

# TP3 C3 Télémétrie laser et localisation

Mathieu Oriol

## I. Télémètre laser embarqué

La fonction `proj_point_cloud` permet à partir du nuage de points du laser de le projeter dans le repère du robot ( $xy = [p * \mathbf{sin}(\text{angle}), p * \mathbf{cos}(\text{angle})]$ ), puis dans le repère principal, en utilisant les données de position du robot venant de différentes sources (odométrie ou simulateur) et d'appliquer éventuellement une correction avec les données de l'ICP.

```
def proj_point_cloud(point_cloud, repere_proj="odo", correction=False):
    angle = math.pi
    point_cloud_xy = np.zeros((len(point_cloud), 2))
    for i, p in enumerate(point_cloud):
        xy = [p * math.sin(angle), p * math.cos(angle)]
        point_cloud_xy[i] = base_robot2main(xy, repere_proj=repere_proj,
        correction=correction)
        if np.isnan(point_cloud_xy[i][0]):
            point_cloud_xy[i][0] = 0.
        if np.isnan(point_cloud_xy[i][1]):
            point_cloud_xy[i][1] = 0.
        angle += 2 * math.pi / HORIZ_RES
    return point_cloud_xy
```

Le code de changement de base a été modifié pour travailler avec des coordonnées 2D. Il fait une rotation puis une translation :

```
def base_robot2main(p, repere_proj="odo", correction=False):
    """Changement de base du robot vers la base principal de la scene"""
    # Apply the correction
    proj = p
    if correction:
        proj = np.dot(corr_R, proj) + corr_T
    if repere_proj == "simu":
        x, y, theta = pos_robot()
    elif repere_proj == "odo":
        x, y, theta = Xk
        theta = -theta + math.pi / 2
    else:
        raise ValueError
    proj = np.array([
        math.cos(theta) * proj[0] + math.sin(theta) * proj[1] + x,
        -math.sin(theta) * proj[0] + math.cos(theta) * proj[1] + y,
    ])
    return proj
```

On peut ensuite afficher le nuage de point du lidar :

