Contents

1	Intr	Introduzione 3				
	1.1	Panora	amica	3		
		1.1.1	Architettura generale	3		
		1.1.2	Tecnologie Utilizzate	4		
	1.2	Requis	siti del Sistema	5		
		1.2.1	Requisiti Funzionali	5		
	1.3	Design	n del Sistema	6		
		1.3.1	Architettura	6		
		1.3.2	Sequence Diagram	7		
		1.3.3	Class Diagram	7		
2	Attività di Manutenzione 9					
	2.1	Chang	ge Request 1	10		
		2.1.1	Impact Analysis	10		
		2.1.2	Valutazione Costi, Benefici e Rischi	11		
		2.1.3	Design	13		
		2.1.4	Implementazione	17		
		2.1.5	Test	17		
	2.2	Chang	ge Request 2	18		
		2.2.1	Impact Analysis	19		
		2.2.2	Interfaccia	19		
		2.2.3	Containerizzazione	19		
		2.2.4	Valutazione Costi, Benefici e Rischi	20		
		2.2.5	Design	21		
		2.2.6	Implementazione	22		
		227	Test	23		

Manutenzione ed Evoluzione del sistema LLM-SmartContractScanner

Nicola Tortora, Gaspare Galasso July 18, 2025

1 Introduzione

La crescente diffusione delle blockchain e degli smart contract ha portato alla necessità di strumenti avanzati per l'analisi automatica del codice, in particolare per l'individuazione di vulnerabilità che potrebbero compromettere la sicurezza e l'integrità dei sistemi decentralizzati. In questo contesto, il presente progetto propone un sistema di vulnerability assessment automatico che combina la capacità dei Large Language Models (LLM) con tecniche di Retrieval-Augmented Generation (RAG).

Questa prima versione del sistema è focalizzata esclusivamente su contratti scritti per la blockchain Algorand (Pyteal), ma la metodologia è stata progettata con un'architettura modulare e scalabile, che consentirà in futuro l'estensione ad altre piattaforme come Solana.

1.1 Panoramica

Il sistema ha come obiettivo l'analisi automatica di smart contract per l'identificazione delle vulnerabilità. Per ottenere una valutazione più accurata e ridurre il numero di falsi positivi, il sistema combina due approcci complementari: da un lato, l'analisi diretta del codice mediante modelli linguistici avanzati (LLM), dall'altro l'uso di un motore di retrieval semantico per il recupero di contratti simili, con vulnerabilità note, da un database vettoriale. Le informazioni dei contratti simili vengono poi fornite in contesto agli LLM per un analisi più accurata e risposte più corrette.

Il flusso generale prevede tre fasi principali:

- Analisi Generale del Codice: identificazione preliminare di vulnerabilità sospette tramite LLM.
- Retrieval Semantico: il codice sotto test viene convertito in un embedding vector e confrontato con una base di conoscenza di codice vulnerabile.
- Analisi Dettagliata: per ciascuna vulnerabilità sospetta, viene effettuata un'analisi mirata utilizzando anche il contesto derivato dal retrieval.

Ogni componente del sistema è stato progettato per operare in maniera modulare, facilitando la manutenzione, l'estensione e l'integrazione con strumenti futuri.

1.1.1 Architettura generale

Lo schema in Figura 1 spiega il funzionamento dei componenti principali (retrieval, analisi iniziale, analisi specifica).

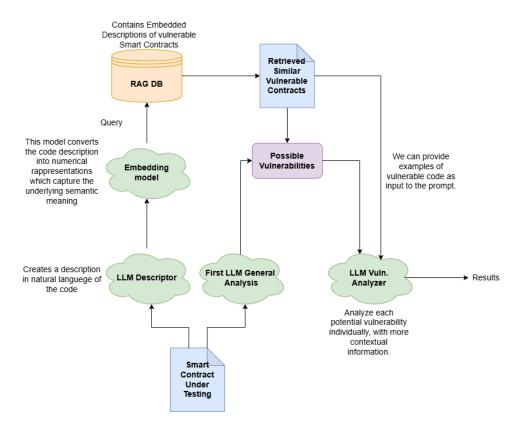


Figure 1: Architettura generale del sistema

1.1.2 Tecnologie Utilizzate

Linguaggi e Framework

- Python: linguaggio di programmazione principale per lo sviluppo di tutti i moduli del sistema.
- FastAPI: framework leggero per la realizzazione di API RESTful, utilizzate per esporre il servizio del database.

Modelli e LLM

- Large Language Models (LLM): modelli linguistici avanzati (come Deepseek-V3 o equivalenti open-source).
- Modelli di embedding: modelli come BAAI/bge-codehkunlp/instructor-xl impiegati per generare rappresentazioni vettoriali del codice in uno spazio semantico.

Database

• **Qdrant**: motore di ricerca vettoriale utilizzato per effettuare operazioni di retrieval semantico basate su similarità tra embedding.

