

Rapporto finale Big Data Secondo Progetto 2021

Omar Moh'd
(510448) - Jomin Neelikatt(507937)

1 Introduzione

In ogni progetto, a prescindere dalle dimensioni, ci si imbatte nel problema di salvare e gestire i propri dati. Questi dati vengono spesso salvati in database, i quali sono software che permettono di migliorare l'accesso e la modifica di suddetti dati.

L'obiettivo di questo progetto è quello di analizzare le tre tipologie di database, la loro storia e il contesto in cui sono state create, testare vari database di test con almeno due software per ogni tipologia e confrontarne i risultati alla ricerca di intuizioni e spunti di riflessione.

2 Storia ed Evoluzione

La prima tipologia a venire introdotta è l'SQL (Structured Query Language) durante gli anni '70. Questa tipologia segue un modello relazionale basato su tabelle diverse che fra loro possono avere relazioni. Ogni campo ha degli attributi, definiti da un tipo.

Il linguaggio SQL permette l'esecuzione di svariate operazioni ma quelle fondamentali rimangono quelle denominate CRUD(Create, Read, Update, Delete) che per l'appunto servono per la creazione, lettura, aggiornamento e rimozione dei dati.

Possiamo definire come transazione qualsiasi sequenza di operazioni che genera un cambiamento nello stato del database. Per il modello relazionale ogni transazione garantisce delle proprietà, definite come ACID, ossia:

- atomicità: ossia le operazioni possono essere divise in un numero finito di sottoazioni definite come transazioni - da ciò l'esecuzione di una transazione deve essere completa o nulla.
- coerenza: il database segue le regole imposte, ad esempio vincoli d'integrità, sia prima che dopo l'esecuzione della transazione.
- isolamento: ogni transazione viene eseguita in maniera indipendente dalle altre.
- durabilità: questa proprietà si riferisce alla persistenza delle transazione, ossia al fatto che le variazioni non vengano perse.

Nel tempo, sopratutto a partire dagli anni 2000, anche per l'ingente crescita di dati e lavoro su esso, si affermano altre filosofie per quanto riguarda i database. La tipologia NoSQL propone alternative efficienti al classico database relazionale. La corrente NoSQL nasce principamente per arginare alcune lacune del suo concorrente come una più ampia e sostenibile scalabilità, sopratutto quando si ha l'esigenza di lavorare con dati non strutturati.

I database NoSQL fanno uso di coppie chiave-valore, di dati sottoforma di documento(ogni record è definito come documento ed è formato da alcune caratteristiche), di grafo(nodi e archi per rappresentare l'informazione) e così via.

Da sottolineare che il NoSQL non è un rifiuto dell'SQL ma bensì una proposta di miglioramento - infatti un'interpretazione della sigla può essere 'Not Only SQL'.

Nonostate un acceso entusiasmo sulla corrente si è notato come molti di questi database non supportino le proprietà ACID ed altre criticità come l'esistenza implicita di una struttura e di assunzione d'esistenza dei campi. Dall'altro lato c'è da evidenziare una flessibilità elevate, ottime proprietà di caching, scalabilità orizzontale(i dati sono divisi in vari server senza che l'applicazione conosca effettivamente tutti i server).

Dalle considerazioni soprastanti, nasce, nell'ultimo decennio l'approccio NewSQL che cerca di unire le due tipologie precedenti ottenendo un database relazione con proprietà di scalabilità affidabili, oltre ad ottenere un numero elevato di operazioni online, tutte conformi alle proprietà ACID.

Di seguito una tabella riepilogativa delle tre tipologie.

Proprietà	SQL	NoSQL	NewSQL	
Proprietà relazionali	Si	No	Si	
Proprietà ACID	Si	No	Si	
SQL	Si	No	Supportato e migliorato	
OLTP	Inefficiente	Supportato ma non ideale	Supportato ed efficiente	
Scalabilità	Verticale	Orizzontale	Verticale ed Orizzontale	
Query	Ottima gestione	Migliore dell'SQL	Efficiente con qualsiasi tipo di query	
	per quelle semplici	per le query complesse		
Database distribuito	No	Si	Si	

3 Obiettivi del Progetto

In questo progetto per il corso di Big Data abbiamo cercato di sperimentare intensivamente vari dataset con 6 database diversi (PostgreSQL, MariaDB, Neo4j, MongoDB, Singlestore, TiDB), rispettivamente due per ogni tipologia di database (SQL, NoSQL, NewSQL), al fine di estrapolare intuizioni e considerazioni e trovare, in caso, una tipologia di database generalmente migliore delle altre.

Di seguito, per ogni tipologia di database, verranno esplicitati i due database usati con relativi esperimenti e considerazioni effettuate.

4 Analisi Sperimentale

Inizialmente, per prendere confidenza con i vari database, abbiamo 'giocato' con vari dataset dummy per testare le varie funzionalità e capire maggiormente le qualità d'ognuno.

Successivamente, abbiamo scelto sei dataset(tre strutturati e tre non strutturati) con i quali testare i database.

