Corso di Laurea in Informatica

Identificazionea Grana Fine di Vulnerabilità Software in Codice **Python**

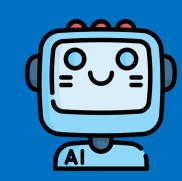
Prof. Fabio Palomba Dott. Emanuele lannone

Raffaele Aviello Matricola: 0512110529















IL SOftWare è ovunque e viene usato

quotidianamente, per questo gli **Utenti** vanno

tutelati da eventuali attacchi



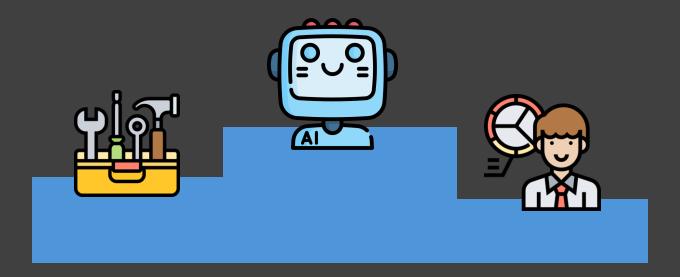






Tra i diversi approcci, Spiccano le tecniche a

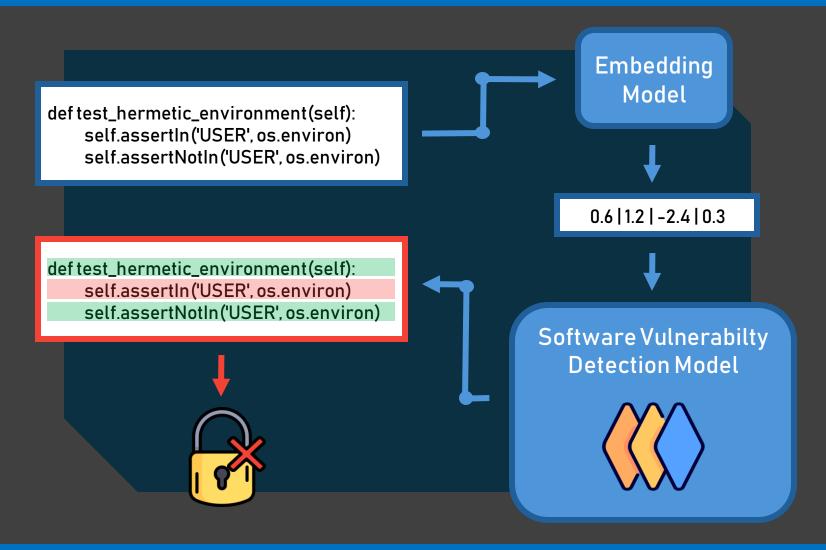
grana fine che sfruttano modelli di machine learning











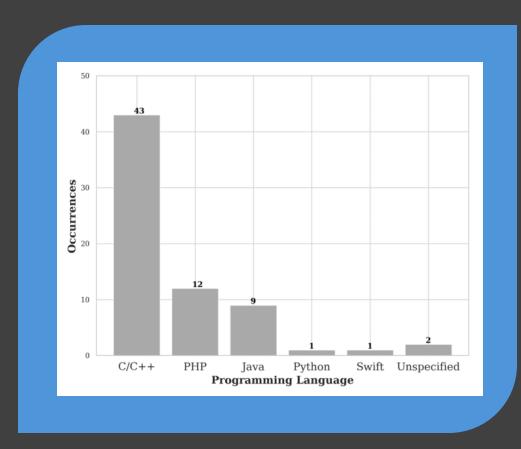








La maggior parte degli approcci opera su codice C, sono pochi quelli che operano su codice Python



R. Croft, Y. Xie, and M. A. Babar, "Data preparation for software vulnerability prediction: A systematic literature review," arXiv:2109.05740v2, 2022.









L'obiettivo dello studio è CONVETTIFE gli approcci che operano su **Codice** C, in tecniche che operano su codice Python



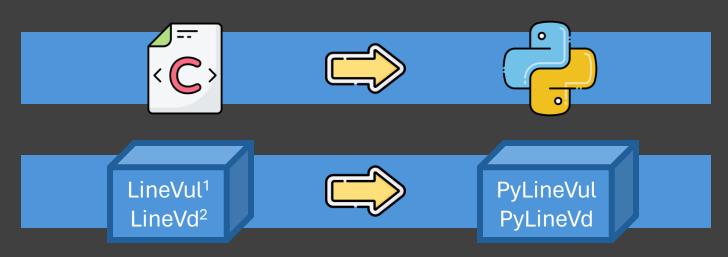








L'obiettivo dello studio è CONVETTIFE gli approcci che operano su Codice C, in tecniche che operano su codice Python



1) M. Fu and C. Tantithamthavorn, "Linevul: A transformer-based line-level vulnerability prediction", 2022 IEEE/ACM 19th International Conference on Mining Software Repositories, 2022 2) D. Hin, A. Kan, H. Chen, and M. A. Babar, "Linevd: Statement-level vulnerability detection using graph neural networks", 2022 Mining Software Repositories Conference, 2022