Strumenti di Supporto

• **Docker**: utilizzato per il deploy del database vettoriale *Qdrant*. L'uso di container Docker consente l'avvio rapido del servizio,

1.2 Requisiti del Sistema

Il sistema proposto per l'analisi automatica di smart contract PyTeal è stato progettato secondo un insieme di requisiti funzionali e non funzionali che ne guidano l'implementazione, la valutazione e l'evoluzione futura. In questa sezione vengono elencati e descritti in dettaglio.

1.2.1 Requisiti Funzionali

I requisiti funzionali definiscono il comportamento atteso del sistema e le operazioni che ciascun modulo deve essere in grado di svolgere.

1. Interfaccia

• RF1.1 – Il sistema deve accettare in input uno smart contract.

2. Analisi Generale

- RF2.1 Il sistema deve invocare un LLM per generare un'analisi generale del codice.
- RF2.2 Il sistema deve identificare un insieme di potenziali vulnerabilità nel codice.
- RF2.3 In input possono essere specificate il numero di potenziali vulnerabilità da restituire.

3 Analisi Dettagliata per Vulnerabilità

- RF3.1 Il sistema deve analizzare ogni vulnerabilità sospetta rilevata.
- RF3.2 Il sistema deve costruire un prompt specializzato con il codice e il contesto simile.
- RF3.3 Il sistema deve inviare il prompt a un LLM per un'analisi approfondita della vulnerabilità.
- RF3.4 Il sistema deve classificare la vulnerabilità come vera o falsa positiva sulla base della risposta.

4. Utilizzo dei LLM

- RF4.1 Il sistema deve supportare l'utilizzo di modelli linguistici di grandi dimensioni (LLM) per le analisi generali e dettagliate del codice.
- RF4.2 Il sistema deve supportare l'utilizzo di LLM tramite API esterne.
- RF4.3 Il sistema deve supportare l'utilizzo di modelli open-source ospitati su Hugging Face, eseguibili localmente.

5. Sistema di Retrieval

- RF5.1 Il sistema deve generare una descrizione in linguaggio naturale del codice tramite LLM.
- RF5.2 Il sistema deve convertire la descrizione testuale in un embedding vettoriale.
- RF5.3 Il sistema deve confrontare il vettore con un database vettoriale Qdrant contenente contratti vulnerabili.
- $\mathbf{RF5.4}$ Il sistema deve recuperare i K contratti semanticamente più simili.
- RF5.5 Il sistema deve includere, alle potenziali vulnerabilità, anche quelle presenti nei contratti simili recuperati.
- RF5.6 In input possono essere specificati il numero di contratti vulnerabili da restituire.

6. Accesso al DataBase

- **RF6.1** Il sistema deve inviare vettore a Qdrant e recuperare i primi K elementi con punteggio di similarità più alto.
- RF6.2 I contratti recuperati devono essere restituiti al modulo di analisi e le vulnerabilità estratte dai loro payload.

1.3 Design del Sistema

Il sistema è progettato secondo un'architettura modulare, che consente elevata manutenibilità, testabilità e possibilità di estensione.

1.3.1 Architettura

L'architettura del sistema si articola in cinque macro-componenti:

- User Interface (UI): permette all'utente di avviare l'analisi di un contratto smart.
- Analysis Modules: include i moduli ModelAnalysis e VulnAnalysis per l'analisi iniziale e approfondita.
- Retrieval Module: si occupa della descrizione testuale, embedding e retrieval semantico.
- LLM API: interfaccia di comunicazione con i modelli linguistici.
- Vector DB (Qdrant): database vettoriale contenente contratti vulnerabili noti.

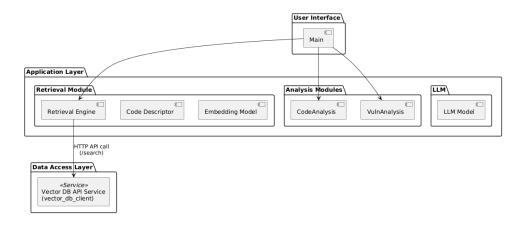


Figure 2: Architettura del sistema

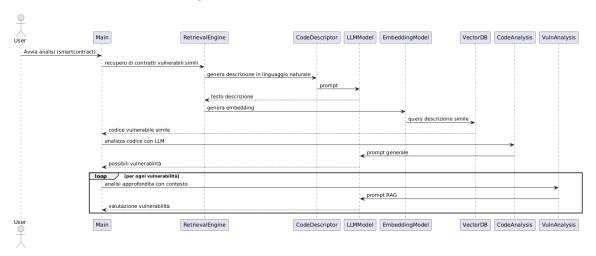


Figure 3: Diagramma di sequenza delle interazioni tra i moduli

1.3.2 Sequence Diagram

La Figura mostra il diagramma di sequenza del sistema, evidenziando le principali interazioni tra i componenti durante l'esecuzione dell'analisi.