4.1 Datasets

- Cambio Euro-Dollaro 1999/2021, CSV di due colonne(data, valore cambio) con circa 6k righe.
- Nomi di bambini nati in Francia dal 1900 al 2016, file TSV con quattro colonne(sesso, nome, anno e n° nati) con circa 620k righe.
- Crimini commessi ad Atlanta nel 2017, CSV con 11 colonne(id progressivo, crimine, id crimine, data, indirizzo, quartiere, latitudine, longitudine, coordinate, municipio) con circa 270k righe.
- Album di foto stock, 5000 foto per un totale di 815 MB.
- Recensioni IMDB di film, 100k recensioni in formato .txt
- Riassunti di casi giudiziari, 4k casi descritti sottoforma di file .xml

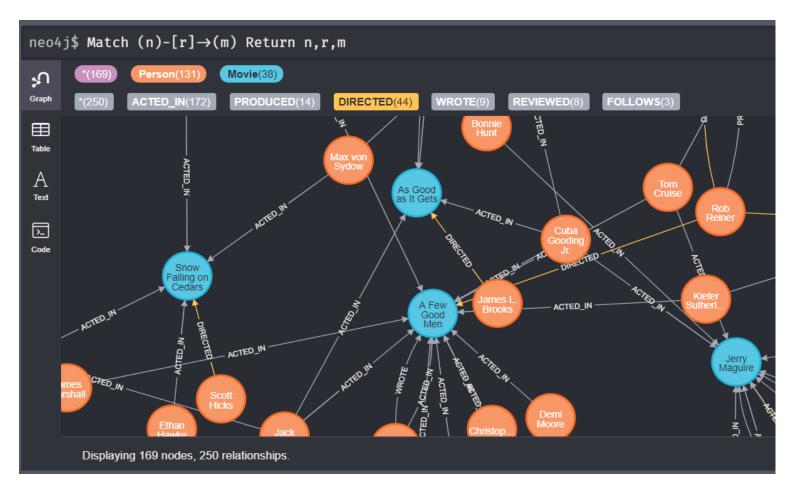


Figure 1: Esempio di dataset dummy usato per Neo4j - 169 nodi e 250 relazioni fra film, attori e registi.

Oltre a sperimentare con i vari dataset, per avere anche dati da confrontare sono state realizzate delle query per i dataset strutturati così da poter misurare i tempi delle esecuzioni per i vari database. Il processo è stato ripetuto per i dataset amplificati(x4 e x8).

Di seguito qualche appunto generale su ogni database usato rispetto ad ogni datasets. Infine nei capitoli 5 e 6 si possono trovare considerazioni finali sia sui database che sul tipo di database(SQL, NoSQL, NewSQL).

4.2 SQL

4.2.1 PostgreSQL

PostgreSQL è un potente database relazionale open source che utilizza ed estende il linguaggio SQL combinato con molte funzionalità che archiviano e ridimensionano in modo sicuro i carichi di lavoro di dati più complicati. Le origini di PostgreSQL risalgono al 1986 come parte del progetto POSTGRES e ha più di 30 anni di sviluppo attivo sulla piattaforma principale.

Le sue caratteristiche principali sono architettura, affidabilità, integrità dei dati, robusto set di funzionalità, estensibilità e dedizione della comunità open source dietro il software per fornire costantemente soluzioni performanti e innovative.

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Grazie all'utlizzo di pgadmin che è il tools management più utilizzato per PostgreSQL, molte operazioni elementari sono state di molto semplificate. Ad esempio creazione, analisi e gestione delle tabelle e delle viste, la possibilità di fare import di file direttamente dalla finestra di dialogo senza scrivere codice, il query tool per interrogare il db, la visualizzazione dei risultati e così via. Nello specifico il caricamento di questo dataset in formato csv è stato molto rapido come anche l'esecuzione delle query.

Dataset 2 - Nomi bambini francesi La particolarità di questo dataset è il formato tsv del file. PostgreSQL non supporta nativamente l'import di file tsv(è possibile scegliere tra csv, binario o testuale), ma questo può essere fatto semplicemente scegliendo come formato csv e come separatore il "tab" (tipico dei file tsv) al posto della "," (tipico dei file csv). In questo modo la conversione verrà effettuata in automatico. I tempi di caricamento ed esecuzione

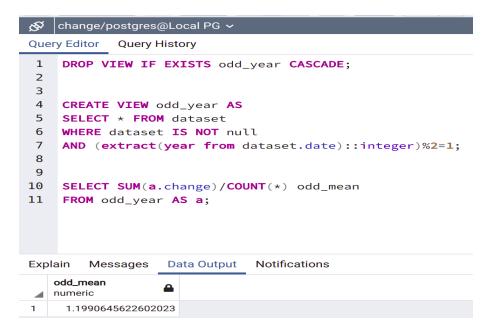


Figure 2: Risultato da PostgreSQL.

query risultano maggiori rispetto al precedente dataset poichè questo è molto più grande.

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Valgono le considerazioni precedenti.

Dataset 4 - Album di foto stock L'inserimento di un'immagine è molto efficiente ed intuitivo. Le difficoltà tecniche sorgono quando si lavora con molte immagini, anche con l'utilizzo del tools management più famoso per PostgreSQL, pgadmin, la situazione non cambia. Le immagini sono dati binari, il tipo di dati standard nei database è BLOB. Però il database PostgreSQL ha un tipo di dati speciale per memorizzare dati binari chiamato bytea. Questo è un tipo di dati non standard. Si crea una tabella con una colonna che contiene dati di tipo bytea e si importano le immagini:

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS public.images
(
   id numeric,
   image bytea
```

```
INSERT INTO images(id, image) VALUES (0, bytea('/home/omar/Scrivania/
```

Big Data/Secondo Progetto/Datasets/stock_album/000000000285.jpg'))

La tabella contiene ora l'id e l'immagine in formato binario. Per l'inserimento di immagini multiple si potrebbe effettuare manipolazione testuale dei dati. Un inserimento ha tempo che varia dai 250 ai 500 msec, per il dataset utilizzato che contiene 5000 immagini il tempo è di circa 29 minuti. Invece di importare l'immagine dal path si potrebbe convertirla in base64 ed importare direttamente la stringa:

```
INSERT INTO images(id, image) VALUES (0, '<base64 string>'))
```

Dataset 5 - Recensioni IMDB Per il dataset movie_reviews, che contiene file testuali, è stato utilizzato un inserimento multiplo manuale in formato testuale tenendo in considerazione i problemi riscontrati in precedenza per l'import di file multipli. Ogni insert ha tempo di circa 200 msec.

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS public.reviews
(
    testo text
)
```

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari Per il dataset case_summary contenente file di tipo .xml si sono verificati gli stessi problemi dato che Post-greSQL non permette un'inserimento efficiente di file multipli. Una soluzione è quella di convertire i file in formato csv ed importarli come normali tabelle.