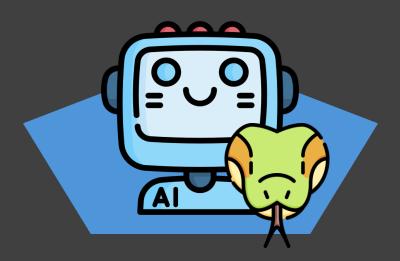
Per raggiungere l'Obiettivo, sono stati replicati e modificati gli SCript relativi ai framework Line Vule Line Vd





Per il framework Line Vul è stato

allenato un tokenizer Roberta in grado di operare su codice Python

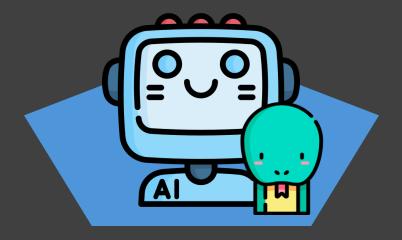




Per il framework Line Vd sono stati modificati gli SCript

per il caricamento del dataset e per la

creazione dei Code Property Graphs





In seguito sono stati costruiti due dataset per allenare i modelli PyLineVul e PyLineVd

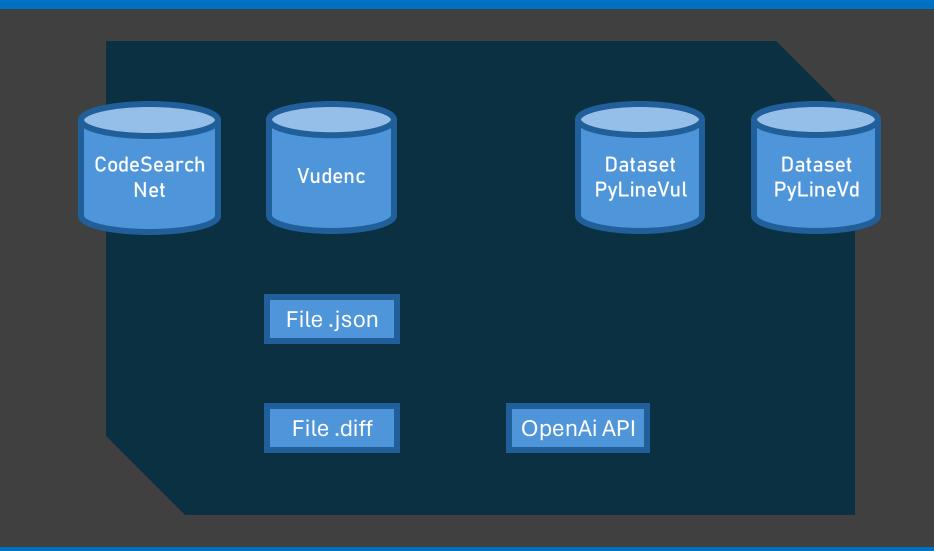








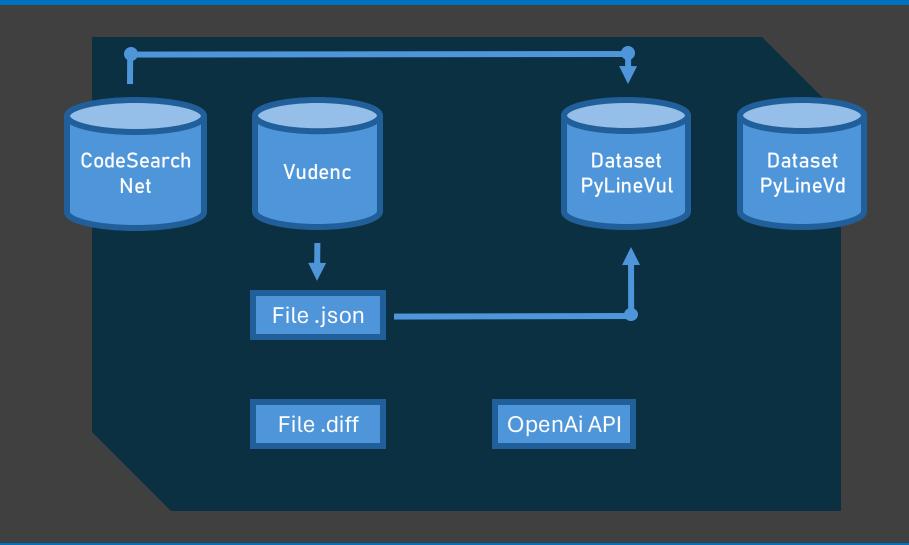








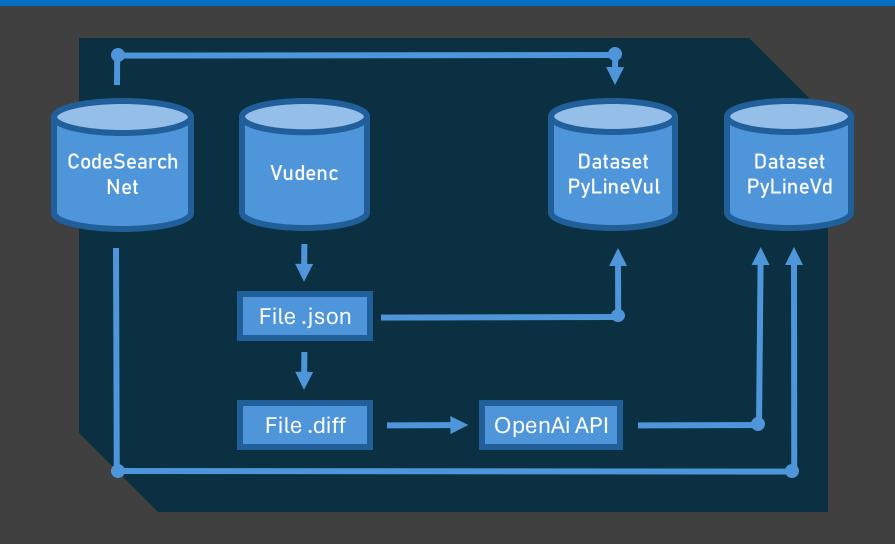










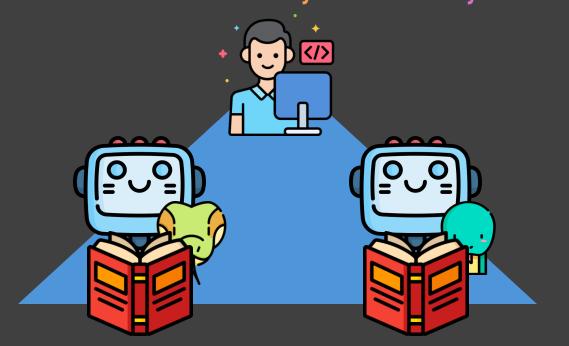








Splite balancing, sono stati addestrati i modelli PyLine Vule PyLine Vd ...









... che hanno ottenuto questi **risultati**

Modello	Precision	Recall	F1 Score	Acc@5	Acc@10
PyLineVul	0.27	0.91	0.42	0.20	0.30
PyLineVd	0.10	0.90	0.19	1.00	1.00

E dalla valutazione dei risultati si sono ottenuti

due findings







I modelli **PyLineVul** e **PyLineVd**, rispetto ai modelli originali, operano **peggio** a livello di **funzione** ...

Modello	Precision	Recall	F1 Score	Acc@5	Acc@10
LineVul	0.97	0.86	0.91		0.65
PyLineVul	0.27	0.91	0.42	0.20	0.30
LineVd	0.88	0.92	0.89	0.90	