- 1. L'utente carica uno smartcontract tramite la UI.
- 2. Il modulo RetrievalModule genera una descrizione naturale tramite LLM, calcola l'embedding e recupera contratti simili da VectorDB.
- 3. Il modulo CodeAnalysis analizza il codice e restituisce vulnerabilità sospette.
- 4. Per ogni vulnerabilità, VulnAnalysis costruisce un prompt RAG e chiede al LLM di classificare il rischio.

1.3.3 Class Diagram

La Figura descrive la struttura ad oggetti del sistema, evidenziando le relazioni tra le classi.

• RetrivalEngine: È il motore principale del sistema di retrieval. Coordina la generazione della descrizione testuale del codice, la sua conversione in embedding e l'invocazione del servizio remoto per trovare i contratti simili.

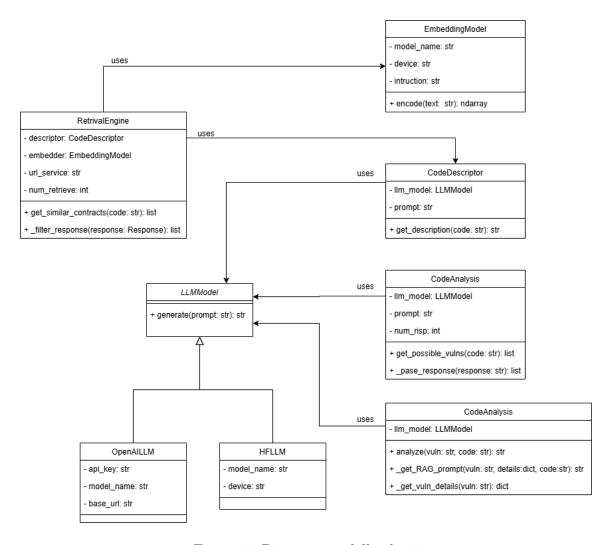


Figure 4: Diagramma delle classi

- CodeDescriptor: Trasforma il codice in una descrizione in linguaggio naturale tramite un modello LLM.
- EmbeddingModel: Converte un testo in un embedding numerico usando SentenceTransformer.
- **LLMModel** (Classe astratta): Definisce l'interfaccia comune per i modelli LLM. Sottoclassi:
 - OpenAILLM: usa API OpenAI (es. DeepSeek).
 - **HFLLM**: usa modelli HuggingFace (es. LLaMA).
- CodeAnalysis: Analizza lo smartcontract tramite un LLM per trovare le possibili vulnerabilità
- VulnAnalysis: Analizza lo smartcontract su vulnerabilità singole con prompt RAG (arricchiti con informazioni di contesto)

2 Attività di Manutenzione

Nel seguente capitolo verranno descritte le attività di manutenzione svolte a partire dalle Change Request proposte per il tool di analisi delle vulnerabilità LLM-SmartContractScanner. L'analisi riguarderà i benefici, i costi, i rischi e l'impatto delle modifiche da apportare al sistema. In questo contesto, la fase di **Impact Analysis** è fondamentale per determinare quali componenti del sistema attuale potrebbero essere coinvolti dalle modifiche.

Uno strumento chiave per svolgere questa valutazione è il **Traceability Graph**, che consente di tracciare le dipendenze orizzontali tra elementi appartenenti a diversi livelli di astrazione — dai requisiti al design, al codice e ai test — facilitando una visione complessiva dell'impatto delle modifiche.

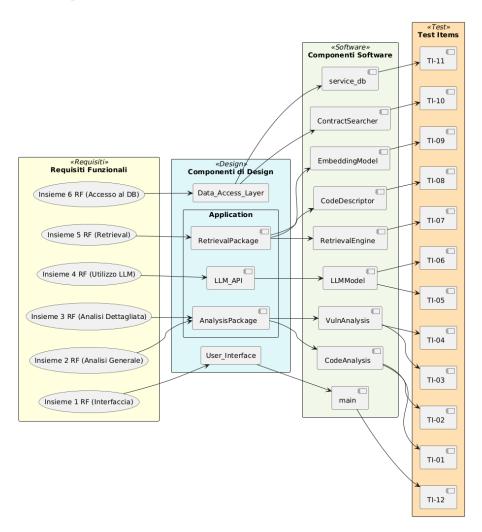


Figure 5: Traceability Graph

2.1 Change Request 1

La prima fase consiste nella comprensione dettagliata della richiesta di modifica, al fine di chiarire l'intento e gli impatti derivanti dall'aggiunta o modifica di requisiti nel sistema attuale.

Campo	Valore
ID	CR_01_CLI
Descrizione	Implementazione di un'interfaccia a riga di comando
	(CLI) che consenta di utilizzare il sistema in modalità
	interattiva e che possa essere integrata in pipeline
	CI/CD. La CLI dovrà offrire opzioni per personalizzare
	i parametri dell'analisi:
	• Numero di vulnerabilità da considerare nella fase di <i>Code Analysis</i> ;
	• Numero di contratti simili da recuperare nella fase di <i>Retrieval</i> ;
	• Possibilità di specificare un modello LLM arbitrario;
	Per garantire portabilità e semplicità d'uso, si
	richiede inoltre la creazione di una Docker image e
	l'orchestrazione dei servizi tramite Docker Compose
	(CLI, API server, DB vettoriale).
Tipo di	Adaptive
manutenzione	
Componente	Interfaccia utente (CLI)
Prodotto	LLM-SmartContractScanner
Priorità	Alta

2.1.1 Impact Analysis

L'analisi dell'impatto evidenzia la necessità di introdurre una nuova modalità di utilizzo del sistema, tramite interfaccia a riga di comando con opzioni configurabili da terminale. Inoltre, si rende necessaria la predisposizione all'esecuzione containerizzata dell'intero sistema.