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS public.cases
(
    id text,
    text text
)
```

4.2.2 MariaDB

)

MariaDB è un database relazionale open source, nato da un fork di MySQL. Sono presenti gli Storage Engine(librerie per la gestione dei dati) originali di

4	testo text
1	Once again Mr. Costner has dragged out a movie for far longer than neces
2	I went and saw this movie last night after being coaxed to by a few friends
3	My boyfriend and I went to watch The Guardian.At first I did not want to w
4	It seems ever since 1982, about every two or three years we get a movie t
5	My yardstick for measuring a movie s watch-ability is if I get squirmy. If I s
6	Wow, another Kevin Costner hero movie. Postman, Tin Cup, Waterworld, B
7	How many movies are there that you can think of when you see a movie li
8	Alas, another Costner movie that was an hour too long. Credible performs
9	This movie was sadly under-promoted but proved to be truly exceptional.
10	I wish I knew what to make of a movie like this. It seems to be divided into

Figure 3: Risultato dataset txt.

MySQL. Sono inoltre presenti connettori per sorgenti dati esterne o remote, nonchè istanze per il partizionamento e connettori per DB NoSQL come Cassandra(CassandraSE).

Inoltre, MariaDB nasce anche per migliorare le performance - ciò è stato perseguito aumentando il numero di connessioni possibili, aggiungendo tipologie di indici o incrementando la velocità di ricerca di quelli esistenti, introducendo o ampliando meccanismi di cache di dati a supporto dei lavori di elaborazione e rendendo disponibili le cosiddette "colonne virtuali" automaticamente calcolate al momento del bisogno in base ad una funzione deterministica.

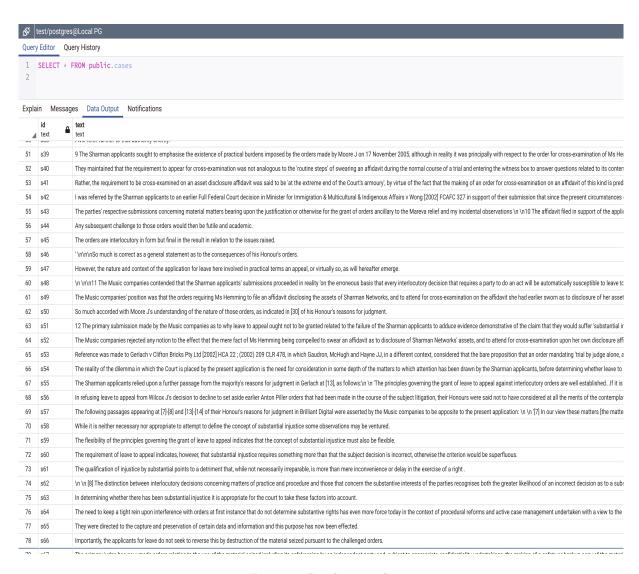


Figure 4: Risultato xml.

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Il caricamento del file CSV è stato abbastanza agevole anche grazie all'interfaccia grafica che trasforma i settaggi in una query per l'import dei dati. Per quanto riguarda l'esecuzione delle query, il database si è dimostrato solido anche per il file x8.

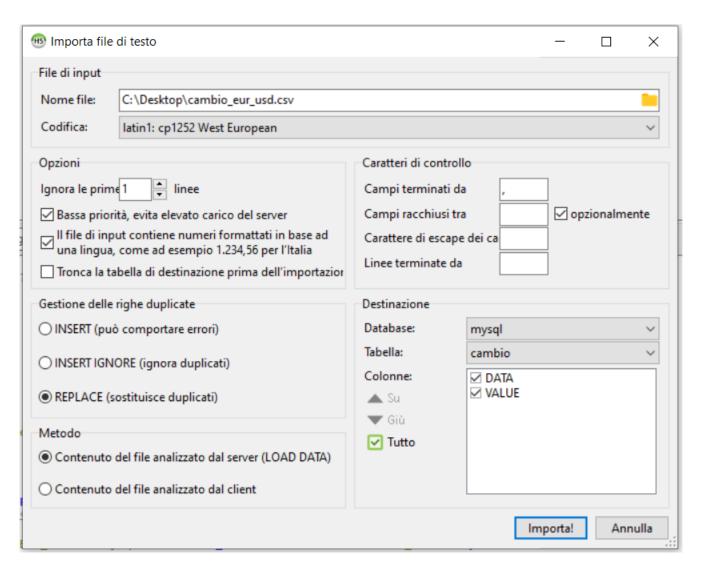


Figure 5: Il cliente HeidiSQL permette la conversione da impostazioni a query.

Dataset 2 - Nomi bambini francesi La particolarità del secondo file, oltre ad essere il più grande fra i datasets, è quello di essere in formato tsv. MariaDb in particolare non supporta nativamente questo formato - è stato necessario una conversione in CSV, alternativamente si possono essere prodotti terzi per ottenere la compatibilità come Withdata(Connettore TSV MariaDB).

Detto ciò, il caricamento e l'esecuzione delle query è risultata non immediata, anche date le dimensioni dei datasets(620k righe, 2M righe e 5M righe), mante-

nendo comunque proporzioni di tempistiche minori all'aumentare del dataset (se il dataset veniva quadruplicato, i tempi si raddoppiavano/triplicavano al più).

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Per questo file strutturato(CSV) i tempi sono simili al dataset precedente nonostante questo abbia meno della metà di ennuple(270k) - ciò è dovuto al fatto che in questo dataset si hanno ben 11 colonne fitte d'informazioni. E' stata necessaria qualche operazione preliminare di pulizia.

