

Localizzazione Cooperativa Multi-Robot con EKF

Manuale d'Uso e Relazione Tecnica (versione centralizzata, 2 robot)

Lorenzo Nobili

Leonardo Bacciochi

Cosmin Alessandro Minut

Dipartimento di Ingegneria

Ottobre 2025

Indice

1 Obiettivi del progetto	2
2 Modelli di stato e di moto	2
2.1 Stato	2
2.2 Predizione con <i>pose increment</i>	2
3 Dataset UTIAS / MRCLAM	3
3.1 Panoramica	3
3.2 Struttura dei file	3
3.3 Formati record (indicativi)	3
3.4 Uso nel progetto	3
3.5 Subset e parametri	3
4 Modello sensoriale	4
4.1 Assunzioni e convenzioni	4
4.2 Tipi di misura	4
4.3 Osservazione robot → landmark	4
4.4 Osservazione robot → robot	4
4.5 Rumori di misura e gating	4
5 EKF centralizzato	4
5.1 Predizione	4
5.2 Correzione singola e in <i>batch</i>	5
6 Architettura software	5
6.1 Componenti principali	5
6.2 Dettagli su topic e messaggi (ROS 2)	5
6.3 API indicative (allineate al codice)	6
6.4 Dipendenze esterne	6
7 Istruzioni per l'uso	7
7.1 Prerequisiti	7
7.2 Build	7
7.3 Lancio (centralizzato, 2 robot)	7
7.4 Guida passo–passo all'esecuzione	7

8 Valutazione e diagnostica	8
8.1 Metriche (<code>evaluate_accuracy.cpp</code>)	8
8.2 andamento covarinze TODO	8

1 Obiettivi del progetto

Il progetto sviluppa un localizzatore *cooperativo* basato su *Extended Kalman Filter* (EKF) in configurazione **centralizzata**, progettato per stimare **la posizione di due robot alla volta**. Lo stato congiunto è

$$\mathbf{x} = [x_1, y_1, \theta_1, x_2, y_2, \theta_2]^\top.$$

Il filtro esegue la **predizione** a partire dai dati di odometria e la **correzione** utilizzando misure robot→landmark e robot→robot. Le correzioni possono riguardare esclusivamente la posa dell'osservatore (landmark) oppure coinvolgere **entrambe le pose** nel caso di misura robot–robot. L'implementazione è pensata per l'uso con dati reali (dataset UTIAS/MRCLAM) ed è integrata in ROS 2.

Punti salienti

- (1) Predizione attraverso la modalità *pose increment* ($\Delta x, \Delta y, \Delta \theta$) in modo da poter gestire accuratamente i problemi di sincronizzazione temporale tra computer e controllore motori.
- (2) Generalizzazione del tipo di misura con flag `is_landmark/type`, svincolata dalla convenzione UTIAS, fornendo maggiore flessibilità al sistema.
- (3) Possibilità di aggiornamento in *batch* con vettore unico di misure, evitando così di dover fare una correzione EKF una misura alla volta.
- (4) Monitoraggio dell'andamento delle covarianze ($\sigma_x, \sigma_y, \sigma_\theta$) nel tempo.

2 Modelli di stato e di moto

2.1 Stato

Per N robot lo stato è $\mathbf{x} = [x_1 \ y_1 \ \theta_1 \ x_2 \ y_2 \ \theta_2 \ \dots \ x_N \ y_N \ \theta_N]^\top \in \mathbb{R}^{3N}$.