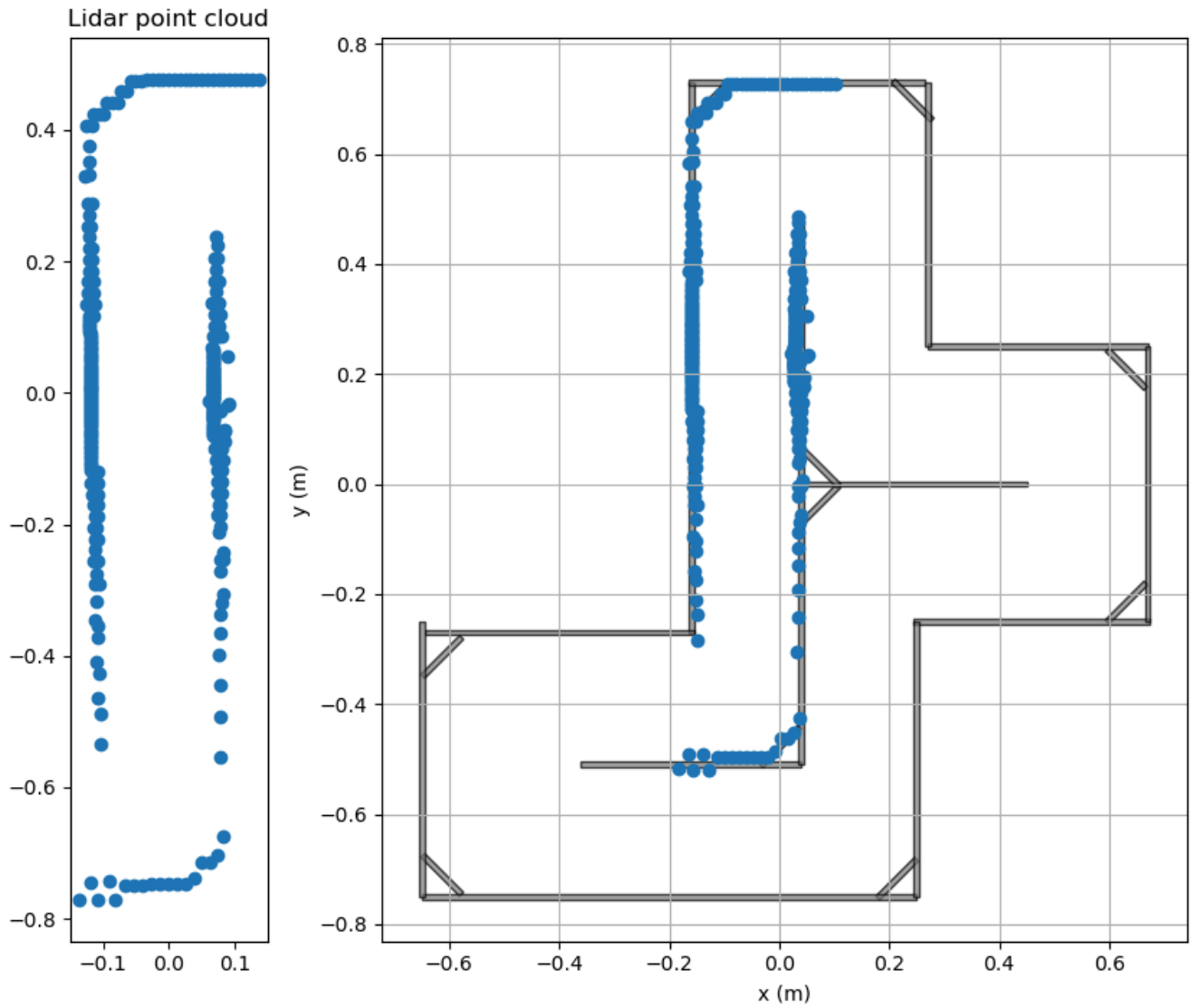


Fig. 1. – Affichage du nuage de point en utilisant les données du simulateur pour la projection

## II. Télémètre laser et localisation

Lorsque l'on utilise les données de l'odométrie, on observe que les nuages divergent progressivement.

