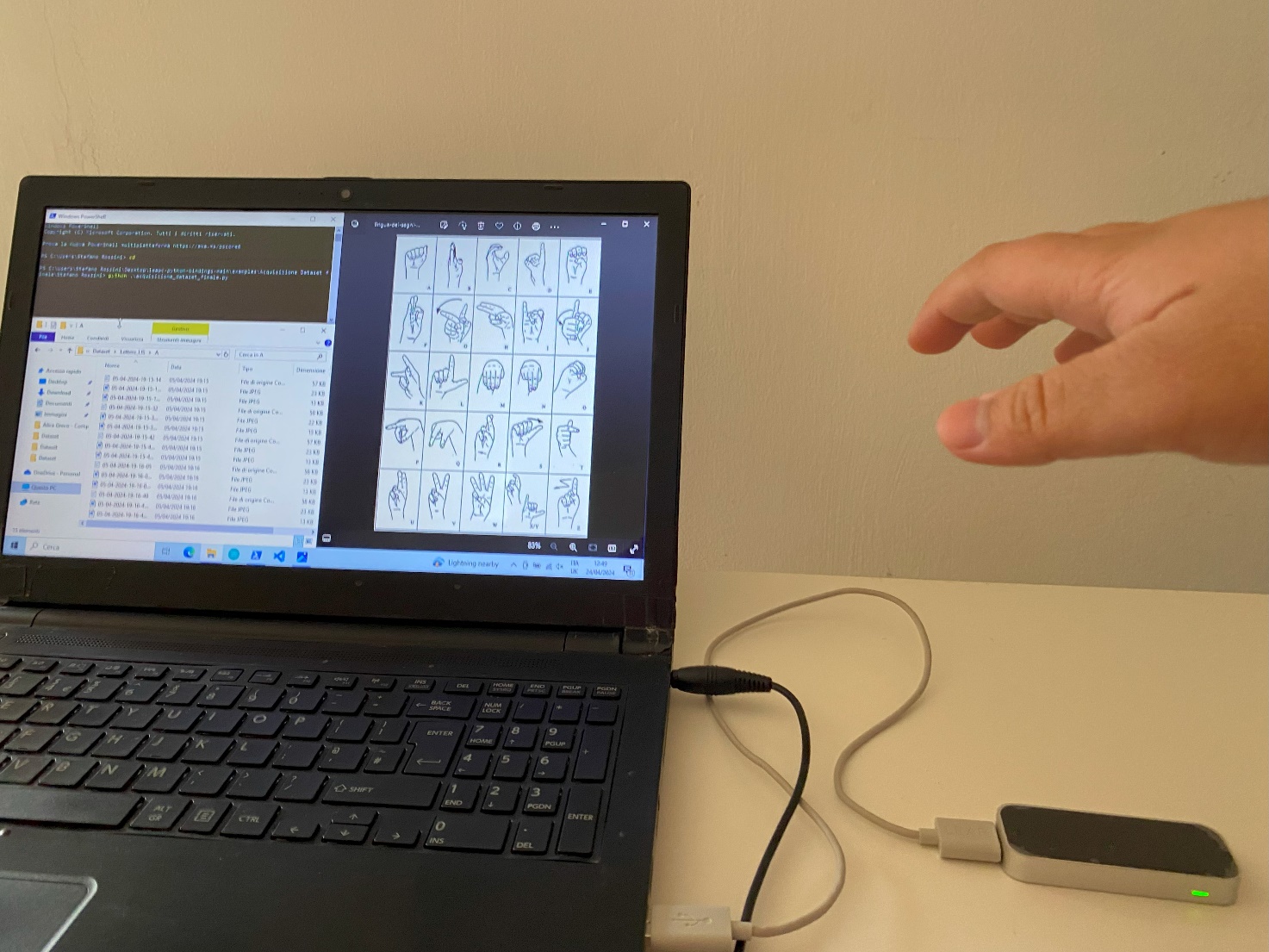
**Acquisizione gesti con Leap Motion – Guida di installazione**



Sommario

[**Prima di iniziare il tutto** 3](#_Toc166158506)

[**Premessa** 3](#_Toc166158507)

[**Obbiettivo** 3](#_Toc166158508)

[**Requisiti fisici** 3](#_Toc166158509)

[**Requisiti software** 3](#_Toc166158510)

[**Altri tipi di requisiti:** 3](#_Toc166158511)

[**Come installare il software** 4](#_Toc166158512)

[**Gemini: Ultraleap** 4](#_Toc166158513)

[**Leapc-python-bindings** 8](#_Toc166158514)

[**Programma per salvare i dati delle mani** 12](#_Toc166158515)

[**Preparativi – da fare solo una volta** 12](#_Toc166158516)

[**Come eseguire il programma per salvare le informazioni delle mani – da ripetere per ogni candidato** 16](#_Toc166158517)

[**Riconoscimento dei gesti offline** 18](#_Toc166158518)

[**Obiettivo dell’esperimento** 18](#_Toc166158519)

[**Dalla cattura all’elaborazione** 18](#_Toc166158520)

[**Classification Learner** 20](#_Toc166158521)

[**Conclusioni** 24](#_Toc166158522)

# **Prima di iniziare il tutto**

## **Premessa**

Questa guida è stata scritta in data 11/05/2024; se la leggete dopo questa data, non è garantito che il software funzioni perché gli sviluppatori di Ultraleap potrebbero cambiare delle specifiche.

Per informazioni dettagliate dagli sviluppatori e/o dalla community di Ultraleap, scrivete immediatamente sul server Discord della software house <https://discord.gg/3VCndThqxS> : entro qualche giorno qualcuno risponderà alle vostre domande

## **Obbiettivo**

Acquisire dei movimenti della mano usando il Leap Motion e salvarli in un file csv

## **Requisiti fisici**

* Leap Motion, con relativo cavo usb 3.0
* Computer con OS Windows, MacOs o Linux (la guida prenderà in esempio Windows 10)
* Connessione ad Internet, per scaricare il software necessario

## **Requisiti software**

Per ordine d’installazione:

* Ultraleap Hand tracking
* Python

## **Altri tipi di requisiti:**

* Pazienza e tempo (non sono così scontati)

# **Come installare il software**

## **Gemini: Ultraleap**

Per scaricare la suite di software in modo da interagire con il Leap Motion, andate su <https://leap2.ultraleap.com/gemini-downloads/>, selezionate “Desktop/Laptop Computers”, cliccate su “Download now” e selezionate la versione del sistema operativo del computer che andrete ad impiegare.