Poiché i moduli di analisi e retrieval sono già progettati per accettare input parametrizzati, le modifiche principali impattano esclusivamente i requisiti dell'*interfaccia* nel seguente modo:

Interfaccia

- RF1.1 Il sistema deve essere avviabile tramite CLI da terminale;
- RF1.2 La CLI deve accettare parametri configurabili per la fase di analisi:
 - Numero di vulnerabilità da considerare nella fase di Code Analysis;
 - Numero di contratti simili da recuperare nella fase di Retrieval;

- Specifica di configurazione di un nuovo LLM;
- RF1.3 I parametri devono essere salvati in file di configurazione

Inoltre vengono aggiunti nuovi requisiti relativi alla containerizzazione:

Containerizzazione

- RF7.1 Il sistema deve essere eseguibile in ambiente Docker;
- RF7.2 Il sistema deve essere orchestrabile tramite Docker Compose.

Osservando il grafo di tracciabilità (5) è possibile dedurre gli ulteriori elementi coinvolti. A livello di design è impattato il componente *User Interface*, nel codice il modulo main, e nei test, il *System Test*.

Start Impact Set (SIS)

Definiamo come SIS il sottoinsieme di componenti software direttamente toccati dalla modifica. In questo caso, il SIS comprende:

{ main }

Candidate Impact Set (CIS)

Per individuare ulteriori componenti potenzialmente affetti, analizziamo le dipendenze del modulo main tramite il suo call graph, come mostrato in Figura 6.

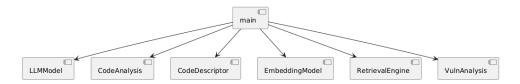


Figure 6: Dipendenze del modulo main

Il modulo main, responsabile dell'orchestrazione della pipeline, coordina le chiamate ai moduli di analisi e retrieval. Tuttavia, la modifica richiesta non altera le interfacce dei moduli invocati, ma esclusivamente la modalità di avvio della pipeline. Di conseguenza, il CIS resta invariato e comprende solo:

{ main }

2.1.2 Valutazione Costi, Benefici e Rischi

Una volta completata l'analisi dell'impatto, è fondamentale valutare i costi, benefici e rischi associati all'implementazione della **Change Request 1**. Questa valutazione consente di comprendere la fattibilità della modifica, il valore aggiunto per il sistema e le eventuali criticità da tenere sotto controllo. Le seguenti tabelle sintetizzano tale analisi, includendo una stima qualitativa dell'importanza o dell'intensità di ciascun elemento.

Voce di Costo	Descrizione	Valutazione
Sviluppo CLI	Progettazione e implementazione	Media
	dell'interfaccia a riga di comando.	
Integrazione	Adeguamento del modulo main	Bassa
parametri CLI	per propagare i parametri agli al-	
	tri moduli.	
Scrittura Dockerfile	Creazione di un'immagine con-	Bassa
	tainer portabile per i servizi del	
	sistema.	
Setup Docker Com-	Configurazione dell'ambiente	Media
pose	multi-container per orches-	
	trazione.	
Testing	Validazione della CLI e verifica	Alta
	dell'integrazione in ambienti con-	
	tainerizzati.	

Table 1: Analisi dei costi della Change Request

Beneficio	Descrizione	Valutazione
Flessibilità d'uso	Permette l'esecuzione paramet-	Alta
	rica da terminale.	
Portabilità	Il sistema può essere eseguito su	Alta
	qualsiasi host tramite Docker.	
Manutenibilità	La separazione dei servizi sempli-	Media
	fica aggiornamenti.	
Distribuzione sempli-	Le immagini possono essere pub-	Alta
ficata	blicate e scaricate facilmente.	

Table 2: Analisi dei benefici della Change Request

Rischio	Descrizione	Valutazione
Errori nella CLI	Possibilità di input errati non	Media
	gestiti correttamente.	
Compatibilità ambi-	Differenze tra ambienti locali e	Alta
enti	container possono causare mal-	
	funzionamenti.	
Overhead iniziale	Tempo necessario per apprendere	Bassa
	e configurare Docker.	
Immagini Docker	L'uso di librerie complesse	Alta
troppo pesanti	(Torch, SentenceTransformers)	
	può aumentare significati-	
	vamente le dimensioni delle	
	immagini, rallentando il deploy e	
	la distribuzione.	