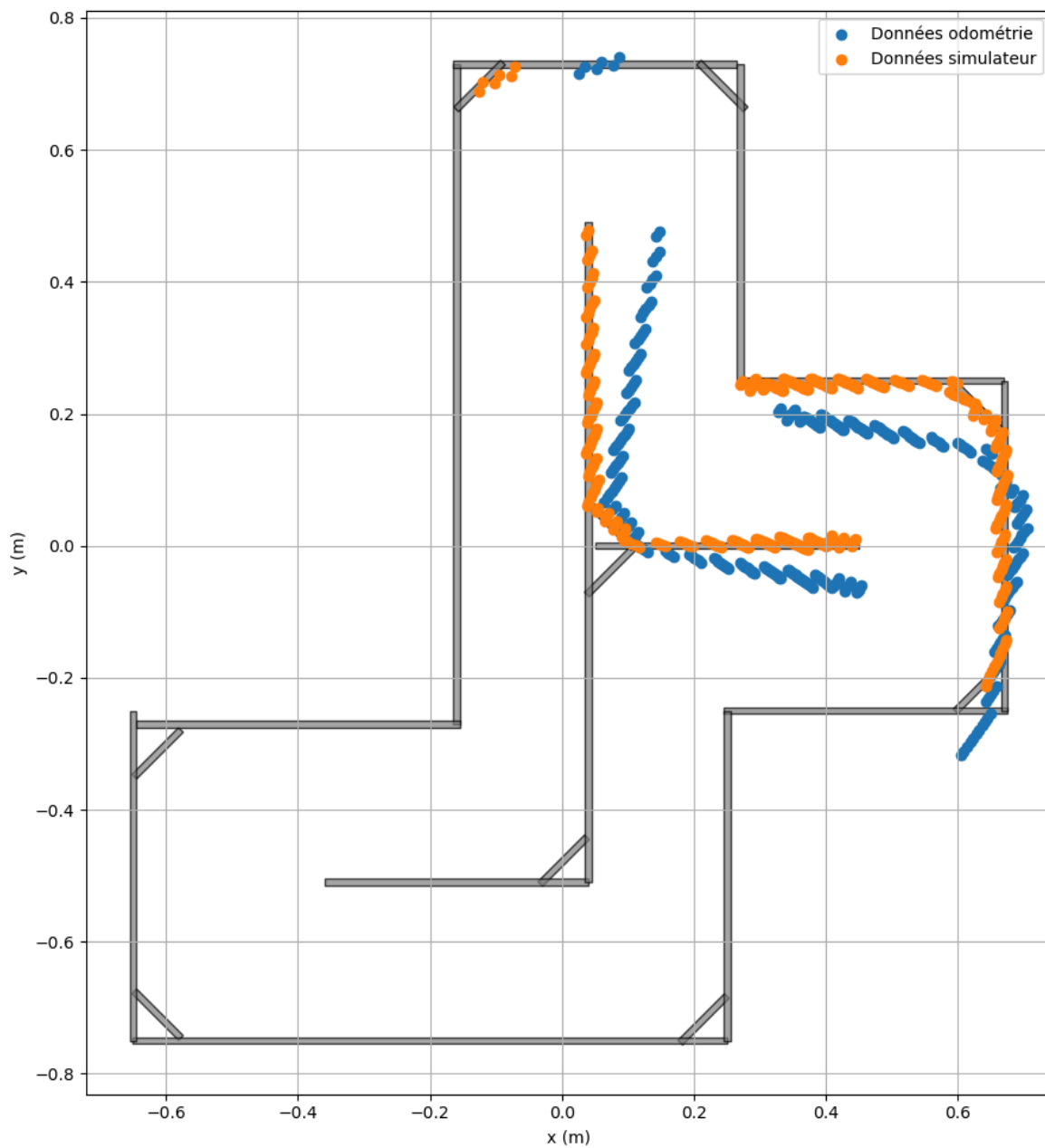


Fig. 2. – Dérive progressive des nuages

Pour les murs, j'ai repris leur définition dans la configuration de webots, afin d'avoir leur position précise. La fonction `walls2points` permet de les discrétiser.

```
def walls2points(walls):
    points = []
    for w in walls:
        tx, ty, _ = w["translation"]
        sx, sy, _ = w["size"]
        angle = w.get("rotation", 0)
        if sx >= sy:
            for i in range(math.floor(sx * 100)):
                points.append(
                    np.array(
                        [
                            math.cos(angle) * (-sx / 2 + i / 100) + tx,
                            math.sin(angle) * (-sx / 2 + i / 100) + ty,
                        ]
                    )
                )
```

```

    )
    )
else:
    for i in range(math.floor(sy * 100)):
        points.append(
            np.array(
                [
                    -math.sin(angle) * (-sy / 2 + i / 100) + tx,
                    math.cos(angle) * (-sy / 2 + i / 100) + ty,
                ]
            )
        )
    )
return np.array(points)