2.2 Predizione con *pose increment*

Quando il driver fornisce lo spostamento locale $\Delta \mathbf{p}_i = [\Delta x, \Delta y, \Delta \theta]^\top$, gli incrementi lineari vengono ruotati nel frame mondo tramite l'angolo corrente θ_i e composti con la posa:

$$\begin{bmatrix} \Delta x^G \\ \Delta y^G \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta_i & -\sin \theta_i \\ \sin \theta_i & \cos \theta_i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix}, \quad x_i^{k+1} = x_i^k + \Delta x^G, \quad y_i^{k+1} = y_i^k + \Delta y^G, \quad \theta_i^{k+1} = \text{wrap}(\theta_i^k + \Delta \theta). \quad (1)$$

Jacobian locale. Il Jacobiano della transizione rispetto allo stato locale $\mathbf{x}_i = [x_i, y_i, \theta_i]^\top$ è

$$\mathbf{F}_i = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -\sin \theta_i \Delta x - \cos \theta_i \Delta y \\ 0 & 1 & \cos \theta_i \Delta x - \sin \theta_i \Delta y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}. \quad (2)$$

3 Dataset UTIAS / MRCLAM

3.1 Panoramica

Utilizziamo il dataset MRCLAM dell'UTIAS, composto da **9 set** indipendenti. Ogni set fornisce, per una piattaforma indoor con *motion capture* a 10 telecamere, i dati di **5 robot** mobili: odometria, misure *range-bearing* e *ground truth* delle pose dei robot, oltre alle posizioni dei **15 landmark** statici. Il sistema di riferimento del *motion capture* (Vicon) coincide con il frame inerziale del dataset; i ground truth sono a ~ 100 Hz con accuratezza millimetrica.

3.2 Struttura dei file

Ogni set contiene 17 file di testo organizzati come segue:

- `Barcodes.dat`: associazione *barcode* \rightarrow *subject_id*;
- `Landmark_Groundtruth.dat`: posizioni (x, y) dei 15 landmark (statici);
- `Robot [#]_Groundtruth.dat` (5 file): pose x, y, θ con timestamp per ciascun robot;
- `Robot [#]_Odometry.dat` (5 file): comandi di velocità con timestamp (v, ω);
- `Robot [#]_Measurement.dat` (5 file): misure *range-bearing* (r, ϕ) con timestamp.

Per convenzione, gli *ID* assegnati nel dataset sono: **1–5** per i robot, **6–20** per i landmark; la tabella dei *barcode* consente di distinguere in modo sistematico robot e landmark.

3.3 Formati record (indicativi)

I file sono in ASCII (una riga per misura). Un formato tipico è:

```
Robot [#]_Odometry: timestamp v w|
Robot [#]_Measurement:
Robot [#]_Groundtruth: timestamp x y theta|
Landmark_Groundtruth:
```

I timestamp sono espressi in secondi; le unità sono metri e radienti.

3.4 Uso nel progetto

Nel nostro sistema (EKF centralizzato per **due robot alla volta**):

- un **DataLoader** legge `Barcodes.dat`, i file di odometria, misure e ground truth;
- le misure sono marcate come *robot* \rightarrow *landmark* o *robot* \rightarrow *robot* usando la mappa *barcode* \rightarrow *subject_id*;
- costruiamo una **coda di eventi unica** (odometria + misure) ordinata per timestamp, così da rispettare l'**asincronia** tra i vari robot;
- i **RobotNode** riproducono il dataset pubblicando su `/odom`, `/landmark`, `/robot`; il **CentralizedEkfNode** consuma gli eventi e applica predizione/correzione dell'EKF.

3.5 Subset e parametri

Per le prove presentate abbiamo selezionato (a titolo d'esempio) uno dei 9 set e considerato **2 robot** (ID 1 e 2). I parametri principali di esecuzione sono: `dataset_path` (cartella MRCLAM), `num_robots=2`, `playback_speed` (fattore temporale), `use_groundtruth_init` (inizializzazione dallo stato reale).

4 Modello sensoriale

4.1 Assunzioni e convenzioni

Le misure sono espresse in metri/radiani. Il *bearing* è definito nel frame del robot *osservatore*; tutti gli angoli vengono normalizzati con $\text{wrap}(\cdot) \in (-\pi, \pi]$.

4.2 Tipi di misura

Ogni misura è una tupla $(t, o, s, r, \phi, \text{type})$ composta da: tempo t , *osservatore* o , *soggetto* s (landmark o altro robot), range r , bearing ϕ e un campo `type/is_landmark` che distingue in modo univoco robot → landmark da robot → robot.