Table 3: Analisi dei rischi della Change Request

2.1.3 Design

Le modifiche principali hanno riguardato il componente *User Interface*, il quale è stato esteso per gestire diversi tipi di comandi attraverso l'interfaccia a riga di comando. I comandi attualmente supportati includono:

- run: avvia l'analisi utilizzando le opzioni specificate come argomenti;
- set-model: consente di impostare un nuovo modello LLM da utilizzare per l'analisi;
- model-list: visualizza i modelli LLM attualmente salvati nel sistema.

Per supportare queste funzionalità, sono stati adottati diversi pattern architetturali, descritti di seguito:

Command Pattern

Il Command Pattern consente di gestire i comandi dell'utente in modo modulare, mappando ciascun comando CLI a una classe dedicata che implementa l'interfaccia comune Command. Ogni classe implementa il metodo execute(), in cui viene definita la logica specifica del comando, come ad esempio l'invocazione dei componenti dell'Application Layer. In questo modo, l'interfaccia utente rimane separata dalla logica di business. Il componente CLIInvoker è responsabile del parsing dell'input dell'utente e della creazione del comando corrispondente. Questo approccio favorisce l'estendibilità del sistema semplificando l'introduzione di nuovi comandi.

Factory Pattern

Il Factory Pattern è stato adottato per la costruzione dinamica dei modelli LLM, incapsulando la logica di selezione, inizializzazione e validazione all'interno della classe LLMFactory. Questa soluzione permette di supportare agevolmente diversi backend, tra cui:

- modelli OpenAI accessibili tramite API key;
- modelli Hugging Face, sia locali che remoti.

Configuration Layer

È stato introdotto un *Configuration Layer* che si interpone tra l'interfaccia utente e l'*Application Layer*, con l'obiettivo di gestire in maniera centralizzata la configurazione dei componenti dell'analisi. Il componente **AppContext** ha il compito di leggere le configurazioni, sia dai comandi CLI sia tramite il **ConfigManager**, che gestisce in modo persistente i modelli e le opzioni disponibili nel sistema.

La Figura 7 mostra il nuovo design architetturale del sistema:

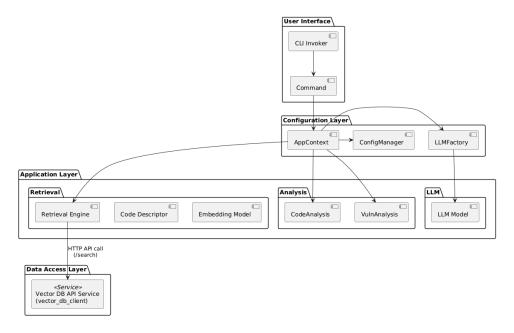


Figure 7: Nuovo design del sistema

Le Figure 8 e 9 rappresentano i diagrammi di sequenza relativi ai comandi run e set-model, descrivendone il flusso di interazioni tra i componenti coinvolti.

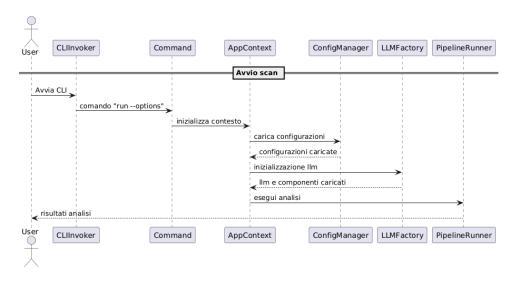


Figure 8: Sequence Diagram per il comando run

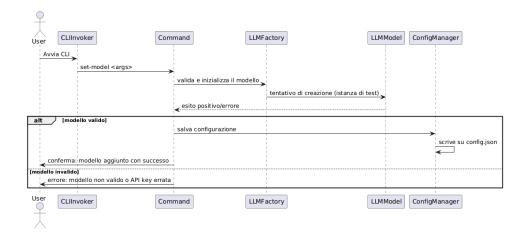


Figure 9: Sequence Diagram per il comando set-model

Infine, le Figure 10 e 11 mostrano i diagrammi delle classi dei nuovi componenti relativi alla *User Interface* e al *Configuration Layer*.

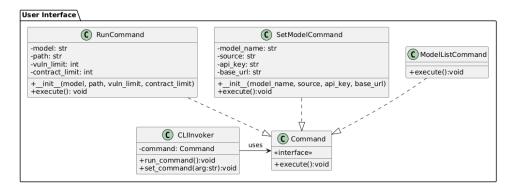


Figure 10: Class Diagram della *User Interface*

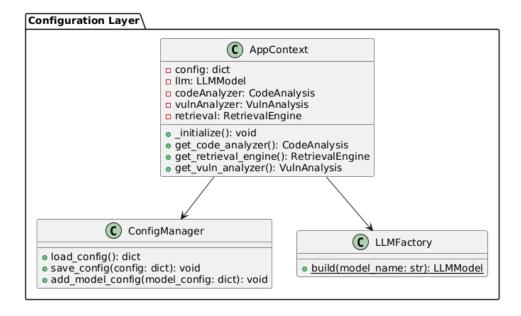


Figure 11: Class Diagram del Configuration Layer

Gestione delle Immagini Docker

Ogni componente del sistema è costruito a partire da un'immagine Docker preconfigurata. Ciascuna immagine è definita tramite un apposito Dockerfile, che specifica in modo esplicito tutte le dipendenze software necessarie per il corretto funzionamento del servizio. Questo approccio garantisce che ogni immagine sia autosufficiente, riproducibile e facilmente distribuibile.

