

# GUIDA ALL'USO DEI CODICI SVILUPPATI NELLA TESI "REINFORCEMENT LEARNING PER IL CONTROLLO DI UN QUADRICOTTERO"

GIORGIO DI LIBERI

## 1 INTRODUZIONE

Questo documento contiene una guida per l'uso della cartella "ReinforcementLearning" contenete tutti i codici sviluppati per il lavoro di tesi "Reinforcement Learning per il controllo di un quadricottero". Le informazioni contenute nel documento spiegano come usare i codici ma non richiamano la teoria spiegata nella tesi; i codici sono ampiamente commentati per favorire la lettura e la modifica.

## 2 CONFIGURAZIONE E PACCHETTI NECESSARI

Si raccomanda l'uso di un sistema operativo basato su Linux, in particolare nel lavoro è stato usato Ubuntu 20.04 LTS, è conveniente sfruttare l'interfaccia del terminale o, alternativamente, l'editor VS code implementa diverse funzioni molto utili, tra cui il terminale integrato. I codici sono interamente disponibili nella repository Git-hub dell'autore scaricabili installando il software git sul proprio pc e usando il comando `git clone`.

Il frame-work principale utilizzato è *Stable Baselines 2* (SB2) (<https://stable-baselines.readthedocs.io/en/master/index.html>), alcuni codici sono stati sviluppati anche per *Stable Baselines 3* anche se nel momento in cui è stato svolto il lavoro questa versione non era ancora matura e non è stata usata in maniera definitiva.

I programmi richiesti sono *python 3.7.x* e *Tensorflow* (per il lavoro è stato usato *python 3.7.9* e *TF 1.15*) si raccomanda l'uso di un ambiente virtuale per python 3.7.x (creato con Conda o con il comando `venv`).

La versione SB3 gira anche con *python 3.8*.

## 3 ORGANIZZAZIONE DELLA CARTELLA

La cartella principale contiene diverse sotto cartelle:

---

\* *Ingegneria Aeronautica, Università di Roma "La Sapienza"*

- *Stable\_Baselines2\_Frame*: contiene i codici con gli ambienti per eseguire l'allenamento usando il framework SB2; questa cartella è stata la più aggiornata durante il lavoro. L'ambiente di Quad implementato in tutti i codici di questa cartella prevede effetti aerodinamici lineari rispetto a velocità e velocità angolare; si raccomanda l'uso di questi codici per allenare delle *policies* ed ottenere leggi di controllo per un quadricottero;
- *Stable\_Baselines3\_Frame*: contiene i codici per eseguire l'allenamento usando SB3; come anticipato questo framework non è completamente maturo al momento dello svolgimento della tesi e dunque non è stato usato massicciamente, tuttavia alcuni codici sono implementati e possono essere modificati qualora venga aggiornata la libreria;
- *Hummingbird*: l'ambiente di quad implementato in questa cartella prevede gli effetti di flappeggio ed influsso sui rotori. Questo modello non è risultato ideale per eseguire le procedure di allenamento, è stato usato per validare le prestazioni delle *policies* allenate con i codici nella cartella "*Stable\_Baselines2\_Frame*";
- *Test\_codes*: contiene alcuni codici per test e prove sulle funzioni base di python e delle librerie;

## 4 STABLE BASELINES2 FRAME

Questa cartella contiene i codici per l'allenamento di *policies* nel controllo di un quadricottero per la risoluzione di diversi problemi. In particolare:

- *QuadEnvTest\_6DOF*: contiene i codici per allenare e testare una *policy* al controllo di posizione di un quadricottero, le caratteristiche di questa rete sono riportate nel capitolo 4 della tesi;
- *QuadEnvTest\_6DOF\_Att*: contiene i codici per allenare una *policy* al controllo di assetto (vedi ch4 tesi);
- *QuadEnvTest\_6DOF\_NoisyBuild*: contiene i codici per ottenere un controllore per il controllo di posizione con dei file di configurazione che inizializzano i parametri costruttivi in modo diverso ad ogni reset; questi codici sono pensati per allenare una rete di tipo LSTM che sia robusta allo scattering dei parametri; tuttavia l'allenamento non è stabile e dopo alcuni aggiornamenti delle reti il run viene ucciso automaticamente per esaurimento della memoria disponibile;
- *QuadEnvTest\_6DOF\_Vectorial*: contiene i codici per ottenere un controllore per la navigazione vettoriale.

### 4.1 uso della cartella

Ognuna delle cartelle contiene gli stessi codici, la differenza tra le cartelle risiede nell'interfaccia tra rete neurale e ambiente controllato. E' necessario aprire la cartella che si desidera usare nel terminale e lanciare i codici con il comando

```
python <nome_codice>.py
```

#### **quadcopt\_6DOF.py**

Il codice *quadcopt\_6DOF.py* implementa l'ambiente del quadricottero con effetti aerodinamici lineari rispetto alla velocità e velocità angolare. L'ambiente è implementato nella forma di una classe. Nella funzione di inizializzazione sono impostati

tutti i parametri dell'ambiente, questi parametri restano memorizzati e possono essere richiamati dalle funzioni della classe o dall'esterno. Nella classe sono implementate tutte le funzioni necessarie e realizzare l'ambiente di quadricottero.

La funzione *step()* implementa l'integrazione delle equazioni del moto, ricevendo in ingresso le azioni e restituendo in uscita lo stato dell'ambiente al passo temporale successivo. Inoltre la funzione valuta le osservazioni che costituiscono l'input per la rete attore.

La funzione *reset()* valuta lo stato iniziale dell'ambiente, viene richiamata all'inizio di un episodio o di una simulazione.