4.3 Osservazione robot → landmark

Dato l'osservatore o con posa (x_o, y_o, θ_o) e un landmark noto $\ell = [x_\ell, y_\ell]^\top$, poniamo

$$\Delta x = x_\ell - x_o, \quad \Delta y = y_\ell - y_o, \quad r = \sqrt{\Delta x^2 + \Delta y^2}, \quad \phi = \text{wrap}(\text{atan2}(\Delta y, \Delta x) - \theta_o).$$

La funzione di misura è $\mathbf{h}_{o\ell}(\mathbf{x}) = [r \ \phi]^\top$. Il Jacobiano rispetto allo *slice* di stato del solo osservatore $\mathbf{x}_o = [x_o, y_o, \theta_o]^\top$ è

$$\mathbf{H}_o = \begin{bmatrix} -\Delta x/r & -\Delta y/r & 0 \\ \Delta y/r^2 & -\Delta x/r^2 & -1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{H} = [\cdots \underbrace{\mathbf{H}_o}_{o} \cdots].$$

4.4 Osservazione robot → robot

Con osservatore i e soggetto j (pose (x_i, y_i, θ_i) e (x_j, y_j, θ_j)):

$$\Delta x = x_j - x_i, \quad \Delta y = y_j - y_i, \quad q = \Delta x^2 + \Delta y^2, \quad r = \sqrt{q}, \quad \phi = \text{wrap}(\text{atan2}(\Delta y, \Delta x) - \theta_i).$$

La misura è $\mathbf{h}_{ij}(\mathbf{x}) = [r \ \phi]^\top$. Il Jacobiano ha due blocchi non nulli, sull'osservatore i e sul soggetto j :

$$\mathbf{H}_i = \begin{bmatrix} -\Delta x/r & -\Delta y/r & 0 \\ \Delta y/q & -\Delta x/q & -1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{H}_j = \begin{bmatrix} \Delta x/r & \Delta y/r & 0 \\ -\Delta y/q & \Delta x/q & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{H} = [\cdots \mathbf{H}_i \cdots \mathbf{H}_j \cdots].$$

4.5 Rumori di misura e gating

Si assumono rumori gaussiani a media nulla:

$$\mathbf{R}_{\text{lm}} = \text{diag}(\sigma_{r,\text{lm}}^2, \sigma_{\phi,\text{lm}}^2), \quad \mathbf{R}_{\text{rr}} = \text{diag}(\sigma_{r,\text{rr}}^2, \sigma_{\phi,\text{rr}}^2).$$

Prima della correzione, ogni misura è validata tramite distanza di Mahalanobis $d^2 = (\mathbf{z} - \mathbf{h})^\top \mathbf{S}^{-1} (\mathbf{z} - \mathbf{h})$, con $\mathbf{S} = \mathbf{H} \mathbf{P} \mathbf{H}^\top + \mathbf{R}$; se d^2 supera una soglia, la misura è scartata. Gli angoli (bearing e innovazione) sono sempre normalizzati con $\text{wrap}(\cdot)$.

5 EKF centralizzato

5.1 Predizione

Per ogni odometria si aggiorna lo *slice* di stato del robot coinvolto e il blocco di covarianza corrispondente.

5.2 Correzione singola e in *batch*

Si supportano update singoli e un aggiornamento con vettore $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^{2m}$ (stack di m misure) e jacobiano $\mathbf{H} \in \mathbb{R}^{2m \times 3N}$. L'innovazione $\mathbf{dz} = \mathbf{z} - \hat{\mathbf{z}}$ normalizza gli angoli. L'aggiornamento di stato e covarianza è

$$\mathbf{K} = \mathbf{P} \mathbf{H}^T (\mathbf{H} \mathbf{P} \mathbf{H}^T + \mathbf{R})^{-1}, \quad \mathbf{x} \leftarrow \mathbf{x} + \mathbf{K} \mathbf{dz}, \quad \mathbf{P} \leftarrow (\mathbf{I} - \mathbf{K} \mathbf{H}) \mathbf{P} (\mathbf{I} - \mathbf{K} \mathbf{H})^T + \mathbf{K} \mathbf{R} \mathbf{K}^T. \quad (1)$$

Gating: le misure sono validate via distanza di Mahalanobis; gli outlier sono scartati.