Dataset 4 - Album di foto stock Anche in questo caso MariaDB è stato efficiente, sempre grazie all'interfaccia utente è stato possibile caricare facilmente le immagini (formato longblob, ossia le informazioni delle immagini vengono salvate come informazioni binarie) tramite il costrutto %filecontent% - per 5000 foto sono stati impiegati circa 6 minuti.

Per avere prestazioni migliori, è possibile caricare le foto in storage cloud(ad esempio S3 di AWS) e poi dare a MariaDB solamente i riferimenti(Integrazione MariaDB e S3).

Dataset 5 - Recensioni IMDB Questo dataset non strutturato contiene 100k file .txt con recensioni cinematografiche. MariaDB permette il caricamento di file blob o longtext ma il caricamento è risultato molto prolisso(1 ora e 40 minuti) e non esente da problematiche, sopratutto legate a formati e codifiche.

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari Casi giudiziari - MariaDB non ha il tipo XML (PostgreSQL o Microsoft SQL Server lo supportano), quindi abbiamo caricato con l'opzione apposita i vari xml riconoscendoli in base ai tag. E' stato leggermente macchinoso ma comunque fattibile. In alternativa, una modalità più veloce è caricare ogni riassunto come un LONGBLOB, il caricamento risulta più veloce ma si perde il senso dell'xml.

4.3 NoSQL

4.3.1 MongoDB

MongoDB(da "huMONGOus", enorme) è un database distribuito di tipo NoSQL orientato ai documenti, quindi non relazionale. MongoDB si allontana dalla struttura tradizionale basata su tabelle dei database relazionali in favore di documenti flessibili, simili a JSON, rendendo l'integrazione di dati di alcuni tipi

Review
Robert DeNiro plays the most unbelievably intelligent illiterate of all time. This mo...
My boyfriend and I went to watch The Guardian.At first I didn't want to watch it, b...
This is a pale imitation of 'Officer and a Gentleman.' There is NO chemistry betwee...
If you like adult comedy cartoons, like South Park, then this is nearly a similar form...
William Boyd and Louis Wolheim are the "Two Arabian Knights" referred to in the t...
I saw the capsule comment said "great acting." In my opinion, these are two great ...
It seems ever since 1982, about every two or three years we get a movie that claims...
My yardstick for measuring a movie's watch-ability is if I get squirmy. If I start shift...
Bromwell High is nothing short of brilliant. Expertly scripted and perfectly delivere...
Not very many movies come to my mind that covered as much geography as this ...
"All the world's a stage and its people actors in it"--or something like that. Who th...

Figure 6: Recensioni cinematografiche.

di applicazioni più facile e veloce. Query ad hoc, indicizzazione e aggregazione in tempo reale forniscono potenti modi per accedere e analizzare i dati. Inoltre l'alta disponibilità, l'alta scalabilità orizzontale e la distribuzione geografica sono integrati e facili da usare.

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Superate le iniziali difficoltà, dovute ovviamente all'apprendimento di un linguaggio completamente nuovo, ovvero MongoDB Query Language(MQL), è stato subito molto intuitivo e soddisfacente utilizzare le funzionalità messea disposizione. Sono state utilizzate in cooperazione la shell classica di MongoDB e il tools management MongoCompass. Quest'ultimo utilizzato più per la gestione del db e delle collezione che per le query. L'import del csv è stato fatto con un tool appositamente installato(che consente di fare anche molte altre cose, come caricamento di immagini o altri files): mongotools.