La funzione *isDone()* valuta il termine dell'episodio in base allo stato dell'ambiente.

La funzione *getReward()* restituisce il guadagno ad ogni passo temporale dato lo stato dell'ambiente.

Le restanti funzioni implementano le azioni del quadricottero, mentre la funzione *equationsOfMotion()* calcola la derivata temporale delle variabili di stato a partire dalle forze e dai momenti.

### **actionTest.py**

Questo codice permette di testare alcune azioni definite dall'utente attraverso la variabile *action*.

### **EnvTest.py**

Questo codice permette di scrivere e testare le caratteristiche della classe implementata in *quadcopt\_6DOF*.

### **Training.py**

Questo codice consente di effettuare l'allenamento di una *policy* per il problema implementato nella classe *quadcopt*. Se ad esempio nella classe è impostata una rete per il controllo di posizione, attraverso la definizione del guadagno, delle osservazioni e del reset, allora attraverso l'allenamento si otterrà una *policy* per il controllo di posizione.

Il codice è lanciato con il comando:

```
python Training.py
```

Nel codice è possibile modificare i parametri dell'algoritmo per l'allenamento. La variabile *LearningTimeSteps* è il numero totale di passi temporali impostati come *budget* per l'allenamento, la variabile *cpu* deve essere impostata pari al numero di *thread* del processore che svolge il calcolo e sarà pari al numero di ambienti paralleli. Gli altri parametri sono relativi all'algoritmo, il set di questi va impostato in relazione al problema che si intende risolvere.

La cartella */tensorboardLogs/* contiene i file di *tensorboard* utili per osservare a posteriori l'andamento del *training* attraverso l'osservazione dell'andamento di alcuni parametri, ad esempio la somma dei guadagni per un episodio.

La cartella */EvalClbkLogs/* contiene la *best\_model* ovvero la *policy* che durante l'allenamento ha totalizzato la massima somma dei guadagni in un episodio.

La cartella */Policies/* contiene la *policy* finale ottenuta e salvata; Attraverso il file salvato può essere richiamata la rete attore salvata per utilizzarla come controllore.

### simulator.py

Questo codice consente di valutare le prestazioni di una rete attore salvata, attraverso una simulazione. In particolare la parte iniziale del codice inizializza le variabili per il salvataggio e per la realizzazione dei grafici. Il ciclo *for* implementa la simulazione vera e propria, all'inizio di ogni passo del ciclo vengono impostati i valori di riferimento mentre le righe:

```
action, _state = model.predict(obs, deterministic=True)
```

```
obs, reward, done, info = env.step(action)
```

sono rispettivamente la valutazione delle azioni e l'elaborazione dello stato del quad al passo successivo date le azioni. La variabile *info* contiene lo stato al passo temporale in esame e viene usata per riempire i vettori con i dati per il salvataggio e i plot.

Infine la cartella */SimulationResults/* contiene i grafici salvati a valle di una simulazione.

## 5 HUMMINGBIRD

Questa cartella contiene i codici per l'implementazione dell'ambiente quad basato sull'Asc.tech. Hummingbird. Il modello di simulazione in questa cartella superano gli effetti aerodinamici lineari rispetto alla velocità, considerando effetti di influsso e flappeggio sui rotori. Questi modelli non hanno mostrato un buon comportamento per gli allenamenti mentre sono stati usati per effettuare le simulazioni di validazione delle *policies* allenate con i codici in *Stable Baselines2 Frame*. La procedura dunque è stata di allenare delle reti attraverso i codici in *Stable Baselines2 Frame* ed in seguito copiare il file relativo alla *policy* nella relativa cartella in *Hummingbird* e lanciare il codice *simulator.py*.

Le cartelle presenti sono:

- *Hummingbird\_env*: implementa l'ambiente per la simulazione del controllore di posizione allenato con l'ambiente nella cartella *QuadEnvTest\_6DOF*;
- *Hummingbird\_env\_Att*: implementa l'ambiente per la simulazione del controllore di assetto allenato in *QuadEnvTest\_6DOF\_Att*;
- *Hummingbird\_env\_Vref*: implementa l'ambiente per la simulazione del controllore per la navigazione vettoriale senza controllo sull'angolo di rotta;
- *Hummingbird\_env\_Vref\_Psiref*: implementa l'ambiente per la simulazione del controllore per la navigazione vettoriale allenato in *QuadEnvTest\_6DOF\_Vectorial*;
- *Hummingbird\_env\_diffParams*: implementa l'ambiente per la simulazione del controllore di assetto su un ambiente con parametri modificati.

### 5.1 Uso della cartella

L'uso di ogni cartella è analogo a quello spiegato nella cartella precedente, tuttavia in questo caso il codice più importante è *simulator.py*. E' possibile richiamare il codice aprendo una delle cartelle nel terminale e digitando il comando:

```
python simulator.py
```

Il codice può essere modificato nella parte iniziale del ciclo *for* per modificare i riferimenti e realizzare diverse tasks.

La cartella *Hummingbird\_env\_Vref\_Psiref* implementa un controllore proporzionale che genera i riferimenti vettoriali per la *policy* in base all'errore di posizione. Nel codice *simulator.py* della cartella viene impostata una lista di *waypoints* per la realizzazione di una missione di volo.

Nella cartella *Hummingbird\_env* e *Hummingbird\_env\_diffParams* è implementato il controllo di posizione a partire da conzioni iniziali casuali. Il codice *MonteCarlo.py* consente di relaizzare una serie di simulazioni con condizione iniziale casuale, salvare le traiettorie e tracciare i grafici delle prestazioni del controllore nelle simulazioni. Il resto dei codici hanno un funzionamento analogo alla cartella sopra descritta.