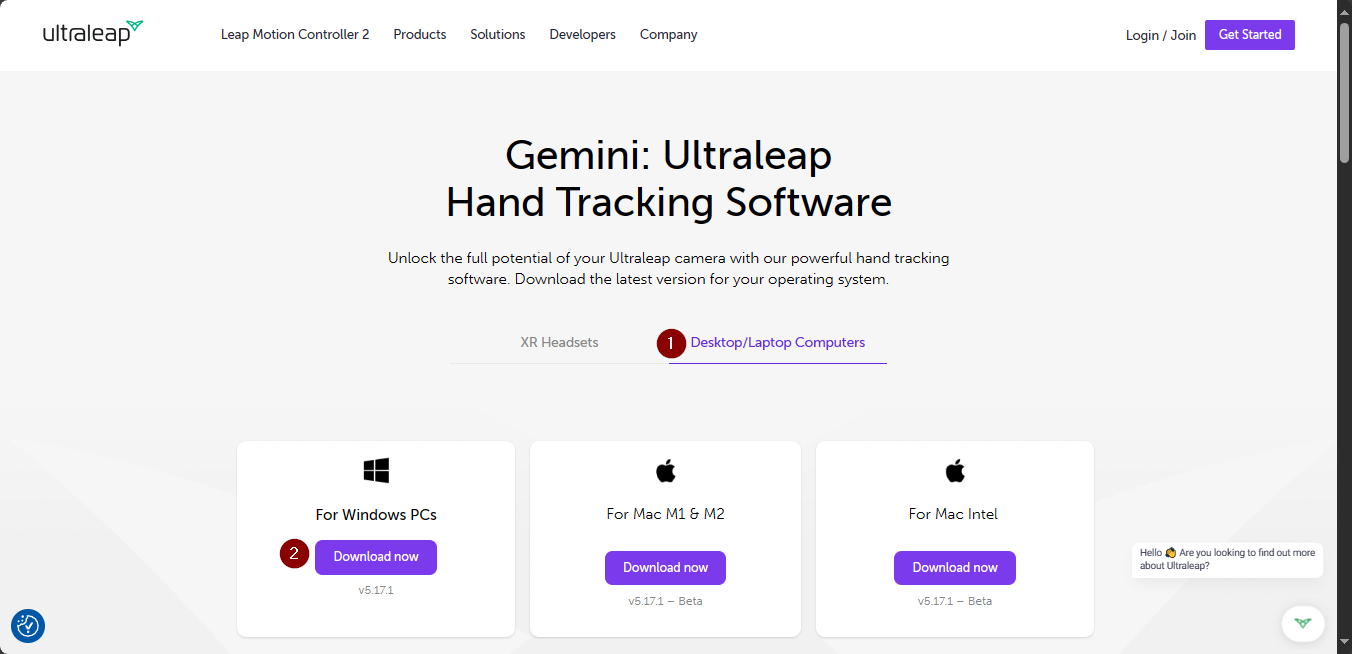


Figura 1 - Download page Gemini

Al momento del download, è necessario un account Ultraleap: se necessario, createvelo.



Figura 2 - Login page Ultraleap

Una volta scaricato, eseguite l’installazione del programma.

Al momento dell’installazione, non cambiate la directory d’installazione: se la cambiate annotatevela perché poi la dovrete cambiare nell’installazione della libreria Python.

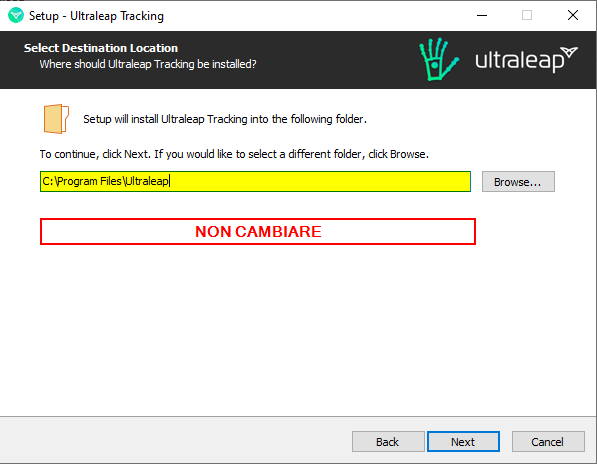


Figura 3 - Installazione Ultraleap

Scaricato il bundle Ultraleap Tracking, riavviate il computer.

Collegate il Leap Motion al pc usando il cavo usb 3.0 e la relativa porta; quindi, aprite il programma “Ultraleap Control Panel”.

Se non vi compare la schermata sottostante, verificate che i driver siano stati installati e/o aggiornate il firmware del Leap Motion.

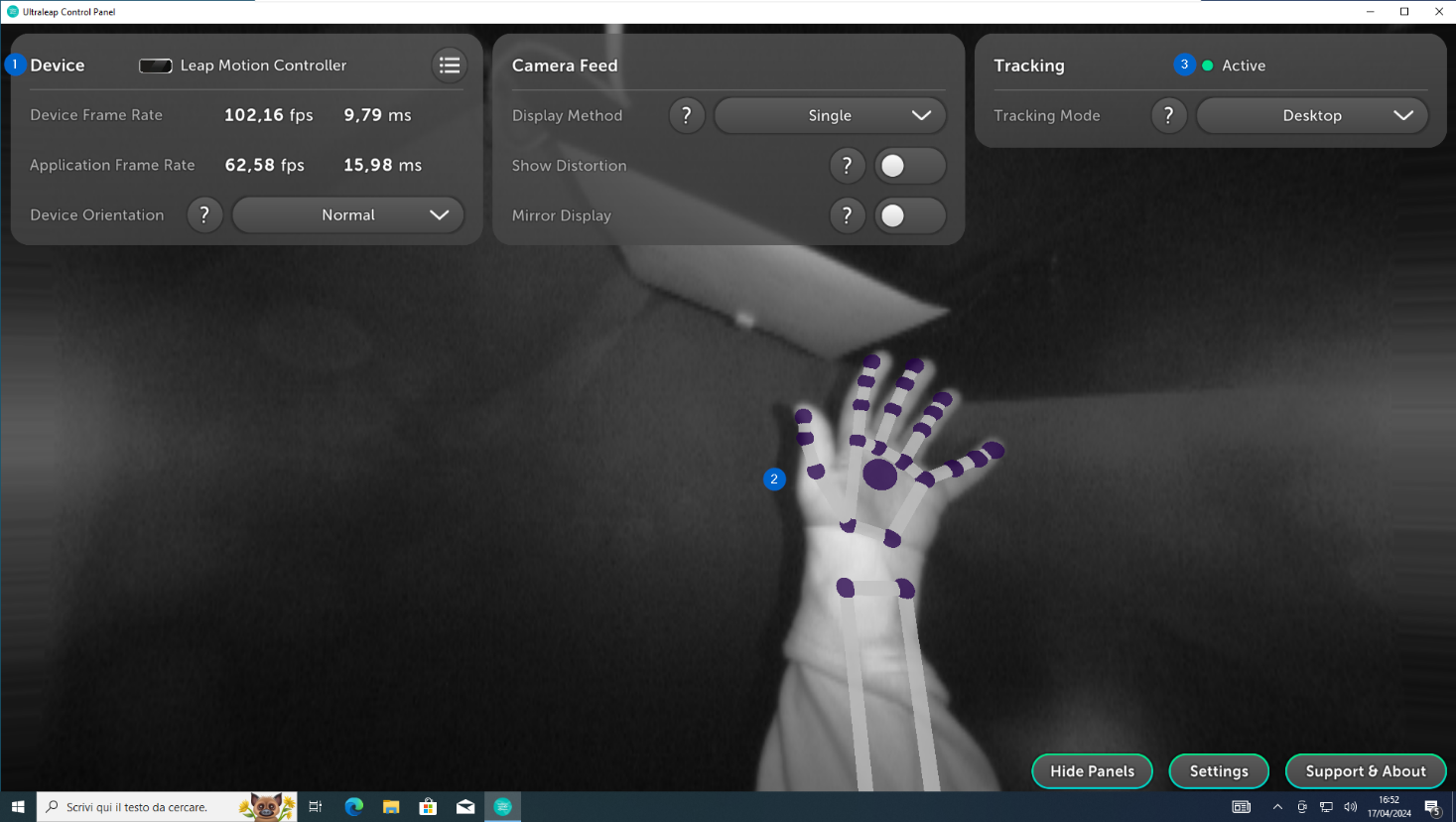


Figura 4 - Schermata Ultraleap Control Panel funzionante

Se vi comparisse il messaggio indicato in basso, il Leap Motion potrebbe essere rallentato e/o presentare problemi nell’acquisizione: cambiate pc o continuate con quello che avete sapendo di questo inconveniente.