```
mongoimport --type csv -d progetto2 -c change --headerline --drop eur_usd_change.csv
```

Import molto veloce, ordine di pochi millisecondi. Per le query si è invece deciso(al contrario degli altri due datasets con query) di modificare direttamente la collezione iniziale, per fare ulteriori test sui comandi principali.

Dataset 2 - Nomi bambini francesi L'import del tsv è supportato allo stesso modo del csv, specificando ovviamente il tipo corretto.

```
mongoimport --type tsv -d progetto2 -c france --headerline --drop france_newborns.tsv
```

Le query sono state create per la sola visualizzazione, non è stata modificata la collezione originale importata(a parte per i valori nulli). Sono state create due collezioni d'appoggio france2 e france3 per effettuarne poi il join con il comando "\$lookup".

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Anche in questo caso le query sono state create per la sola visualizzazione.

```
db.crimes.aggregate([
        { $group: { _id: "$neighborhood", numberOfCrimesSameNeighborhood: { $sum: 1 }}}]);
db.crimes.aggregate([
        { $group: { _id: { neighborhood: "$neighborhood", date: "$date",
        crime: "$crime" } }}
        { $set: { numberOfCrimes: 1 }}
        { $project: { neighborhood: "$_id.neighborhood", date: "$_id.date",
        crime: "$_id.crime", numberOfCrimes: "$numberOfCrimes" }},
        { $group: { _id: { neighborhood: "$neighborhood", date: "$date" }, numberOfCrimes:
        { $sum: "$numberOfCrimes" }, crimes: { $push: "$crime" }}},
        { $project: { neighborhood: "$_id.neighborhood", date: "$_id.date", numberOfCrimes:
        "$numberOfCrimes", crimes: "$crimes" }},
        { $sort: { "numberOfCrimes": -1 }},
        { $group: { _id: "$neighborhood", sameDay: { $first: "$numberOfCrimes" }, crimes:
        { $first: "$crimes" }, date: { $first: "$date" } }},
        { $sort: { "sameDay": -1 }}],
        { "allowDiskUse" : true });
```

Dataset 4 - Album di foto stock Per le immagini ci sono stati non pochi problemi dato che nè Compass(come detto in precedenza) nè la shell stessa di MongoDB, tramite il comando "mongoimport" utilizzato per il caricamento dei tre datasets strutturati, prevedono l'inserimento.

Una possibile soluzione, come visto per PostgreSQL, è la conversione dell'immagine in formato base64 e il relativo import tramite file json o csv.

Visti i precedenti problemi gli sviluppatori di MongoDB hanno introdotto nel passato recente uno strumento molto potente di gestione dei file: mongofiles.

Dataset 5 - Recensioni IMDB Per quanto riguarda invece MongoDB, il tools management utilizzato ovvero MongoDB Compass permette solo l'inserimento di file in formato json o csv. È stato quindi molto vantaggioso per i file xml e txt effettuare una conversione in uno dei due formati csv/json. A quel punto l'inserimento è risultato intuitivo e davvero molto efficiente, ma comunque macchinoso vista la grande quantità di operazioni di manipolazione da compiere.

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari Stesse considerazioni del dataset precedente.

Visti i precedenti problemi gli sviluppatori di MongoDB hanno introdotto nel passato recente uno strumento molto potente di gestione dei file: mongofiles.

Dopo aver installato mongo tools, per inserire un file(o una lista di files) di qualsiasi tipo all'interno del db scelto(in questo caso "images") basta utilizzare l'apposito comando put:

mongofiles -d=images put 000000000785.jpg

Sperimentazione I caricamenti sono all'ordine di pochi millisecondi. I files sono immagazzinati in una struttura speciale chiamata GridFS. Invece di archiviare un file in un singolo documento, GridFS divide il file in blocchi e memorizza ogni blocco come un documento separato. Quando si interroga GridFS per un file, il driver riassembla i blocchi secondo la necessità. Inoltre usa due collezioni per archiviare i file, una archivia i blocchi di file e l'altra i metadati. La prima immagine rappresenta il modo in cui MongoDB archivia i blocchi, la seconda i files interi.

4.3.2 Neo4i

Neo4j è un database a grafo open source. Ovviamente, tutte le operazioni sono massimizzate per strutture a grafi come file XML, filesystem e reti, che possono essere rappresentate come grafi. L'esplorazione di queste strutture risulta in genere più veloce rispetto a un database a tabelle perché la ricerca di nodi in

relazione con un certo nodo è un'operazione primitiva e non richiede più operazioni, su tabelle diverse.

Ogni nodo contiene l'indice delle relazioni entranti e uscenti da esso, quindi la velocità di attraversamento del grafo non risente delle dimensioni complessive ma solo della densità dei nodi attraversati.

Più il grafo è connesso, migliori sono le prestazioni. Ha un linguaggio di query tutto suo e consente le operazioni di tipo ACID.

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Caricamento del file csv efficiente. Il linguaggio CQL(Cypher Query Language) dopo iniziali difficoltà risulta facile da utilizzare. Di seguito una delle query usate, in dettaglio quella per estrarre la media del valore cambio euro-dollaro negli anni dispari.

```
LOAD CSV FROM

'file:///cambio\_eur\_usd.csv' AS row

WITH

split (row[0], '-') AS data, toFloat(row[1]) AS valore

WHERE

toInteger(data[0])%2=1

RETURN

(sum(valore))/(count(valore));
```

Dataset 2 - Nomi bambini francesi Caricamento abbastanza efficiente (supporta file TSV). Destabilizzante il fatto di non poter usare le viste, ma c'è da sottolineare che questo è un prodotto pensato principalmente per dataset a grafo.

```
LOAD TSV FROM 'file:///france_names.csv' AS row WITH row[1] as name, row[2] as year,row[3] as num RETURN distinct name, toInteger(num) as n ORDER BY n desc;
```

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Stesse considerazioni per il dataset precedente.

Dataset 4 - Album di foto stock Per questo dataset, anche cercando online, viene consigliato, come uno dei pochi 'anti-use-cases' di questo database di non aggiungere tanti nodi di contenuto multimediale, ma piuttosto di caricare le foto in formato binario in ambiente cloud(AWS S3 o GCP) e poi creare un nodo che avesse il riferimento(url, ma anche metadati come dimensioni, qualità, codifica). In questo ambito le relazioni possono essere usate per esprimere concetti come commenti, permessi, proprietari di immagine ed azioni di tagging.

Dataset 5 - Recensioni IMDB Neo4j ha un caricamento molto più veloce rispetto a MariaDB ma comunque è stato necessario convertire i vari file .txt in csv tramite uno script Python altrimenti non è possibile(da sottolineare che Neo4j è pensato per grafi). Di seguito lo script Python usato.