In particolare:

- Le dipendenze (come librerie Python, modelli di elaborazione semantica, ecc...) sono installate durante la fase di build dell'immagine.
- L'uso di immagini minimali (es. python:3.11-slim) consente di ridurre la dimensione complessiva.

Ad ogni modifica significativa al codice sorgente o alle dipendenze di un componente, viene avviata una nuova build dell'immagine Docker corrispondente. Una volta verificata e testata, la nuova immagine viene pubblicata su Docker Hub, taggata come latest per definire l'ultima release stabile.

Orchestrazione

L'architettura del sistema è stata definita attraverso un file docker-compose.yml, che orchestra tre principali componenti containerizzati: la base dati (Qdrant), il server API e il tool CLI per l'interazione dell'utente.

- qdrant: è il database vettoriale utilizzato per il recupero degli smartcontract vulnerabili. È avviato tramite un'immagine preconfigurata su Docker Hub (niktor99/sc-vector-db e mantiene la persistenza dei dati attraverso il volume qdrant_data.
- api_server: è il responsabile della comunicazione tra il database Qdrant e i moduli di analisi. L'immagine viene ottenuta da Docker Hub (niktor99/api-server:latest). Il servizio dipende da qdrant, assicurando l'ordine corretto di avvio, ed espone la porta 8000.
- cli_tool: contiene l'interfaccia utente a riga di comando e la logica del tool, eseguita tramite l'immagine prebuildata niktor99/cli-tool:latest. La configurazione prevede l'uso delle opzioni stdin_open: true e tty: true per supportare l'interazione da terminale. L'entrypoint avvia lo script main.py che funge da entrypoint.

Questa architettura presenta i seguenti vantaggi:

- **Isolamento**: ogni componente può essere sviluppato, testato e scalato indipendentemente.
- Portabilità: l'intero sistema può essere eseguito su qualsiasi host con Docker e Docker Compose.

2.1.4 Implementazione

L'implementazione si è focalizzata sull'aggiunta di un'interfaccia a riga di comando (CLI) modulare, mantenendo invariata la logica di business esistente del sistema.

Il componente CLIInvoker funge da invocatore centrale, che riceve i comandi da riga di comando, li interpreta tramite il modulo argparse di Python e li associa alla rispettiva classe Command. L'invocazione di comandi come run, set-model o model-list avviene dunque in maniera dinamica. Il comando RunCommand, ad esempio, all'interno del suo metodo execute() inizializza il contesto applicativo (AppContext) che a sua volta prepara tutti i componenti del sistema necessari per eseguire l'analisi. La logica di business sottostante non è stata modificata: i moduli di analisi (es. CodeAnalysis, VulnAnalysis, ecc...) sono stati semplicemente collegati attraverso il contesto ed eseguiti attraverso lo script pipeline.py, che esegue i componenti in successione. Quest'ultimo è stato introdotto per sollevare il main dal compito di orchestratore della pipeline.

Il nuovo design prevede l'introduzione di due entrypoint distinti:

- Shell interattiva: avvia un REPL dove l'utente può inserire comandi sequenziali (run, set-model, model-list).
- Batch Mode: consente l'esecuzione diretta di un comando specifico via CLI (e.g. python main.py run ...).

Dopo l'implementazione possiamo definire Actual Impact Set (AIS), che comprende i componenti effettivamente impattati dalla modifica e valutare il recall e la precision dell'impact analysis. L'unico componente imapttato è stato il modulo main come pianificato in precedenza.

CIS: { main }
AIS: { main }
Recall =
$$\frac{|\text{CIS} \cap \text{AIS}|}{|\text{AIS}|} = \frac{1}{1} = 1$$
Precision = $\frac{|\text{CIS} \cap \text{AIS}|}{|\text{CIS}|} = \frac{1}{1} = 1$

2.1.5 Test

Le strategie di test sono descritte nel documento Test Plan-Maintenance, mentre i risultati delle esecuzione dei test sono presenti nel documento Test Report-Maintenance

2.2 Change Request 2

Analizziamo la richiesta di modifica **CR_02_Report** al fine di estrapolarne i nuovi requisiti funzionali e valutarne l'impatto sull'architettura esistente.