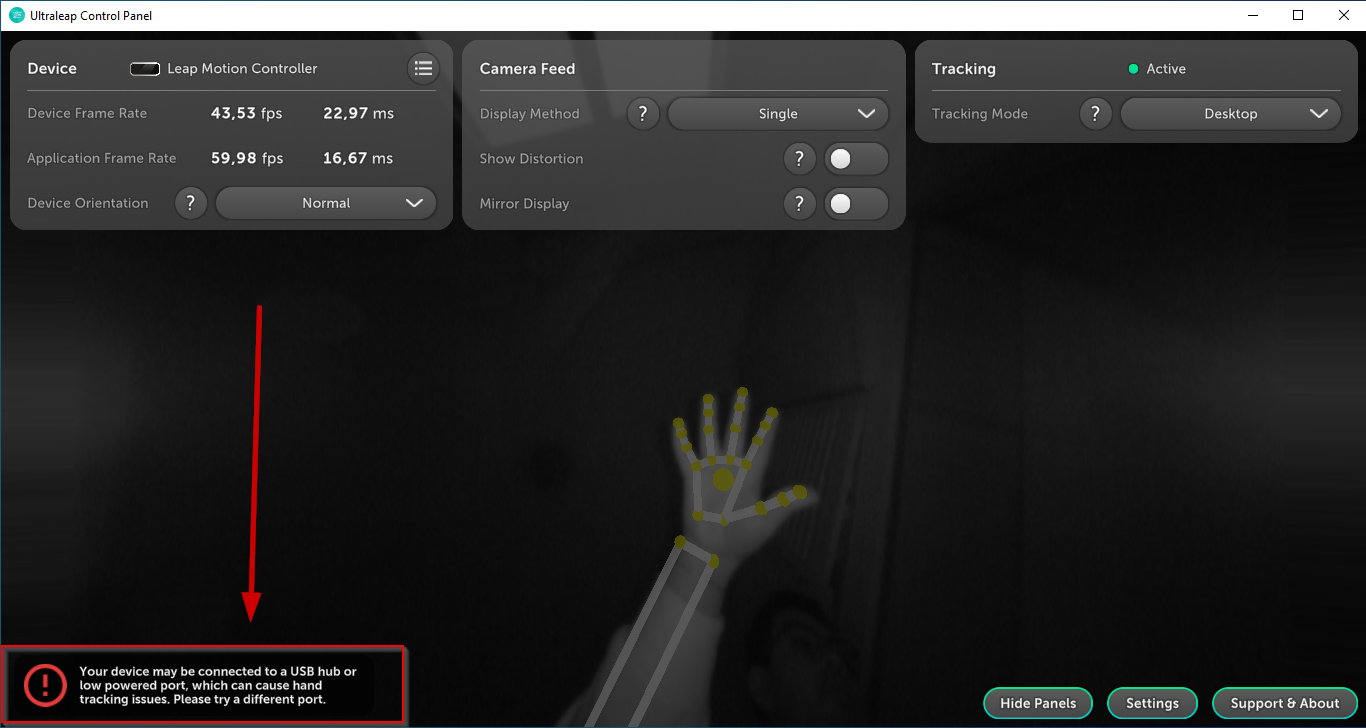


Figura 5 - Screenshot Leap Motion con poca energia

## **Leapc-python-bindings**

Ora che Ultraleap è scaricato, è necessario scaricare la libreria da <https://github.com/ultraleap/leapc-python-bindings> ed estrarre lo zip.

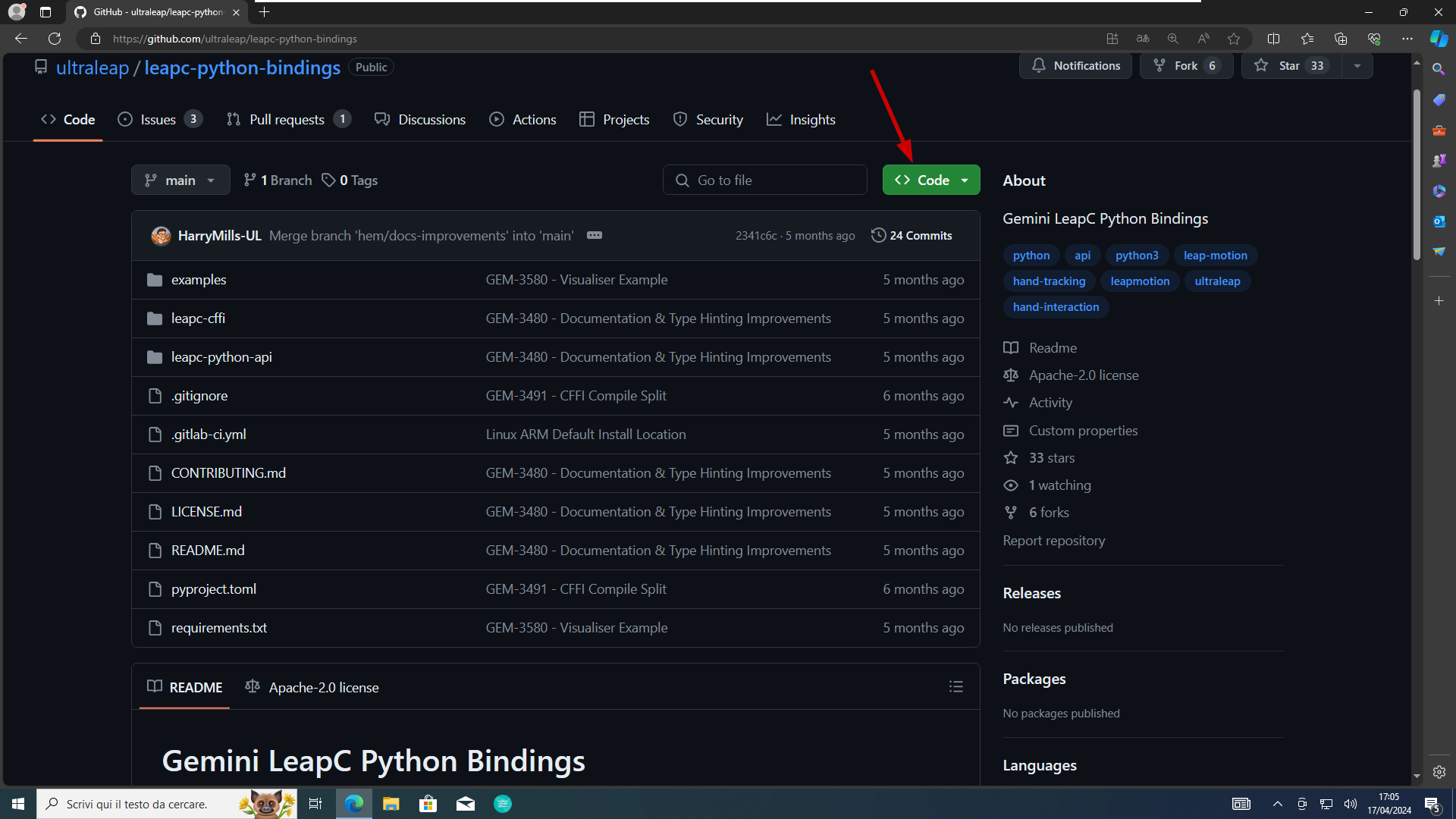


Figura 6 - Schermata Github della libreria

Leggete attentamente il README.md della libreria <https://github.com/ultraleap/leapc-python-bindings/blob/main/README.md> per tutti i dettagli tecnici.



Figura 7 - Schermata dal Readme della libreria

In questa guida, useremo il “Pre-compiled module”, quindi installeremo la versione più recente di Python 3.8 dal sito ufficiale <https://www.python.org/downloads/release/python-3810/> .

Non scaricate la versione di Python dal Microsoft Store per problemi di incompatibilità.