6 Architettura software

6.1 Componenti principali

- `centralized_node.cpp` — Nodo ROS 2 centrale: carica parametri e (opz.) stato iniziale da ground truth, legge i landmark, si sottoscrive a `/odom`, `/landmark`, `/robot`, `/dataset_status`, esegue i passi EKF di predizione/correzione e stampa/salva diagnostica.
- `data_loader.cpp` — Caricatore del dataset: legge `Barcodes.dat`, `Landmark_Groundtruth.dat`, odometria e misure; converte barcode→ID soggetto; marca le misure come robot→landmark o robot→robot; produce una coda eventi ordinata per timestamp.
- `ekf_centralized.cpp` — Implementazione dell'EKF centralizzato: stato congiunto, due modelli di predizione (unicycle e *pose increment*), correzioni singola/batch, gating Mahalanobis, normalizzazione degli angoli e update in forma di Joseph.
- `evaluate_accuracy.cpp` — Valutazione offline: carica ground truth di due robot, rigioca gli eventi (predizione/correzione), confronta la stima finale con il GT e calcola metriche di accuratezza (errori su posizione/orientamento).
- `groundtruth_loader.cpp` — Utility ground truth: lettura dei file `Robot#_Groundtruth.dat` e costruzione dello *state* iniziale (prima posa di ciascun robot) per l'inizializzazione dell'EKF.
- `robot_node.cpp` — Nodo ROS 2 che simula un robot: legge il dataset del robot, costruisce una coda eventi e ripubblica `/odom`, `/landmark`, `/robot` e `/dataset_status` con timing realistico (scalato da `playback_speed`).
- `test_dataset.cpp` — Test rapido: carica un sottoinsieme del dataset (2 robot), inizializza EKF e processa i primi eventi per verificare parsing e aggiornamenti, stampando stato e conteggi di odometria/misure.
- `cooperative_localization_launch.py` — Launch ROS 2: definisce argomenti (`dataset_path`, `playback_speed`, `print_interval`), avvia il nodo EKF centralizzato e due `RobotNode` (ID 1 e 2).

6.2 Dettagli su topic e messaggi (ROS 2)

- `/odom` (`nav_msgs/msg/Odometry`): contiene v, ω in `twist`; `child_frame_id` indica l'ID del robot.
- `/landmark`, `/robot` (`geometry_msgs/msg/PointStamped`): `frame_id = "robot_<id_osservatore>"`; `point.x = r \cos \phi`, `point.y = r \sin \phi`, `point.z = subject_id`. Il nodo centrale ricostruisce (r, ϕ) da (x, y) e usa `point.z` come identificativo del soggetto (landmark o robot).
- `/dataset_status` (`std_msgs/msg/Bool`): segnala la fine della riproduzione del dataset per ogni robot.