```

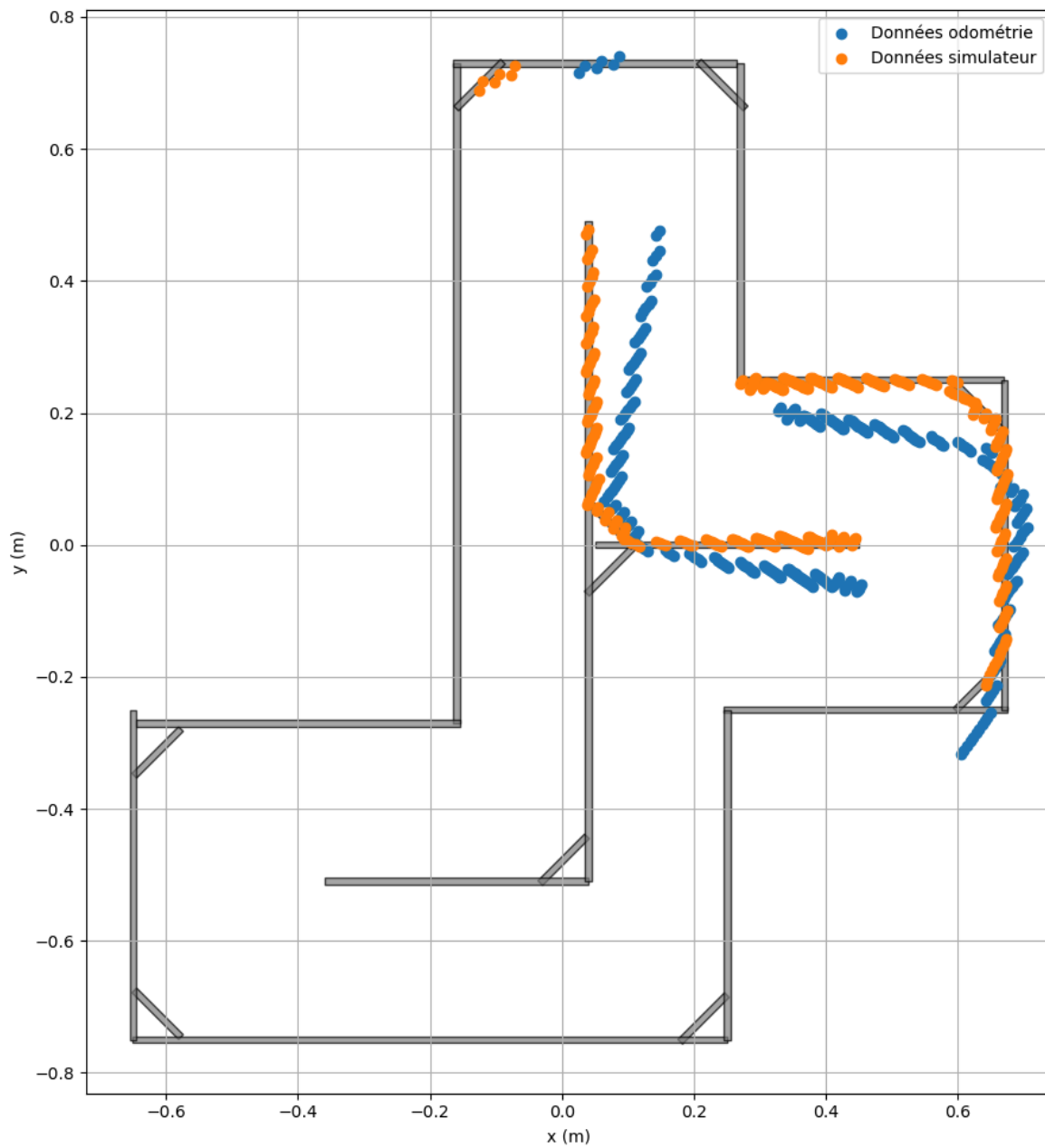


Fig. 3. – Murs discretisés

En appliquant la correction de l'ICP au nuage, on obtient un bien meilleur positionnement qu'avec seulement l'odométrie.