```
import os
with open('reviews.csv', mode='a', encoding="utf8") as file_primary:
    for file in os.listdir('C:/Users/Jomin/Desktop/aclImdb'):
        with open('C:/Users/Jomin/Desktop/aclImdb/' + file, encoding="utf8") as f:
        data = f.read()
        file_primary.write(data +';\n')
```

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari Per questo database, questo è il dataset più interessante proprio perchè un file XML, può esser interpretato come un grafo. I caricamenti sono stati semplici, anche grazie alla libreria apoc(https://neo4j.com/developer/neo4j-apoc/). Nell'esempio sotto riportato si può pensare di avere un nodo per ogni caso e un nodo per ogni riassunto e collegarli per id corrispondente, per ampliare il grafo si possono anche introdurre giudici o stati così da collegarli ai casi in cui sono coinvolti. C'è da sottolineare che più i nodi sono collegati, meglio funziona lo strumento, ma che esagerando con i nodi, almeno in ambiente di test(quindi con un pc non da produzione) si rischiano rallentamenti notevoli, principalmente sulla visualizzazione del grafo che appare confusionaria, anche se c'è da dire che le query funzionano molto bene dato che navigano sulle varie relazioni

4.4 NewSQL

4.4.1 TiDB

TiDB("Ti" sta per Titanium) è un database NewSQL open source e distribuito che supporta i carichi di lavoro Hybrid Transactional and Analytical Processing (HTAP). È compatibile con MySQL(supporta quindi il linguaggio SQL) e offre scalabilità orizzontale, forte consistenza e alta disponibilità. Progettato per il cloud, TiDB offre affidabilità e sicurezza sulla piattaforma cloud. Inoltre scala in modo elastico per soddisfare i requisiti dei carichi di lavoro in continua evoluzione. Anche l'integrazione con Kubernetes è un punto a favore, TiDB Operator aiuta a gestirla e automatizza le attività operative.

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Appoggiandosi su MySQL, è stata utilizzata la sintassi comune ai linguaggi SQL. Naturalmente si differenzia però dai normali SQL per la velocità d'esecuzione delle query, ma un pò meno per la velocità d'import dato che è stato effettuato direttamente da file locali al filesystem. Tempi di import e esecuzione query risultano comunque coerenti con quanto detto.

Dataset 2 - Nomi bambini francesi L'import del file in formato tsv non ha avuto particolari problemi. Ricalcando il punto espresso per il dataset precedente, si noti che il load del file x8 ha impiegato circa 54 secondi contro l'esecuzione delle query di circa 5 secondi

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Stesse considerazioni fatte in precedenza.

Dataset 4 - Album di foto stock Prima dei caricamenti il cluster deve essere collegato aggiungendo al comando "-local-infile=1" per supportare il caricamento locale.

Supponendo sempre di avere il dataset in locale, dato che TiDB si poggia su mySQL, similmente a PostgreSQL si può creare una tabella che contiene un id e un campo di tipo BLOB. Quest'ultimo è infatti il tipo di dati standard nei

```
database. NB: l'utente usato per connettersi al cluster deve avere i diritti sui file.
```

CREATE TABLE images

```
id int,
  image blob
);

INSERT INTO images(id, image) VALUES(0, '/home/omar/Scrivania/Big Data/Secondo Progetto/Data
stock_album/0000000000285.jpg');
```

Si caricano poi le immagini che avranno formato binario. Ogni caricamento ha tempo di circa 0,20 secondi.

Dataset 5 - Recensioni IMDB Allo stesso modo l'inserimento dei file testuali segue i comandi mySQL come "LOAD DATA".

```
CREATE TABLE reviews
(
   id int,
   review varchar(500)
);

LOAD DATA LOCAL INFILE '/home/omar/Scrivania/Big Data/Secondo Progetto/Datasets/
movie_reviews/0_2.txt'
INTO TABLE reviews;
```

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari Come prima si crea la tabella che conterrà i dati e si popola con l'apposito comando mySQL "LOAD XML".

```
CREATE TABLE cases
(
   id varchar(10),
   testo text
);

LOAD XML LOCAL INFILE '/home/omar/Scrivania/Big Data/Secondo Progetto/Datasets/
```

```
case_summary/06_1.xml'
INTO TABLE cases;
ROWS IDENTIFIED BY '<sentences>';
```

In generale ha tempi simili a PostgreSQL dato che gli import vengono eseguiti da locale.

4.4.2 Singlestore

Singlestore è un database SQL relazionale e distribuito, usato sopratutto per la sua velocità a livello di dati, transazioni e query.

Permette lo storage di dati relazionali ma anche JSON, timeseries e grafi - inoltre tramite vari connettori permette anche l'uso di altri formati come ad esempio XML. A livello di cloud si appoggia su AWS, Azure o Google Cloud Platform, mentre per i dati sorgenti essi possono essere passati da un computer locale, da cloud o da pipeline ETL.

Ha un'interfaccia grafica intuitiva e di facile utilizzo. Nel nostro caso abbiamo usato delle macchine con le seguenti specifiche:

Sperimentazione

Dataset 1 - Cambio Euro/Dollaro Caricamenti ed esecuzioni di query quasi istantanee. L'elevata potenza di calcolo si nota facilmente. I dati possono essere importati da locale, da cloud(GCP, AWS, Azure), tramite pipeline ETL, file SQL ed altri.

Dataset 2 - Nomi bambini francesi Anche qui, prestazioni elevate. File TSV supportato.

Dataset 3 - Crimini commessi ad Atlanta Stesse considerazioni per il dataset precedente. Il supporto di SQL ha facilitato molto l'esecuzione delle varie query.

Dataset 4 - Album di foto stock Sono state caricate le foto su Azure e poi salvati i riferimenti. Prestazioni sempre altissime.

Dataset 5 - Recensioni IMDB Anche in questo caso, ottime performance.

Dataset 6 - Riassunti di casi giudiziari I file XML possono essere caricati semplicemente come testo, oppure tramite connettori appositi possono essere salvati con la struttura predefinita. Anche qui i tempi di caricamenti sono stati ideali.

4.5 Risultati Query

Per i tre dataset strutturati, abbiamo effettuato delle query, talvolta stressanti, per poterne misurare le prestazioni, come tempo impiegato.

Generalmente, i NewSQL si sono comportati benissimo in ogni caso, i NoSQL hanno dato ottimi risultati ma inferiori ai NewSQL. I database SQL hanno dato buone prestazioni per dimensioni piccole dei dataset ma al crescere dei dati, le prestazioni calano notevolmente.

Di seguito un esempio di query per singolo dataset e i risultati.

Dai tempi si può notare come gli SQL abbiano nella scalabilità il loro punto debole. I NoSQL si sono comportati molto bene, come i NewSQL che però si appoggiano a strutture cloud e avevano una potenza di calcolo superiore.