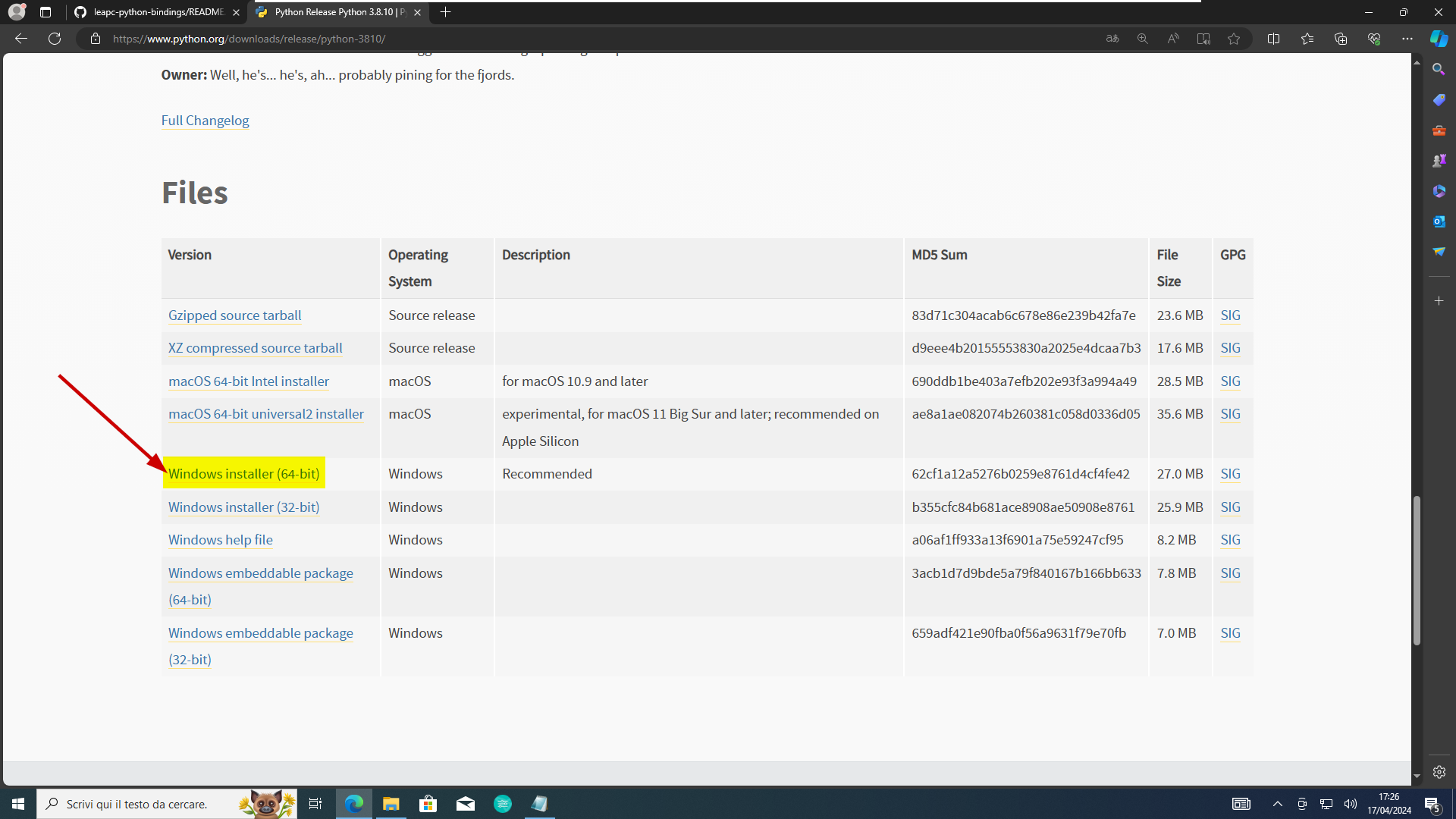


Figura 8 - Schermata di Python 3.8.10 dal sito ufficiale

Installate Python e cliccate su “Disable path length limit” (il software finale potrebbe girare in una directory molto lunga).

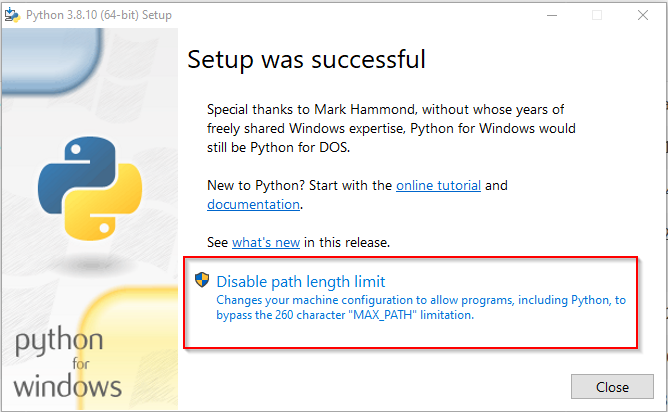


Figura 9 - Python installazione step finale

Riavviate il computer, verificate da PowerShell che la versione di Python sia quella corretta con il comando “python –-version”.

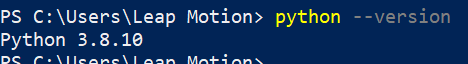


Figura 10 - Versione Python da PowerShell

La libreria potrebbe avere dei problemi se ci sono diverse versioni di Python nella stessa macchina: consiglio caldamente di far girare tutto il software in una virtual machine o in un utente diverso da quello abituale o fisicamente in un computer differente con solo la versione di Python indicato nel README.

Andate nella directory della libreria scaricata da Github con PowerSheel, usando il comando “cd” ed eseguite le istruzioni di installazione contenute nel README <https://github.com/ultraleap/leapc-python-bindings/blob/main/README.md>

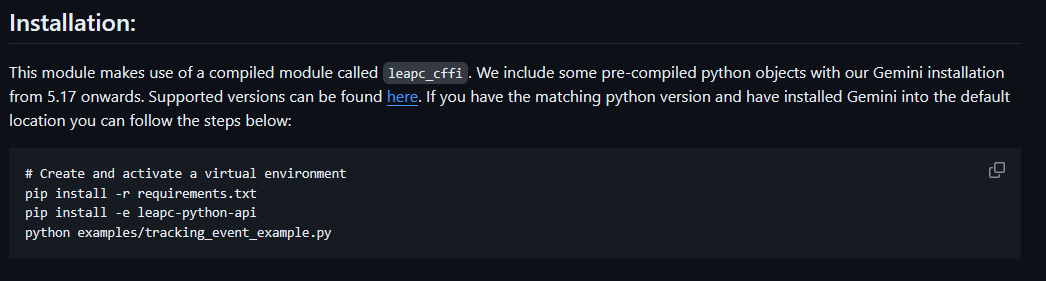


Figura 11 - Comandi per installare la libreria

Provate il funzionamento tra il Leap Motion e il pc digitando il comando “python examples/tracking\_event\_example.py” o uno tra i tanti file di esempio contenuti nella cartella.