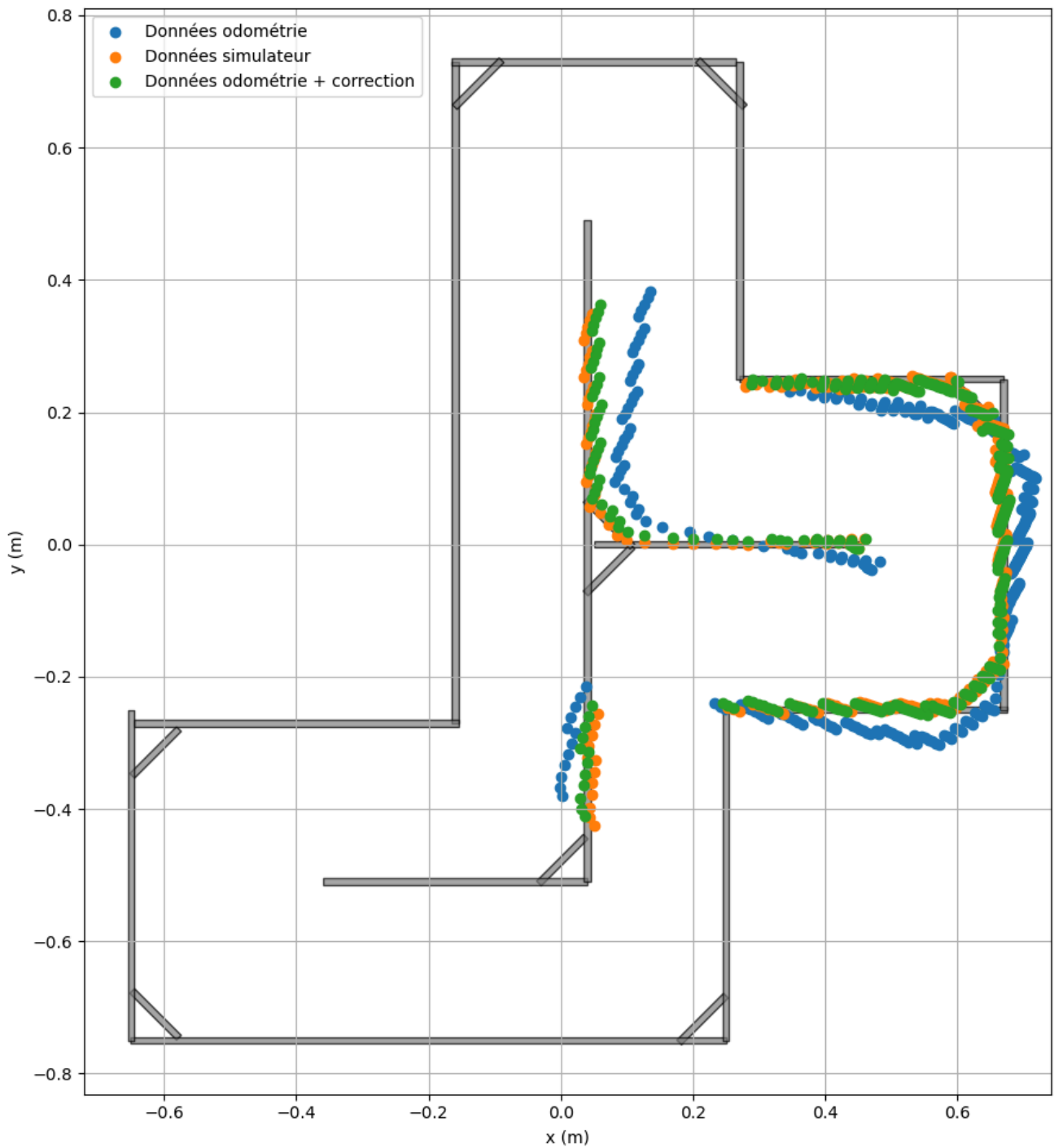


Fig. 4. – Correction de la position du nuage avec l'ICP

On peut aussi utiliser ces données pour recalibrer la localisation par odométrie avec la fonction `apply_corr`.

```
def apply_corr():
    """Apply the telemetry corrections to the odometry"""
    Xk[0] += corr_T[0]
    Xk[1] += corr_T[1]
    Xk[2] -= matRot2angle(corr_R)
```

La fonction d'ICP est lente à converger et il faut parfois plusieurs recalibrages avant de retrouver la bonne position (notamment si l'on se prend un mur). On peut même se retrouver bloquer si les corrections à effectuer sont importantes.