```
LOAD DATA LOCAL INFILE 'C:\\Users\\Jomin\\Desktop\\atlanta_crimes.csv'
REPLACE INTO TABLE `mysql`.`ac`;

CREATE VIEW cnd AS
SELECT ac.crime, ac.neighborhood, ac.date FROM ac;

CREATE VIEW number_crime_same_day as
SELECT COUNT(distinct cnd.crime) AS same_day,
GROUP_CONCAT(cnd.crime), cnd.neighborhood, cnd.date
FROM cnd
GROUP BY cnd.date, cnd.neighborhood
ORDER BY same_day DESC;

CREATE VIEW neigh_crimes as
SELECT count(ac.crime) as count_crime, ac.neighborhood
FROM ac
GROUP BY ac.neighborhood;

SELECT *
FROM neigh_crimes a, number_crime_same_day b
```

WHERE a.neighborhood = b.neighborhood
AND a.neighborhood <> ''
GROUP BY a.neighborhood
ORDER BY a.count_crime DESC, b.same_day DESC;

Database	Dataset 1(x4, x8)	Dataset 2(x4, x8)	Dataset 3(x4, x8)
MariaDB	0,13 s - 0,57 s - 0,77 s	10,3 s - 26,2 s - 64 s	13 s - 29 s - 69 s
PostgreSQL	0,632 s - $0,78 s$ - $1,39 s$	3 s - 7,5 s - 14,9 s	6 s - 18 s - 30 s
Neo4j	0,041 s - 0,115 s - 0,2 s	22 s - 23 s - 24,5 s	15 s - 20 s - 21 s
MongoDB	0.74 s - $2.5 s$ - $4.5 s$	5,7 s - 27,2 s - 65,2 s	5,1 s - 25,8 s - 50,1 s
Singlestore	0.13 s - 0.125 sec - 0.18 s	0.7 s - $2 s$ - $2.4 s$	2 s - 3,1 s - 3,5 s
TiDB	2,1 s - 2,69 s - 3,52 s	18,2 s - 27,6 s - 59,3 s	26,9 s - 71,4 s - 155 s

⁻ Tempi d'esecuzione delle query in secondi, per i 3 dataset strutturati, per ogni database, per file originale, x4 e x8.

Select File

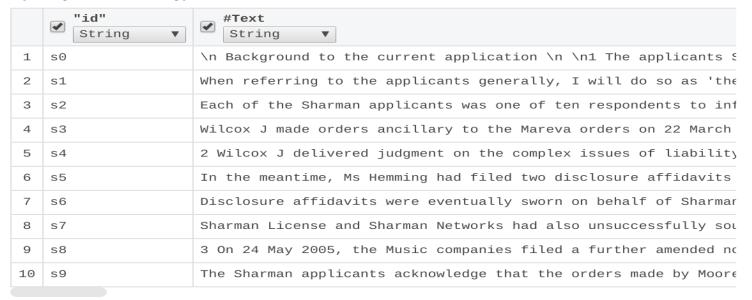


Options

Select delimiter COMMA ▼

- ✓ Ignore empty strings
- Stop on errors

Specify Fields and Types



CANCEL

Figure 7: Conversione degli XML.

```
chunkSize: 261120
files_id: ObjectId("60dedfaeae387d25ac1d53c4")
                                                     uploadDate: 2021-07-02T09:43:10.841+00:00
                                                     length: 155667
data: Binary('/9j/4AAQSkZJRgABAQEBLAEsAAD/2wBDAAMC
                                                     md5: "03f275eb54a74fbe39263aa0adafdd0a"
                                                     filename: "000000000632.jpg"
_id: ObjectId("60dedfb6ae387d25baf1f0bd")
files_id: ObjectId("60dedfb6ae387d25baf1f0bc")
                                                     _id: ObjectId("60dedfb6ae387d25baf1f0bc")
                                                     chunkSize: 261120
data: Binary('/9j/4AAQSkZJRgABAQEASABIAAD/4gxYSUND
                                                     uploadDate: 2021-07-02T09:43:18.485+00:00
                                                     length: 176410
                                                     md5: "cc92903689360505929b2e2af7972651"
_id: ObjectId("60dedfbeae387d25c9480bfb")
                                                     filename: "000000000776.jpg"
files_id: ObjectId("60dedfbeae387d25c9480bfa")
data: Binary('/9j/4AAQSkZJRgABAQEASABIAAD//gAMQXBw
```

_id: ObjectId("60dedfaeae387d25ac1d53c4")

_id: ObjectId("60dedfbeae387d25c9480bfa")

uploadDate: 2021-07-02T09:43:26.095+00:00

md5: "499f3a154b1c7d7019e15db5373c7a48"

filename: "000000000785.jpg"

chunkSize: 261120

length: 133674

_id: ObjectId("60dedfaeae387d25ac1d53c5")

Figure 8: Caricamento immagini.

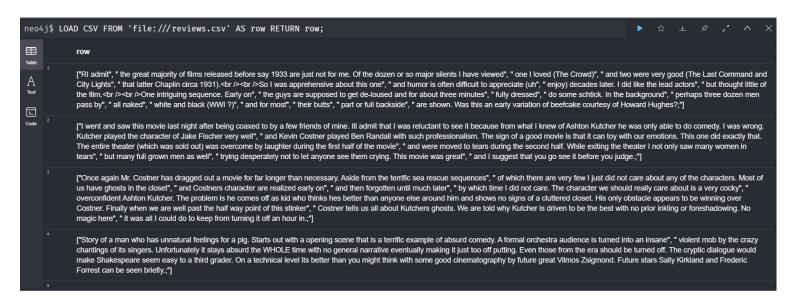


Figure 9: Recensioni nel database.



Figure 10: Esempio relationship caso-riassunto.