6.3 API indicative (allineate al codice)

- `data_loader.h` — Modulo di **ingestione e normalizzazione** del dataset MRCLAM che fornisce ai nodi del progetto un'unica sorgente di dati *temporale* e coerente. In particolare:
 - definisce i **tipi** delle misure (`OdometryData`, `PoseIncrement`, `MeasurementData`) e un **Event** (con relativo `EventComparator`) per gestire odometria e misure in un'unica **coda ordinata per timestamp**;
 - costruisce la mappa `barcode → subject_id` a partire da `Barcodes.dat` per distinguere in modo univoco *robot* e *landmark*;
 - carica `Landmark_Groundtruth.dat` ed espone l'accesso alle posizioni dei landmark;
 - legge `Robot#_Odometry.dat` e `Robot#_Measurement.dat`, convertendo ogni riga in un *evento tipizzato* (con timestamp, osservatore/soggetto, range-bearing, ecc.);
 - offre un'interfaccia di **iterazione** sugli eventi che garantisce un flusso temporale coerente anche in presenza di asincronie tra robot.
- In questo modo `RobotNode` e `CentralizedEkfNode` consumano gli stessi dati “ripuliti” e già *fusi* in ordine cronologico.
- `ekf_centralized.h` — Dichiara la classe `EkfCentralized` che implementa un **EKF centralizzato** per localizzazione cooperativa con:
 - **stato congiunto** $[x_1, y_1, \theta_1, x_2, y_2, \theta_2, \dots]$;
 - **predizione** basata su modello cinematico *unicycle* e (nelle note) supporto a *pose increment*;
 - **correzioni** con misure landmark (assolute) e robot–robot (relative);
 - **validazione** delle misure via distanza di Mahalanobis; gestione di `Q`, `R`;
 - metodi di **diagnostica** (stampa stato/incertezza, storico covarianze).
- `groundtruth_loader.h` — Utility per la valutazione dei **ground truth** MRCLAM:
 - inizializzazione dello stato dell'EKF con la **prima posa** di ciascun robot (da `RobotX_Groundtruth.dat`);
 - uso dei GT per **valutazione** (metriche di errore) e **debugging**;
 - funzione `getInitialStateFromGroundtruth(...)` che costruisce il vettore $[x_1, y_1, \theta_1, x_2, y_2, \theta_2, \dots]$ di dimensione $3 \cdot \text{num_robots}$, con **fallback** a $(0, 0, 0)$ se i file mancano.

6.4 Dipendenze esterne

- **ROS 2** (`rclcpp`, `nav_msgs`, `geometry_msgs`, `std_msgs`)

Framework di comunicazione per robotica usato per implementare i nodi, i topic e i tipi di messaggio:

 - `rclcpp`: API C++ per creare nodi, publisher/subscriber, timer e parametri;
 - `nav_msgs/msg/Odometry`: odometria su `/odom` (contiene v, ω in `twist`);
 - `geometry_msgs/msg/PointStamped`: misure su `/landmark` e `/robot` con `frame_id = "robot_<id>"` e `point = (r\cos\phi, r\sin\phi, subject_id)`;
 - `std_msgs/msg/Bool`: segnalazione fine dataset su `/dataset_status`.

ROS 2 fornisce anche il sistema di logging, la gestione dei parametri (`dataset_path`, `playback_speed`, `num_robots`, ...) e l'infrastruttura di launch.

- **Eigen3**

Libreria C++ per algebra lineare utilizzata per rappresentare lo *stato congiunto* (`Eigen::VectorXd`) e le matrici di covarianza/jacobiani (`Eigen::MatrixXd`). Supporta operazioni a blocchi

(es. selezione dei sotto-stati dei singoli robot), fattorizzazioni numericamente stabili e la forma di aggiornamento di Joseph nell'EKF.

- **Dataset UTIAS / MRCLAM**

Sorgente dei dati sperimentali (odometria, misure range-bearing, landmark e ground truth) usati per:

- **riproduzione** “in tempo reale” tramite i `RobotNode` (topic `/odom`, `/landmark`, `/robot`);
- **stima** con l’EKF centralizzato (correzioni landmark e robot–robot);
- **valutazione** rispetto al *ground truth* (inizializzazione opzionale e calcolo metriche).

7 Istruzioni per l’uso

7.1 Prerequisiti

Ubuntu con ROS 2, colcon, Eigen, dipendenze ROS (`rclcpp`, `nav_msgs`, `geometry_msgs`, `std_msgs`).

