

Cyber-Physical System Programming Università degli Studi di Bologna A.A. 2024/25

Crazyflie Slam

Implementazione di un algoritmo SLAM in real time per drone Crazyflie.

Progetto svolto da:

- Luca Fantini
- Simone Rambelli
- Alex Vandi
- Pierfrancesco Vazzano

Contenuti della Presentazione



Panoramica del progetto

Introduzione alla struttura del Crazyflie_SLAM.



Architettura hardware

Componenti fisici e configurazione del sistema.



SLAM, Lettura dati e mappatura

Tecniche algoritmiche e implementazione pratica.



Progetto

Esempi sia in tempo reale che da analisi dei dataset.



Algoritmo SLAM



Acquisizione dati

Il FlowDeck fornisce stime di posizione relative al movimento del drone.

Il RangerDeck misura le distanze dagli ostacoli circostanti.



Elaborazione

I dati ToF vengono utilizzati per aggiornare una griglia di occupazione, rappresentando le probabilità di presenza di ostacoli nello spazio



Mappatura

Utilizzando i dati del FlowDeck, il sistema stima la posizione corrente del drone.



Ottimizzazione

Grazie ad algorimi integrati nel codice

Mapping e Localizzazione

Mapping:

- Usa la stima di states, attitude e obstacles per identificare i target.
- Calcola le coordinate delle celle occupate e quelle libere lungo il percorso del sensore (algoritmo di Bresenham).
- Applica regole di aggiornamento per le celle.

Localizzazione:

- Utilizzo di un particle filter e stima un punteggio
- Aggiunge rumore casuale per differenziare le particelle (non usato nel nostro caso)
- Aggiorna i pesi delle particelle e stima lo stato attuale con la particella con il punteggio più alto.

Struttura Hardware

ToF.









Pc

Computer per l'elaborazione dei dati inviati dal Crazyflie.

Multiranger Deck

Rilevamento ostacoli con sensori





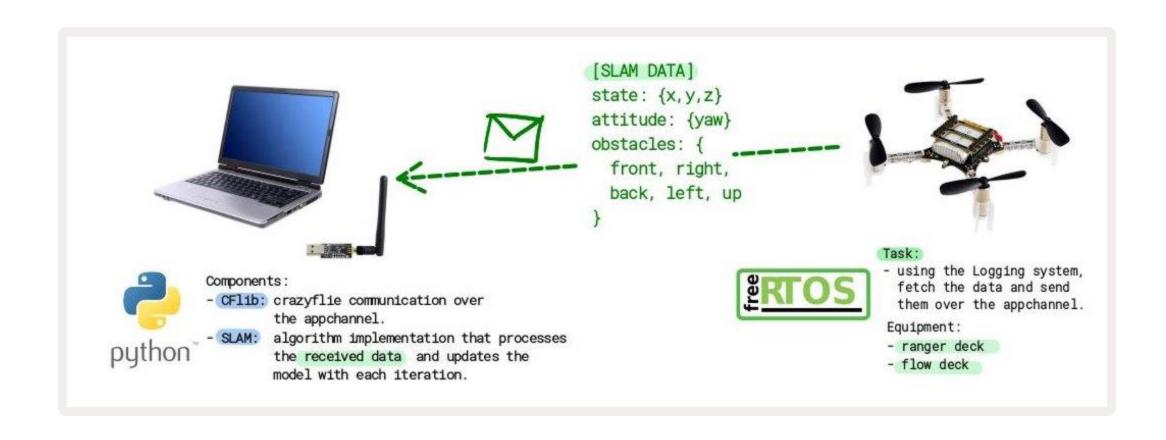


Flow deck

Sensore ottico per il rilevamento del movimento e della distanza dal suolo.



Struttura Software



Lettura Dati

Dati richiesti dal'algoritmo SLAM

```
typedef struct
{

//Flow Deck

float yaw; // attitude
float x; //state
float y;

//Ranger Deck

uint16_t front; //obstacles
uint16_t back;
uint16_t left;
uint16_t right;
uint16_t up;
} SensorData_t;
```

Logging system

```
//Flow Deck

LogVarId_t LogIdStateEstimateYaw = LogGetVarId("stateEstimate", "yaw");

LogVarId_t LogIdStateEstimateX = LogGetVarId("stateEstimate", "x");

LogVarId_t LogIdStateEstimateY = LogGetVarId("stateEstimate", "y");

//Ranger Deck

LogVarId_t LogIdRangeFront = LogGetVarId("range", "front");

LogVarId_t LogIdRangeBack = LogGetVarId("range", "back");

LogVarId_t LogIdRangeLeft = LogGetVarId("range", "left");

LogVarId_t LogIdRangeRight = LogGetVarId("range", "right");

LogVarId_t LogIdRangeUp = LogGetVarId("range", "up");
```