PyLineVd	0.10	0.90	0.19	1.00	1.00









... ma il modello PyLineVd Supera il modello originale nella classificazione a livello di **riga**

Modello	Precision	Recall	F1 Score	Acc@5	Acc@10
LineVul	0.97	0.86	0.91		0.65
PyLineVul	0.27	0.91	0.42	0.20	0.30
LineVd	0.88	0.92	0.89	0.90	
PyLineVd	0.10	0.90	0.19	1.00	1.00





I modelli PyLineVul e PyLineVd mantengono

una proporzionalità

nelle prestazioni, sia nella classificazione a livello di funzione...

Modello	Precision	Recall	F1 Score	Acc@5	Acc@10
LineVul	0.97	0.86	0.91		0.65
PyLineVul	0.27	0.91	0.42	0.20	0.30
LineVd	0.88	0.92	0.89	0.90	
PyLineVd	0.10	0.90	0.19	1.00	1.00









... che nella classificazione a livello di riga

Modello	Precision	Recall	F1 Score	Acc@5	Acc@10
LineVul	0.97	0.86	0.91		0.65
PyLineVul	0.27	0.91	0.42	0.20	0.30
LineVd	0.88	0.92	0.89	0.90	
PyLineVd	0.10	0.90	0.19	1.00	1.00





Sviluppi futuri





Addestrare i modelli su un dataset creato ad hoc

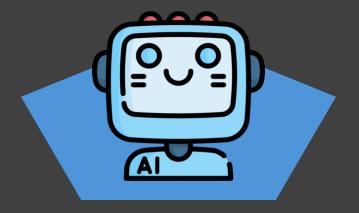




Sviluppi futuri







Addestrare i modelli su un dataset creato ad hoc

Creare un modello in grado di operare direttamente su codice Python





Grazie per l'attenzione!



Questa tesi ha contribuito a piantare un albero in Kenya



Identificazione a grana fine di vulnerabilità software in codice Python

Raffaele Aviello

r.aviello@studenti.unisa.it