7.2 Build

```
# Nel tuo workspace ROS2 (es. ~/ros2_ws)
source /opt/ros/$ROS_DISTRO/setup.bash      # ambiente ROS2
colcon build --packages-select cooperative_localization
source install/setup.bash                      # sorgente l'overlay del
                                              workspace
```

7.3 Lancio (centralizzato, 2 robot)

```
ros2 launch cooperative_localization cooperative_localization_launch.py \
  \
  num_robots:=2 \
  dataset_path:=MRCLAM1/MRCLAM_Dataset1/ \
  playback_speed:=10.0 \
  print_interval:=3.0 \
  use_groundtruth_init:=true
```

Parametri utili: `num_robots` (qui 2), `dataset_path`, `playback_speed`, `print_interval`, `use_groundtruth_init`.

7.4 Guida passo–passo all’esecuzione

1. Scaricare il pacchetto e copiarlo in `$WORKSPACE_PATH/src`.
2. Entrare nella cartella del pacchetto:

```
cd $WORKSPACE_PATH/src/cooperative_localization
```

3. Eseguire lo script di build (assicurati che sia eseguibile):

```
chmod +x build_package.sh
./build_package.sh
```

4. Aggiornare le variabili d’ambiente del workspace:

```
source $WORKSPACE_PATH/install/setup.bash
```

5. **Lanciare il sistema** (parametri di default):

```
ros2 launch cooperative_localization
    cooperative_localization_launch.py
```

Topic ROS 2 utilizzati

Input al nodo centralizzato (CentralizedEkfNode):

/odom

`nav_msgs/msg/Odometry`

Dati di odometria del robot (v, ω in `twist`); `child_frame_id` contiene l'ID del robot.

/landmark

`geometry_msgs/msg/PointStamped`

Misure robot→landmark: `frame_id = "robot_<id_osservatore>"`, `point.x = rcos\phi`,

/robot

`geometry_msgs/msg/PointStamped`

Misure robot→robot con la stessa codifica (r, ϕ ricostruiti da (x, y) ; `subject_id` in `point.z`).

/dataset_status

`std_msgs/msg/Bool`

Segnala il completamento della riproduzione del dataset da parte di ciascun RobotNode.

Nota sull'output. Il sistema *non* pubblica topic di output; **stampa** periodicamente su console lo stato stimato e le deviazioni standard (parametro `print_interval`) e **salva** la diagnostica in `covariance_history.csv`.

8 Valutazione e diagnostica

8.1 Metriche (evaluate_accuracy.cpp)

Al termine dell'elaborazione si confrontano le *pose finali* stimate con il ground truth. Per ciascun robot $i \in \{1, 2\}$:

$$e_{x,i} = \hat{x}_i^{\text{final}} - x_{i,\text{GT}}^{\text{final}}, \quad e_{y,i} = \hat{y}_i^{\text{final}} - y_{i,\text{GT}}^{\text{final}}, \quad e_{\theta,i} = \text{wrap}(\hat{\theta}_i^{\text{final}} - \theta_{i,\text{GT}}^{\text{final}}).$$

L'**errore di posizione** è in metri:

$$e_{\text{pos},i} = \sqrt{e_{x,i}^2 + e_{y,i}^2} \text{ [m]},$$

mentre l'**errore angolare** è calcolato in **radiani** e riportato anche in **gradi**:

$$|e_{\theta,i}| \text{ [rad]}, \quad |e_{\theta,i}|_{\text{deg}} = |e_{\theta,i}| \cdot \frac{180}{\pi} \text{ [°]}.$$

Gli indicatori globali (media sui due robot) sono:

$$\text{avg_pos_error} = \frac{1}{2}(e_{\text{pos},1} + e_{\text{pos},2}) \text{ [m]}, \quad \text{avg_ang_error} = \frac{1}{2}(|e_{\theta,1}| + |e_{\theta,2}|) \text{ [rad]},$$

Incertezze finali: Dalle diagonali di \mathbf{P} si estraggono le deviazioni standard finali: $\sigma_{x,i}, \sigma_{y,i}$ [m] e $\sigma_{\theta,i}$ [rad].

8.2 andamento covarinze TODO