Campo	Valore
ID	CR_02_Report
Descrizione	Introduzione di un componente per la generazione di report
	dettagliati, al fine di offrire una visione più chiara e leggibile
	dei risultati prodotti dall'analisi.
Tipo di	Perfective
manutenzione	
Componente	Report Generator
coinvolto	
Prodotto	LLM-SmartContractScanner
Priorità	Alta

Table 4: Change Request CR_02

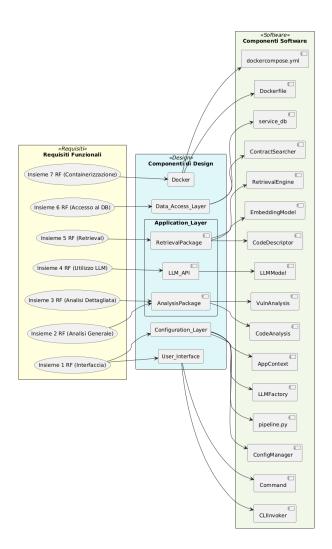


Figure 12: Traceability Graph aggiornato

2.2.1 Impact Analysis

L'analisi dell'impatto evidenzia la necessità di introdurre un nuovo componente software, il ReportGenerator, responsabile della produzione di un file .html contenente i risultati strutturati dell'analisi effettuata dal sistema. Questo componente dovrà essere attivato dal comando run, a cui verrà aggiunta una nuova opzione per la generazione del report. Il cambiamento comporta un'estensione dei requisiti funzionali relativi all'interfaccia del sistema:

2.2.2 Interfaccia

- RF1.4 Il sistema deve generare un file HTML contenente un report dettagliato delle vulnerabilità rilevate durante l'analisi, a seguito dell'esecuzione del comando run. Il nuovo componente ReportGenerator dovrà:
 - accettare in input i risultati dell'analisi;
 - eseguire operazioni di parsing e formattazione;
 - salvare il report in un file specificato tramite l'opzione --out.

Inoltre, è necessario garantire la persistenza e accessibilità dei report generati, specialmente in ambienti containerizzati. A tal fine si introduce il seguente requisito relativo alla containerizzazione:

2.2.3 Containerizzazione

• RF7.3 – Il sistema deve permettere il salvataggio dei report in una directory interna al container Docker e consentire il montaggio di tale directory in una cartella condivisa esterna, al fine di consentire l'accesso ai report anche al di fuori del contenitore.

Start Impact Set (SIS)

Dal grafo di tracciabilità in Figure 12 si evince che la modifica ai requisiti impatta:

- il design dell'interfaccia utente (CLI);
- i componenti software CLIInvoker, che dovrà gestire la nuova opzione --out, e RunCommand che dovrà invocare il ReportGenerator;
- i file di configurazione Docker, in particolare docker-compose.yml, per la gestione delle directory di output condivise;
- i relativi test associati alle componenti modificate.

In base alla conoscenza architetturale del progetto, identifichiamo i seguenti elementi come direttamente impattati dalla modifica:

```
{ CLIInvoker, RunCommand, docker-compose.yml }
```

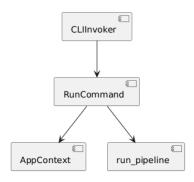


Figure 13: Call graph di CLIInvoker e RunCommand

Candidate Impact Set (CIS)

Per individuare ulteriori componenti impattatti, analizziamo il call graph dei componenti del SIS (Figura 13)

Possiamo notare che RunCommand chiama lo script run_pipeline per eseguire la logica principale del sistema. Quest'ultimo attualmente non restituisce alcun valore a RunCommand, ma stampa semplicemente i risultati su stdout.

Tuttavia, per permettere la generazione del report in formato HTML, è necessario che run_pipeline venga modificato affinché ritorni i risultati dell'analisi in una forma strutturata (es. dizionario o oggetto), così da poter essere passati al nuovo componente ReportGenerator. Di conseguenza, anche run_pipeline entra nel Candidate Impact Set.

Anche AppContext deve essere incluso in quanto potrebbe essere necessario configurare ReportGenerator come avviene con gli altri componenti.

{ CLIInvoker, RunCommand, run_pipeline, AppContext, docker-compose.yml }

2.2.4 Valutazione Costi, Benefici e Rischi

Voce di Costo	Descrizione	Valutazione
Sviluppo del compo-	Progettazione e implemen-	Basso
nente	tazione del nuovo modulo	
	ReportGenerator.	
Modifica pipeline	Adattamento dello script	Medio
	run_pipeline per restituire	
	output strutturato.	
Aggiornamento CLI	Estensione dei comandi CLI per	Basso
	supportare l'opzioneout.	
Adattamento test	Creazione o aggiornamento di	Medio-alto
	test di unità, integrazione e sis-	
	tema.	
Manutenzione Docker	Modifica ai file Dockerfile e	Basso
	docker-compose.yml per gestire	
	output HTML.	

Table 5: Analisi dei costi della Change Request

Beneficio	Descrizione	Valutazione
Maggiore leggibilità	Output in formato HTML facil-	Alto
	mente consultabile anche da	
	utenti non tecnici.	
Tracciabilità dei risul-	Possibilità di archiviare e con-	Medio-alto
tati	frontare più report nel tempo.	