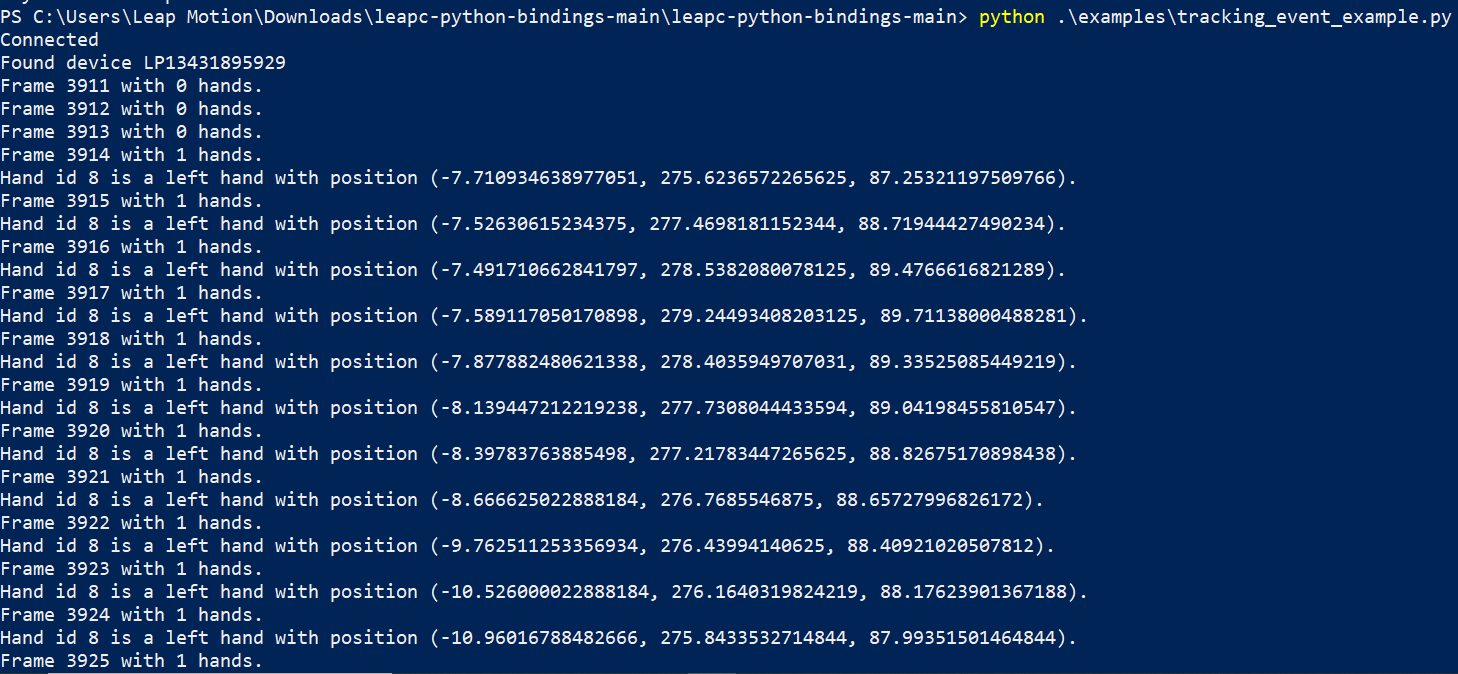


Figura 12- Schermata con file di esempio funzionante

Fine della parte dalla documentazione ufficiale del software Ultraleap.

# **Programma per salvare i dati delle mani**

## **Preparativi – da fare solo una volta**

Scaricate la libreria pillow con il comando da PowerShell “pip install pillow”

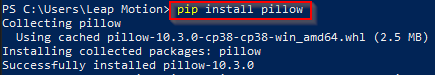


Figura 13 - Installare module aggiuntivo

Andate nella cartella della libreria iniziale della libreria “leapc-python-bindings-main” e cliccate sulla cartella “leapc-python-api”.

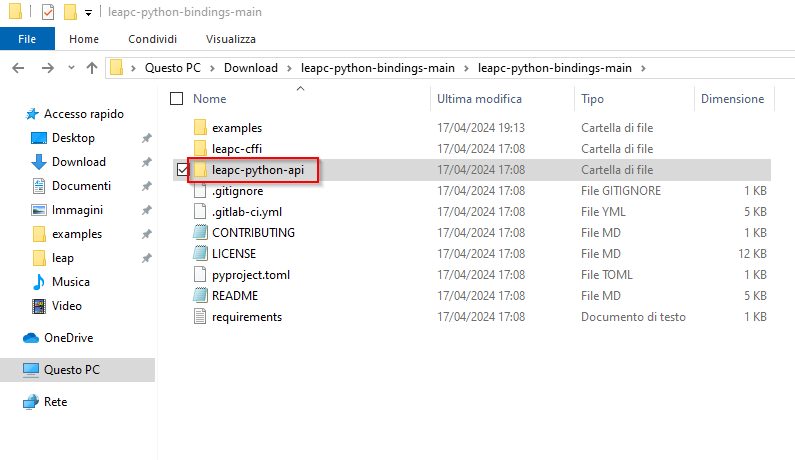


Figura 14 - Directory in cui è contenuto il file da modificare

Continuate nelle sottocartelle seguendo il percorso /src/leap

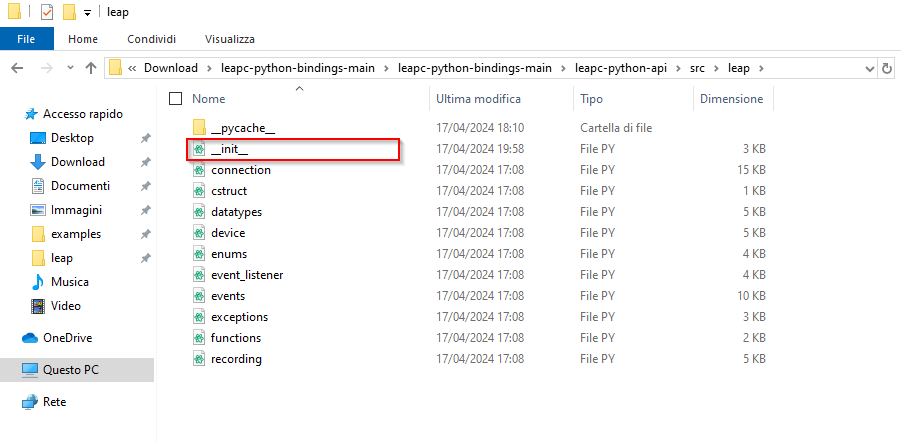


Figura 15 - Cartella e file da modificare

Aprite il file con un qualsiasi editor di testo (in questo caso con Atom, ma potete usare Visual Studio Code o semplicemente il Blocco note) e aggiungete alla riga 95 “,PolicyFlag”

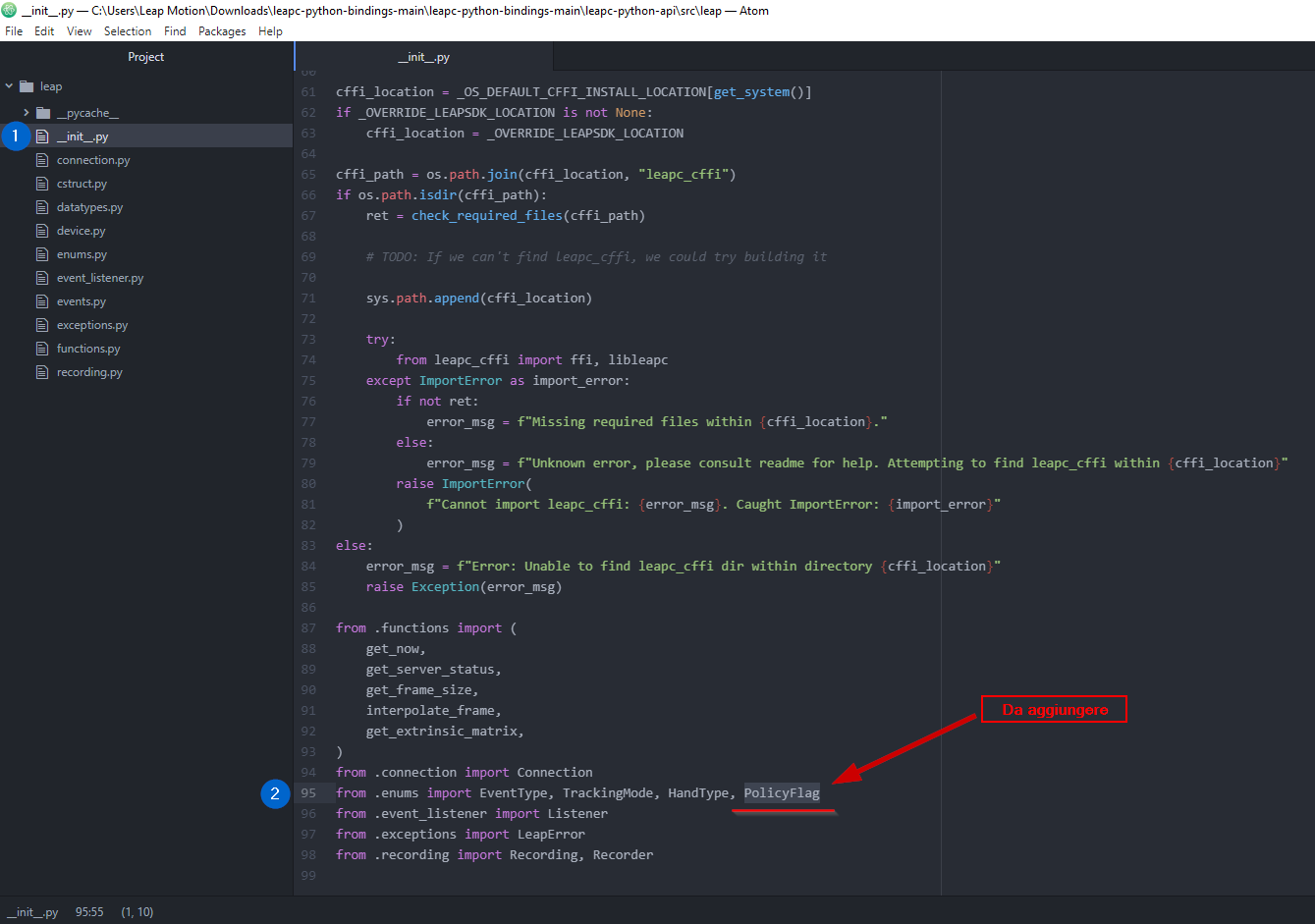


Figura 16 - Aggiunta al file \_\_init\_\_.py

Ritornate nella directory con i file di esempio e scaricate la cartella “Acquisizione dataset finale” <https://github.com/ciccio25/leap_motion_to_csv/tree/main/examples/> ed estraetela nella directory della libreria negli esempi.