Versione Asincrona

Comunicazione con il PC client

```
# |
           HANDLER
def custom_sensor_data_handler(packet):
   Callback to handle incoming CRTP packets from the Crazyflie.
   # The packet is a byte array, so we need to unpack the data
   format_string = "f f f H H H H Bb"
   if len(packet) == (struct.calcsize(format_string)):
        # Unpack the data from the packet
       yaw, x, y, front, back, left, right, up, padding1, padding2 = struct.unpack(format_string, packet)
        data = [front, right, back, left, x, y, yaw]
        Log_data(data)
   else:
        print(f"Received unknown packet: {packet.decode('utf-8', errors='ignore')}")
        print(f"Raw packet: {packet}")
```

```
# | CONFIG |

def log_data(data):
    global log_id
    data = [log_id, *data]
    log_id += 1

with open(log_file, mode='a', newline='') as file:
    writer = csv.writer(file)
    writer.writerow(data)
```

```
# | MAIN |

if __name__ == '__main__':
    logging.basicConfig(level=logging.ERROR)

# Create a Crazyflie instance
    cf = Crazyflie(rw_cache='./cache')

# Initialize the drivers for Crazyflie
    init_drivers(enable_debug_driver=False)

# Register the callback for handling incoming CRTP packets
    cf.appchannel.packet_received.add_callback(custom_sensor_data_handler)
```

SLAM Asincrono da file CSV

```
# | READ & TRANSFORM DATA |

# Read CSV file
data_frame = pd.read_csv(file_path)

# Extract columns and apply the transfromations
id = data_frame['id']
front = data_frame['front'] / 1000 # from [mm] to [m]
right = data_frame['right'] / 1000
back = data_frame['back'] / 1000
left = data_frame['left'] / 1000
x = data_frame['x']
y = data_frame['y']
yaw = data_frame['y'] * np.pi / 180.0 # from [deg] to [rad]
```

```
# | PREPARE DATA STRUCTURES for SLAM |
# Create "ranges" that contains front, right, back and left
ranges = np.array([front, right, back, left])
# Create "scanangles" that contains the four direction of information
scan_angles = np.array([0, 1/2*np.pi, np.pi, 3/2*np.pi]).T
# Create "states" that contains x, y and yaw
states = np.array([x, y, yaw])
# Get Delta of the states
motion_updates = np.diff(states, axis=1, prepend=np.zeros((3, 1)))
states = np.cumsum(motion_updates, axis=1)
```

```
# |
         CONFIG & INIT
# Useful values
system_noise_variance = np.diag([0, 0, 0])
correlation matrix = np.array([
    [0, -1],
    [-1, 10],
1)
slam states = np.zeros like(states)
# Init the SLAM agent
slam agent = SLAM (
    params=init params dict(size=1, resolution=100),
    n particles=int(args.n particles),
    current state=states[:, 0],
    system noise variance=system noise variance,
    correlation matrix=correlation_matrix,
# Main Loop
plt.ion()
# Update the plot every <skip> iteration
skip = 40
fig = plt.figure(figsize=(7,7))
  (old front, old right, old back, old left) = ranges[:, 0]
```

```
# | MAIN LOOP |
for t in range(states.shape[1]):
    # filter values
    ...code that filters zero values and full scale values...

slam_states[:, t] = slam_agent.update_state(
    ranges[:, t],
    scan_angles,
    motion_updates[:, t], # un lista di delta nelle posizioni
)
```

```
# | PLOT |

if t % skip == 0:
    plt.clf()
    slam_map = slam_agent.map
    idx_slam = discretize(slam_states[:2, :], slam_agent.params)
    idx_noise = discretize(states[:2, :], slam_agent.params)

plt.imshow(slam_map, cmap="gray") # vmin=-50, vmax=100)
    plt.plot(idx_slam[1, :t+1], idx_slam[0, :t+1], "-r", label="slam")
    plt.title(f"Iterazione #{t}")
    plt.legend()
    plt.draw()
    plt.pause(0.01)
```