Table 6: Analisi dei benefici della Change Request

Rischio	Descrizione	Valutazione
Complessità del pars-	Errori nella generazione del re-	Medio-alto
ing output	port a causa di output non	
	ben strutturato, dovuto alla vari-	
	abilità degli output dei modelli	
	LLM.	
Errori in ambienti	Problemi con permessi di scrit-	Medio
Docker	tura/montaggio volumi in ambi-	
	enti containerizzati.	

Table 7: Analisi dei rischi della Change Request

2.2.5 Design

Le modifiche introdotte richiedono l'integrazione di un nuovo componente, denominato ReportGenerator, responsabile della generazione di report a partire dai risultati dell'analisi.

Per favorire la riusabilità e l'estendibilità del codice, è stato adottato il design pattern **Template Method**. Questo pattern prevede la definizione in una classe astratta che definisce la struttura generale di un algoritmo dividendolo in step e demandando alle sottoclassi l'implementazione dei singoli passaggi che possono variare.

Nel caso della generazione dei report, la classe base definisce i seguenti step principali dell'algoritmo:

- 1. **Preparazione dei dati (prepare_data)**: parsing dell'output testuale per estrarre informazioni strutturate.
- 2. Formattazione del report (render): trasformazione dei dati strutturati in un formato specifico (nel caso attuale, HTML).
- 3. Scrittura su file (write): salvataggio del report su file.

Questa struttura consente di evitare duplicazione di codice e di semplificare l'aggiunta di nuovi formati di output. Ad esempio, per supportare anche l'esportazione in JSON o YAML, sarà sufficiente estendere la classe base e sovrascrivere esclusivamente il passo di formattazione (render), mantenendo invariati i restanti.

Le Figure 14 15 mostrano rispettivamnete il design e il class diagram relativi alla modifica

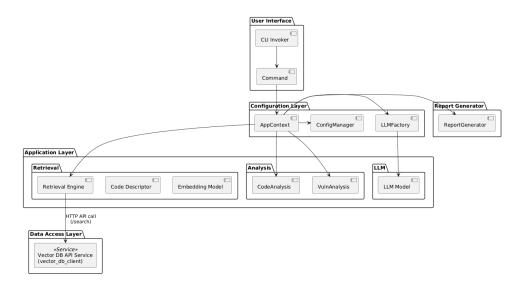


Figure 14: Nuovo Design

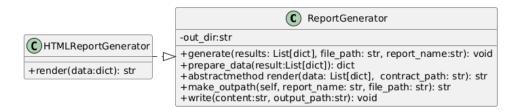


Figure 15: Class Diagram del Report Generator

2.2.6 Implementazione

L'implementazione si è concentrata principalmente sullo sviluppo dell'algoritmo di generazione dei report. Per permettere al componente ReportGenerator di elaborare i dati dell'analisi, lo script run_pipeline è stato modificato per restituire una lista strutturata di dizionari, ciascuno contenente il nome della vulnerabilità e il testo dell'analisi prodotta dal modello.

Il metodo principale, generate(), segue una sequenza di passi predefiniti:

- prepare_data(): riceve in input i risultati strutturati e applica operazioni di parsing tramite espressioni regolari, estraendo informazioni rilevanti dal testo dell'analisi, quali: descrizione della vulnerabilità, snippet di codice vulnerabile e codice sicuro suggerito.
- render(): è un metodo astratto, la cui implementazione concreta dipende dal tipo di report da generare. Nella sottoclasse HTMLReportGenerator, il metodo render utilizza un template HTML popolato con i dati elaborati da prepare_data(). Se non vengono rilevate vulnerabilità, viene utilizzato un template alternativo che riporta l'assenza di problemi.
- make_outpath(): si occupa di generare un nome univoco e coerente per il file di report, evitando sovrascritture o errori in caso di nome mancante o già esistente.
- write(): si limita a scrivere su file il contenuto generato, nel percorso indicato.

L'istanza di ReportGenerator viene configurata all'interno della classe AppContext, che imposta anche la directory di output a partire dalle impostazioni definite nel file di configurazione. Il metodo generate() viene infine invocato dal comando RunCommand.

Nel file docker-compose.yml, per rendere accessibile all'utente il report generato, viene montata una directory locale nel container:

A seguito dell'implementazione, è stato possibile definire l'**Actual Impact Set (AIS)**, cioè l'insieme dei componenti effettivamente modificati dalla change request. Oltre ai componenti già identificati nel **Candidate Impact Set (CIS)**, è risultato impattato anche il modulo **ConfigManager**, in seguito all'introduzione di un nuovo campo di configurazione.

AIS = {CLIInvoker, RunCommand, run_pipeline, AppContext, ConfigManager, docker-compose

Recall =
$$\frac{|CIS \cap AIS|}{|AIS|} = \frac{5}{6} \approx 0.83$$

$$Precision = \frac{|CIS \cap AIS|}{|CIS|} = \frac{5}{5} = 1$$

2.2.7 Test

Le strategie di test sono descritte nel documento Test Plan-Maintenance, mentre i risultati delle esecuzione dei test sono presenti nel documento Test Report-Maintenance