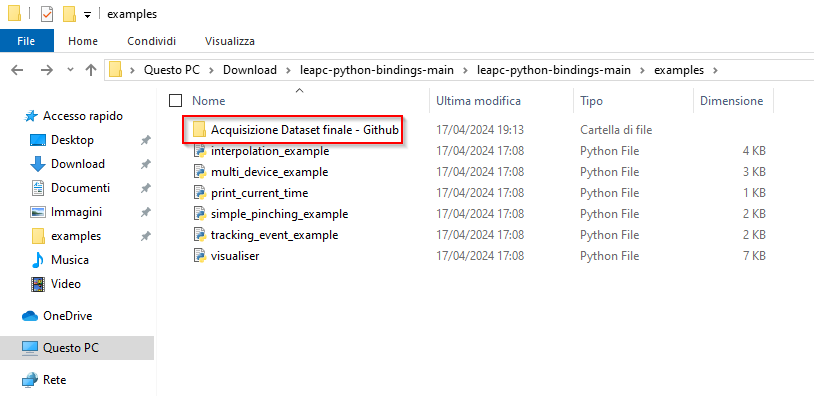


Figura 17 - File che devono essere presenti nella cartella

## **Come eseguire il programma per salvare le informazioni delle mani – da ripetere per ogni candidato**

Cliccate sulla cartella finché non trovate solo la cartella “Vuoto – da copiare per ogni persona”.

Come è scritto nel nome della cartella, copiate e incollate la suddetta cartella e rinominatela nel nominativo del candidato che andrà a svolgere la prova

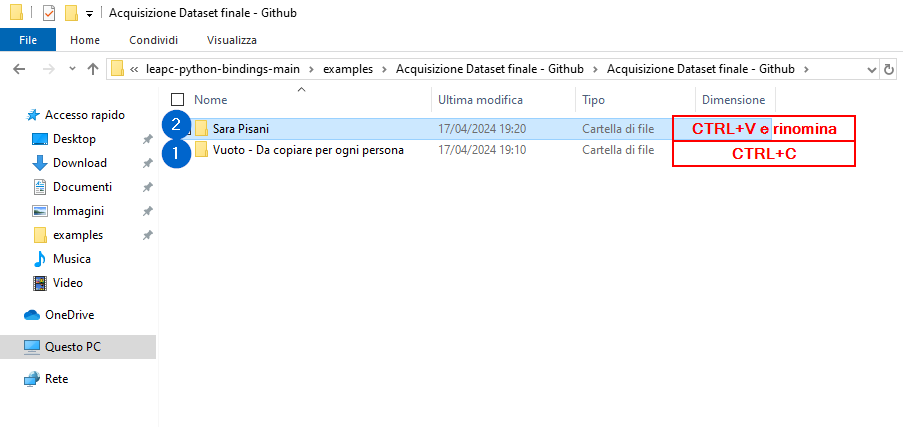


Figura 18 - File che dovranno essere presenti

Ora clicchiamo sulla cartella del candidato e ci troveremo il programma “acquisizione\_dataset\_finale.py”.

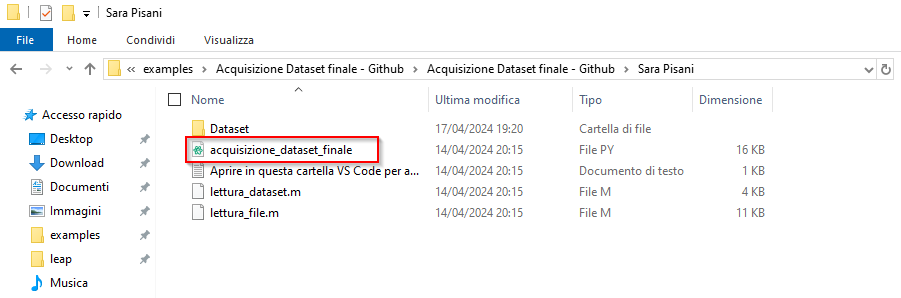


Figura 19 - File da eseguire

Ritornate su PowerShell in quella stessa directory e avviate il programma “acquisizione\_dataset\_finale.py”

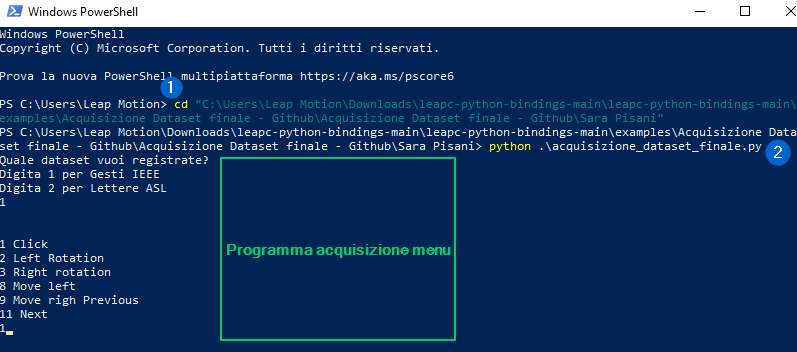


Figura 20 - Come eseguire il programma di acquisizione



Figura 21 - Schermata di acquisizione

I file csv verranno salvati all’interno della cartella Gesti\_IEEE o Lettere\_LIS.

**Eseguite questo programma da Powershell, ogni volta che si vuole fare un’acquisizione**, con il Leap Motion collegato al pc, appoggiato su un piano (possibilmente un tavolo piano) e con il led del Leap Motion rivolto verso il candidato stesso

# **Riconoscimento dei gesti offline**

## **Obiettivo dell’esperimento**

Per riprodurre lo stesso esperimento del paper <https://ieeexplore.ieee.org/document/7939924> ho svolto un piccolo dataset con diversi candidati usando solamente la mano destra <https://univpm-my.sharepoint.com/:f:/g/personal/s1098092_studenti_univpm_it/Et9JYClKM_pPjQJUaL3Xn3wByGynE7Mfd4wiH0bNRL4S6g?e=cDKVzb> .

La cattura è stata svolta con Python, mentre l’elaborazione dei dati usando Matlab R2024a. Il riconoscimento dei gesti è offline perché non è in real-time (è stata svolta in un momento successivo all’acquisizione).

## **Dalla cattura all’elaborazione**

In una singola cattura sono state acquisite le coordinate delle punte delle dita (tip positions) e del palmo della mano (palm position) in 120 frame.

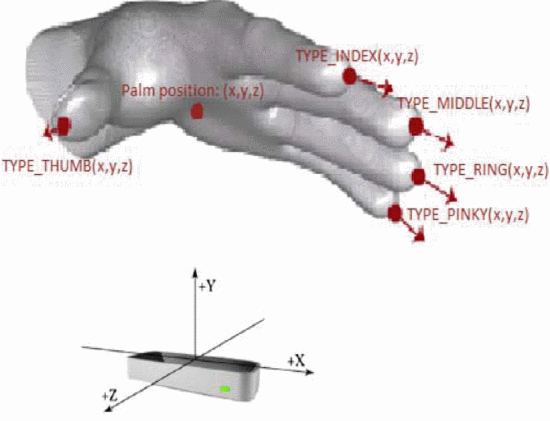


Figura 22 - Coordinate acquisite

Dalle coordinate di ogni oggetto (singolo dito e palmo della mano) viene rielaborato: la media aritmetica (arithmetic mean), la deviazione standard (standard deviation), la covarianza (covariance), il valore quadratico medio (Root Mean Square).