Real-time SLAM





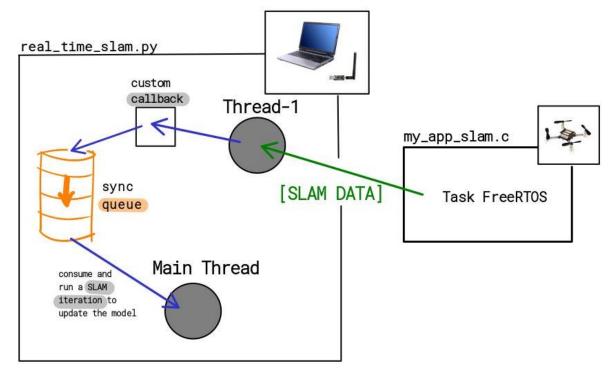


INIZIALIZZAZIONE SLAM AGENT

LOOP-AGGIORNAMENTO SLAM

MAPPING E LOCALIZZAZIONE

real time slam.py



Configurazione Iniziale

- Lettura dei parametri da linea di comando
- Inizializzazione dei driver Crazyflie
- Connessione via radio al drone
- Impostazione della funzione di callback per i dati dal sensore

```
parser = argparse.ArgumentParser()
parser.add_argument("--n_particles", default=400)
parser.add_argument("--cf_uri", default="radio://0/83/2M/E7E7E7E7EA")

init_drivers(enable_debug_driver=False)
cf = Crazyflie(rw_cache='./cache')
cf.appchannel.packet_received.add_callback(custom_sensor_data_handler)
```

Acquisizione Dati dal Sensore

- Decodifica del pacchetto radio in arrivo
- Estrazione di: yaw, posizione, distanze (front, back, etc)
- Inserimento dei dati nella coda condivisa per l'elaborazione

Inizializzazione SLAM Agent

- Definizione della mappa vuota con dimensione e risoluzione
- Stato iniziale: posizione (x, y) e orientamento (yaw)
- Impostazione del rumore del sistema (matrice di covarianza)
- Creazione dello SLAM agent con le particelle richieste

```
init_state = np.zeros(shape=(3,1))
system_noise_variance = np.diag([0.0, 0.0, 0.0])
freq = 10 # sample frequency [Hz]
skip = freq
size = 1
resolution = 100
correlation matrix = np.array([
[0, -1],
[-1, 10],
# Init the SLAM agent
slam agent = SLAM (
           params=init params dict(size, resolution),
           n particles=int(args.n particles),
           current_state=init_state,
           system noise variance=system noise variance,
           Correlation matrix=correlation matrix,
```

Loop Principale - Aggiornamento SLAM

- Lettura dei dati sensore dalla coda
- Calcolo del movimento relativo tra iterazioni
- Aggiornamento dello stato stimato e della mappa
- Salvataggio dello stato stimato corrente per visualizzazione

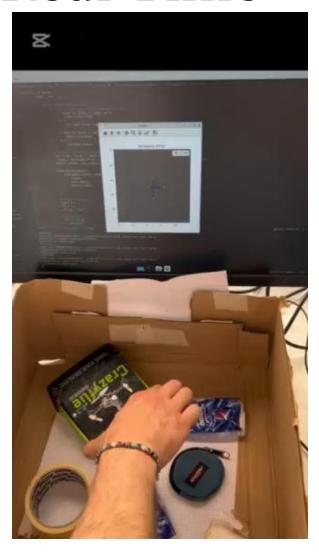
```
while True: # [Main thread]
            (front, right, back, left, x, y, yaw) = data queue.get()
            # filter values
             ...code that filters zero values and full scale values...
            # prepare data for the SLAM algorithm
            # yaw in rad
            yaw = yaw * np.pi / 180.0
            # ranges in meters
            ranges = np.array([front / 1000, right / 1000, back / 1000, left / 1000])
            # motion delta
            motion\_update = np.array([x - old_x, y - old_y, yaw - old_yaw])
            slam states.append (
                slam_agent. update state (
                     ranges,
                    scan angles,
                    motion update
            # Update old values
            old x = x
            old v = v
            old\ yaw = yaw
```

Mapping e Visualizzazione SLAM

- Conversione delle coordinate del drone in coordinate mappa
- Aggiornamento della mappa di occupazione durante l'esecuzione
- Utilizzo della funzione `discretize` per localizzazione su griglia
- Visualizzazione della mappa aggiornata ogni *skip* iterazioni
- Posizione stimata del drone mostrata come punto rosso
- Freccia blu per indicare la direzione del drone
- Interfaccia live con Matplotlib

```
# Visualization
if k % skip == 0:
    plt.clf()
    slam map = slam agent.map
    plt.imshow(slam map, cmap="gray")
    idx slam = discretize(slam states[k][:2], slam agent.params)
    px, py = idx slam
    plt.plot(py, px, "ro", label="slam")
    dx = arrow length * np.cos(yaw)
    dy = arrow length * np.sin(yaw)
    plt.arrow(py, px, dx, dy, head width=3, head length=3, fc='blue', ec='blue')
    plt.title(f"Iterazione #{k}")
    plt.legend()
    plt.draw()
    plt.pause(0.01)
   # plt.show(block=False)
k += 1
```

Real Time



Asincrono

