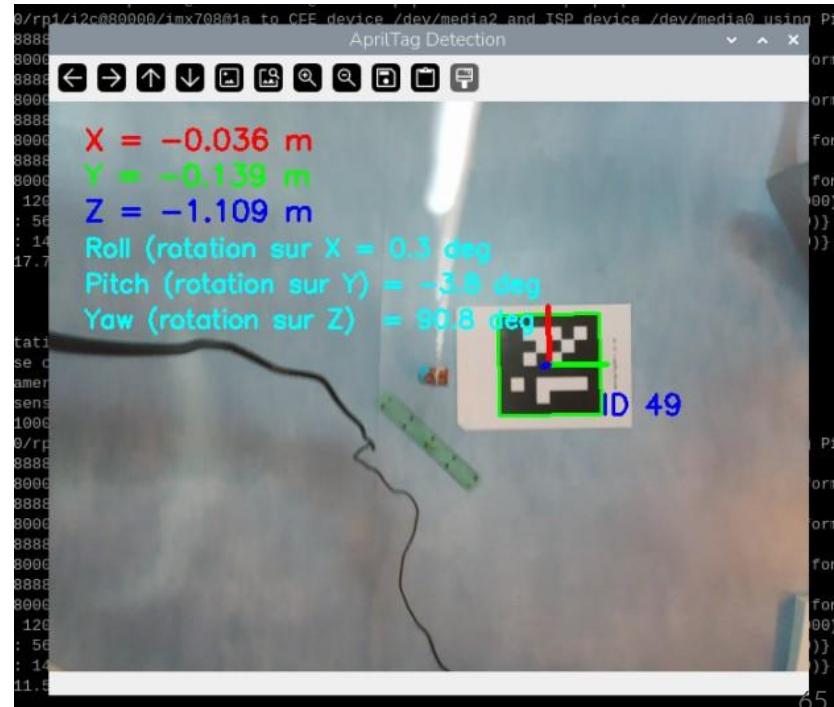
```
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 629.63 ms | Temps détection : 13.50 ms | Temps total : 643.13 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 60.83 ms | Temps détection : 12.29 ms | Temps total : 73.12 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 48.99 ms | Temps détection : 9.95 ms | Temps total : 58.94 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 53.76 ms | Temps détection : 7.64 ms | Temps total : 61.40 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 59.81 ms | Temps détection : 7.42 ms | Temps total : 67.23 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 61.27 ms | Temps détection : 10.87 ms | Temps total : 72.15 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 56.49 ms | Temps détection : 17.30 ms | Temps total : 73.79 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 53.12 ms | Temps détection : 12.49 ms | Temps total : 65.61 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 56.20 ms | Temps détection : 11.77 ms | Temps total : 67.97 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 57.99 ms | Temps détection : 11.90 ms | Temps total : 69.89 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 57.47 ms | Temps détection : 11.90 ms | Temps total : 69.37 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 57.52 ms | Temps détection : 11.79 ms | Temps total : 69.32 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 57.99 ms | Temps détection : 11.70 ms | Temps total : 69.70 ms
Tags détectés : 1 | Temps acquisition : 58.04 ms | Temps détection : 7.37 ms | Temps total : 65.41 ms
```

```
56 while True:
57     start = time.time()
58
59     frame = picam2.capture_array()
60     t1 = time.time() - start
61     gray = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
62     gray_undistorted = cv2.undistort(gray, mtx, dist, None, newCameraMatrix=mtx)
63     tags = detector.detect(gray_undistorted)
64     t2 = time.time() - start - t1
65     t3 = time.time() - start
66     print(f"Tags détectés : {len(tags)} | Temps acquisition : {t1*1000:.2f} ms | Temps détection : {t2*1000:.2f} ms | Temps total : {t3*1000:.2f} ms")
67
68
69 if cv2.waitKey(1) == 27:
70     break
```

Localisation par la méthode des Apriltags au sol

Localisation dans l'espace

- Affichage des données de positions et d'inclinaisons de l'apriltag par rapport à la caméra
 - Offset bien réglé
 - Mesure de la position réelle grâce à un support et une masselotte suspendue à la caméra
 - Problème dès qu'on s'éloigne de l'origine
 - Problème dès qu'il y a un léger obstacle entre la caméra et l'apriltag





Localisation par la méthode des Apriltags au sol

Pistes d'améliorations

- Utiliser le damier de l'ENS pour la calibration
- Équiper ma caméra d'une batterie pour plus de liberté
- Changer de caméra
- Travailler directement avec la caméra qui est sur cobrasalma pour tests et améliorations de la précision