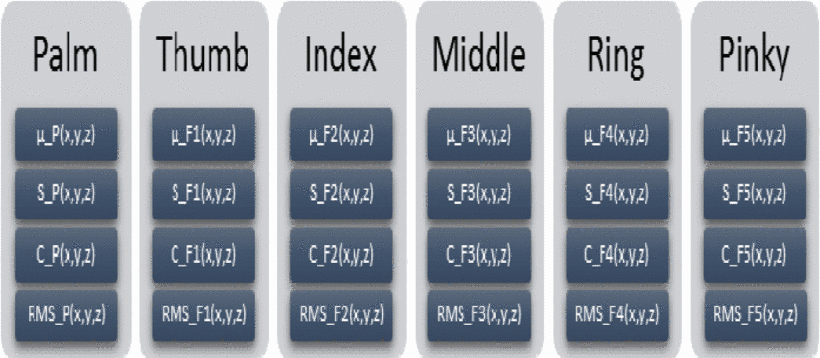


Figura 23 - Dati rielaborati

Questi dati sono stati rielaborati usando la funzione lettura\_dataset.m (che dipenda da lettura\_file.m).

Dall’esecuzione di questo programma, viene elaborato il file dataset\_finale.csv, in cui sono presenti le rielaborazioni delle coordinate per ogni candidato.

Con il programma lettura\_dataset\_persone.m vengono raggruppati in un unico csv tutti i dataset\_finale.csv di ogni candidato in un unico file datase\_persone\_finale.csv.

Rispetto al paper, personalmente mi sono soffermato solamente sulle lettere in cui la mano rimane fissa: da datase\_persone\_finale.csv con il programma dataset\_SOLO\_LETTERE\_FISSE.m viene estratto il file dataset\_lettere\_fisse\_casuale.csv (Casuale perché la rete dovrà essere allenata e testata con la disposizione delle lettere in modo casuale)

## **Classification Learner**

Usando l’app di Matlab Classification Learner [https://it.mathworks.com/help/stats/classificationlearner-app.html ho importato dataset\_lettere\_fisse\_casuale.csv](https://it.mathworks.com/help/stats/classificationlearner-app.html%20ho%20importato%20dataset_lettere_fisse_casuale.csv) ho scelto la rete NN.

Allenando tutte le reti ed i classificatori disponibili su Matlab, ho scelto una Wide Neural Network con accuratezza di validazione del 92,9% e del test di 87,2%

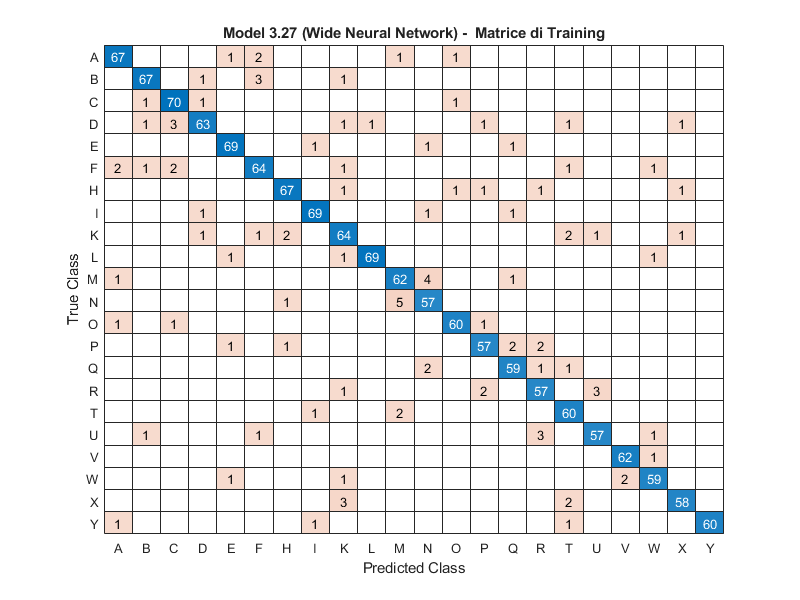


Figura 24 – Matrice di training della rete NN scelta

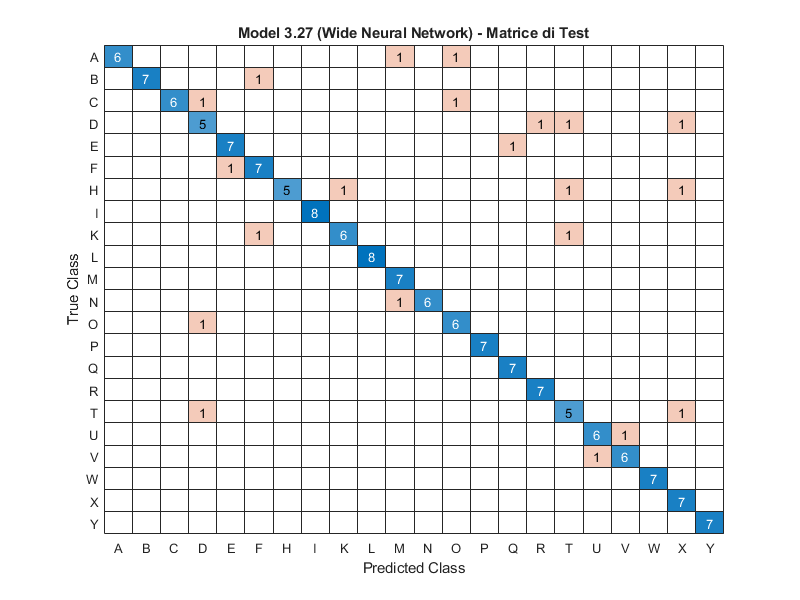
La sessione del Classification Learner è salvata nel dataset con il nome di ClassificationLearnerSession.mat

Figura 25 – Matrice di test della rete NN scelta

Di seguito la tabella dalla sessione

|  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Model Number | Model Type | Status | Accuracy % (Validation) | Total Cost (Validation) | Accuracy % (Test) | Total Cost (Test) |
| 2.25 | Ensemble | Tested | 90.7557354925776 | 137 | 90.2439024390244 | 16 |
| 2.29 | Neural Network | Tested | 91.9028340080972 | 120 | 88.4146341463415 | 19 |
| 2.11 | SVM | Tested | 87.9217273954116 | 179 | 88.4146341463415 | 19 |
| 3.11 | SVM | Tested | 87.9217273954116 | 179 | 88.4146341463415 | 19 |
| 2.16 | KNN | Tested | 87.246963562753 | 189 | 87.8048780487805 | 20 |
| 3.16 | KNN | Tested | 87.246963562753 | 189 | 87.8048780487805 | 20 |
| 3.27 | Neural Network | Tested | 92.914979757085 | 105 | 87.1951219512195 | 21 |
| 2.30 | Neural Network | Tested | 85.9649122807018 | 208 | 87.1951219512195 | 21 |
| 2.28 | Neural Network | Tested | 91.497975708502 | 126 | 85.9756097560976 | 23 |
| 3.25 | Neural Network | Tested | 88.5290148448043 | 170 | 85.9756097560976 | 23 |
| 2.27 | Neural Network | Tested | 88.5964912280702 | 169 | 85.3658536585366 | 24 |
| 3.26 | Neural Network | Tested | 92.5101214574899 | 111 | 84.7560975609756 | 25 |
| 3.29 | Neural Network | Tested | 85.4925775978408 | 215 | 84.7560975609756 | 25 |
| 2.23 | Ensemble | Tested | 84.885290148448 | 224 | 84.7560975609756 | 25 |
| 3.28 | Neural Network | Tested | 87.3819163292847 | 187 | 83.5365853658537 | 27 |
| 2.12 | SVM | Tested | 86.5047233468286 | 200 | 83.5365853658537 | 27 |
| 3.12 | SVM | Tested | 86.5047233468286 | 200 | 83.5365853658537 | 27 |
| 2.10 | SVM | Tested | 84.3454790823212 | 232 | 82.9268292682927 | 28 |
| 3.10 | SVM | Tested | 84.3454790823212 | 232 | 82.9268292682927 | 28 |
| 4.2 | SVM | Tested | 84.3454790823212 | 232 | 82.9268292682927 | 28 |
| 3.23 | Ensemble | Tested | 84.2780026990553 | 233 | 82.9268292682927 | 28 |
| 2.31 | Neural Network | Tested | 85.0202429149798 | 222 | 81.0975609756098 | 31 |
| 2.21 | KNN | Tested | 83.4008097165992 | 246 | 81.0975609756098 | 31 |
| 3.21 | KNN | Tested | 83.4008097165992 | 246 | 81.0975609756098 | 31 |
| 2.32 | Kernel | Tested | 77.3279352226721 | 336 | 80.4878048780488 | 32 |
| 2.24 | Ensemble | Tested | 79.1497975708502 | 309 | 79.2682926829268 | 34 |
| 2.4 | Discriminant | Tested | 82.051282051282 | 266 | 78.6585365853659 | 35 |
| 3.4 | Discriminant | Tested | 82.051282051282 | 266 | 78.6585365853659 | 35 |
| 4.1 | Discriminant | Tested | 82.051282051282 | 266 | 78.6585365853659 | 35 |
| 2.14 | SVM | Tested | 77.1929824561403 | 338 | 76.219512195122 | 39 |
| 3.14 | SVM | Tested | 77.1929824561403 | 338 | 76.219512195122 | 39 |
| 2.13 | SVM | Tested | 70.1079622132254 | 443 | 71.3414634146341 | 47 |
| 3.13 | SVM | Tested | 70.1079622132254 | 443 | 71.3414634146341 | 47 |
| 2.20 | KNN | Tested | 65.6545209176788 | 509 | 67.0731707317073 | 54 |
| 3.20 | KNN | Tested | 65.6545209176788 | 509 | 67.0731707317073 | 54 |
| 2.33 | Kernel | Tested | 65.7219973009447 | 508 | 64.6341463414634 | 58 |
| 2.17 | KNN | Tested | 65.3171390013495 | 514 | 63.4146341463415 | 60 |
| 3.17 | KNN | Tested | 65.3171390013495 | 514 | 63.4146341463415 | 60 |
| 2.19 | KNN | Tested | 64.9122807017544 | 520 | 60.9756097560976 | 64 |
| 3.19 | KNN | Tested | 64.9122807017544 | 520 | 60.9756097560976 | 64 |
| 2.1 | Tree | Tested | 58.9068825910931 | 609 | 56.0975609756098 | 72 |
| 3.1 | Tree | Tested | 58.9068825910931 | 609 | 56.0975609756098 | 72 |
| 2.22 | Ensemble | Tested | 48.7179487179487 | 760 | 45.1219512195122 | 90 |
| 3.22 | Ensemble | Tested | 48.7179487179487 | 760 | 45.1219512195122 | 90 |
| 2.26 | Ensemble | Tested | 43.9271255060729 | 831 | 42.0731707317073 | 95 |
| 3.24 | Ensemble | Tested | 42.914979757085 | 846 | 42.0731707317073 | 95 |
| 2.18 | KNN | Tested | 42.3076923076923 | 855 | 41.4634146341463 | 96 |
| 3.18 | KNN | Tested | 42.3076923076923 | 855 | 41.4634146341463 | 96 |
| 2.7 | Efficient Linear SVM | Tested | 40.8906882591093 | 876 | 41.4634146341463 | 96 |
| 4.4 | Efficient Linear SVM | Tested | 40.2159244264507 | 886 | 40.8536585365854 | 97 |
| 3.7 | Efficient Linear SVM | Tested | 41.6329284750337 | 865 | 39.6341463414634 | 99 |
| 2.15 | SVM | Tested | 34.8178137651822 | 966 | 36.5853658536585 | 104 |
| 3.15 | SVM | Tested | 34.8178137651822 | 966 | 36.5853658536585 | 104 |
| 2.9 | Naive Bayes | Tested | 23.5492577597841 | 1133 | 30.4878048780488 | 114 |
| 3.9 | Naive Bayes | Tested | 23.5492577597841 | 1133 | 30.4878048780488 | 114 |
| 2.2 | Tree | Tested | 31.0391363022942 | 1022 | 27.4390243902439 | 119 |
| 3.2 | Tree | Tested | 31.0391363022942 | 1022 | 27.4390243902439 | 119 |
| 2.6 | Efficient Logistic Regression | Tested | 12.4156545209177 | 1298 | 20.1219512195122 | 131 |
| 2.3 | Tree | Tested | 17.476383265857 | 1223 | 17.0731707317073 | 136 |
| 3.3 | Tree | Tested | 17.476383265857 | 1223 | 17.0731707317073 | 136 |
| 4.3 | Efficient Logistic Regression | Tested | 14.5074224021592 | 1267 | 14.6341463414634 | 140 |
| 2.8 | Naive Bayes | Tested | 12.0782726045884 | 1303 | 11.5853658536585 | 145 |
| 3.8 | Naive Bayes | Tested | 12.0782726045884 | 1303 | 11.5853658536585 | 145 |
| 3.6 | Efficient Logistic Regression | Tested | 12.0107962213225 | 1304 | 11.5853658536585 | 145 |
| 2.5 | Discriminant | Failed | NaN | NaN | NaN | NaN |
| 3.5 | Discriminant | Failed | NaN | NaN | NaN | NaN |

## **Conclusioni**

In questo esperimento ho riproposto la stessa modalità di acquisizione e di rielaborazione del paper <https://ieeexplore.ieee.org/document/7939924> , impiegando la versione più recente del software di Ultraleap per l’acquisizione dei dati, utilizzando una rete neurale al posto del classificatore SVM grazie alla sua maggior accuratezza per il riconoscimento dei gesti.

L’esperimento ha impiegato molto tempo e molte risorse a causa della pochissima documentazione online del Leap Motion per la versione più aggiornata di quest’ultimo (a metà febbraio Orion è stato dismesso da Ultraleap) e per la poca trasparenza dei paper letti disponibili nell’IEEE, spiegando solo i concetti teorici senza un repository del codice sorgente.

Scrivere il codice è stato un insieme tra vecchia documentazione, quest’ultima disponibile solo su <https://web.archive.org/web/20170720234439/https://developer.leapmotion.com/documentation/python/index.html> , una playlist su YouTube <https://www.youtube.com/watch?v=T9k7rdY625M&list=PLgTGpidiW0iTELuljcIdTkA5SjHa5tudP> , e nuova documentazione, di cui la guida ufficiale in C <https://docs.ultraleap.com/api-reference/tracking-api/index.html> e i file di esempio di <https://github.com/ultraleap/leapc-python-bindings>

Ringrazio la community e gli sviluppatori di Ultraleap <https://discord.com/invite/3VCndThqxS> per la trasparenza, la tempestività alle domande poste ed i fantastici progetti che ho visualizzato nel server (#showcase sotto alla sezione Community <https://discord.com/channels/994213697490800670/998975843059638293> ).

Nonostante i problemi citati, è stato molto piacevole imparare nuovi concetti che potrò impiegare nei miei futuri studi (reti neurali, lettura di paper accademici, Matlab) e poter scrivere, dopo tanto tempo, in Python.

Oltre alla parte tecnica, ringrazio con affetto amici e parenti che, con molta pazienza, mi hanno aiutato alla realizzazione del dataset <https://univpm-my.sharepoint.com/:f:/g/personal/s1098092_studenti_univpm_it/Et9JYClKM_pPjQJUaL3Xn3wByGynE7Mfd4wiH0bNRL4S6g?e=cDKVzb> , in particolare Francesco, con il quale potrò iniziare a comunicare finalmente in LIS.