```
SELECT a.name name_a, b.name name_b, a.occorrenze occorrenze_a, b.occorrenze occorrenze_b FROM nomi_occorrenze a, nomi_occorrenze b WHERE a.name LIKE CONCAT('%', b.name, '%')
      -> AND b.occorrenze > 20000
-> AND a.occorrenze > 20000
-> AND a.name <> b.name;
                                                                                   occorrenze_a | occorrenze_b |
name a
                                              I name b
MARIE-NOËLLE
MARIE-NOËLLE
MARIE-NOËLLE
JONATHAN
JOSEPHINE
LUCETTE
PASCALE
                                                                                                                                        51758
2261978
28216
106745
374753
65021
                                                  NOËL
MARIE
NOËLLE
                                                                                                       21225
21225
21225
                                                                                                    104895
90170
69951
                                                  NATHAN
JOSEPH
                                                 JOSEPH
LUC
PASCAL
ANGE
LILIAN
EMILIE
EMILIEN
MARIE
JOSÉ
NOËL
                                                                                                                                           307980
20166
25987
                                                                                                     102649
ANGELIQUE
LILIANE
                                                                                                    76589
112069
EMILIENNE
EMILIENNE
MARIE-JOSÉ
MARIE-JOSÉ
NOËLLE
                                                                                                      45388
45388
34756
                                                                                                                                            192098
                                                                                                                                         23802
2261978
58733
51758
1919282
                                                                                                       34756
28216
90329
JEAN-MARC
JEAN-MARC
                                                  JEAN
                                                  MARC
YVON
ROLAND
                                                                                                                                           237339
40554
132441
                                                                                                       90329
YVONNE
ROLANDE
                                                                                                    257076
39953
                                                                                                                                         1919282
376050
237339
JEAN-CHRISTOPHE
JEAN-CHRISTOPHE
                                                  JEAN
                                                                                                       31884
                                                                                                    31884
31884
467535
172541
172541
48592
                                                  CHRISTOPHE
MARC
MARCEL
JEAN-CLAUDE
JEAN-CLAUDE
JEAN-CLAUDE
ANDRÉA
                                                  JEAN
                                                                                                                                         1919282
31457
468462
                                                  AUDE
CLAUDE
ANDRÉ
                                                                                                                                        712594
365279
2261978
175916
MARIE-THÉRÈSE
MARIE-THÉRÈSE
MARIE-CLAUDE
MARIE-CLAUDE
MARIE-CLAUDE
                                                                                                    288539
88574
88574
                                                  ANNE
MARIE
THÉRÈSE
                                                                                                    88574
57345
57345
56337
56337
55155
320278
213450
213450
74133
                                                  MARIE
AUDE
                                                                                                                                         2261978
31457
                                                  CLAUDE
LÉON
LÉO
ALI
                                                                                                                                            468462
LÉONIE
LÉONIE
CORALIE
                                                                                                                                           117972
93526
25293
                                                                                                                                           60085
413525
46300
25293
712594
106677
                                                 MARTIN
PAUL
MARTINE
PAULETTE
PAULETTE
                                                  PAULE
MAGALI
ANDRÉE
VALENTINE
                                                                                                    74133
215643
46544
                                                  ALI
ANDRÉ
                                                  VALENTIN
                                                  MANUEL
EMMA
FRANÇOIS
LIAM
MARIE
ANNE
EMMANUEL
EMMANUEL
                                                                                                     135255
135255
                                                                                                                                            36385
150593
FRANÇOISE
WILLIAM
ANNE-MARIE
ANNE-MARIE
                                                                                                     401561
                                                                                                                                            398669
                                                                                                                                         27531
2261978
365279
                                                                                                       74774
                                                                                                       99860
                                                                                                        99860
```

Figure 11: Risultato.

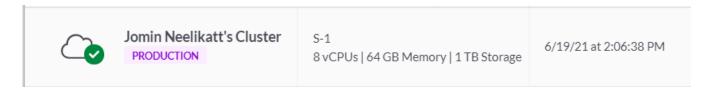


Figure 12: Specifiche cluster Singlestore.

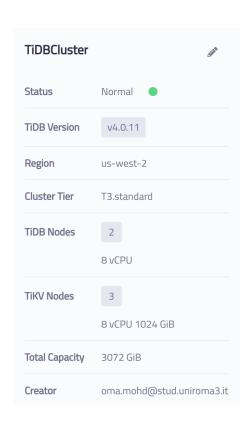


Figure 13: Specifiche cluster TiDB.

5 Considerazioni sui Database

5.1 MariaDB

Il prodotto è validissimo, anche grazie ad un'interfaccia utente semplice, intuitiva e completa; stesso discorso vale per gestioni e configurazioni.

Come prestazioni, si conferma un buon prodotto, è ovvio che per grandi moli di dati, i tempi inizino a salire - gli SQL sono nati in un periodo in cui il concetto di Big Data era ancora impensabile.

Sono moltissimi le tipologie di dati supportate - anche a grazie a tantissimi connettori disponibili. Essendo un SQL non c'è la necessità di imparare nuovi linguaggi(l'SQL è universalmente conosciuto sia in ambito lavorativo che accademico). Essendo open-source ha una vastissima community(in parte anche eredità dal 'padre' MySQL) e di conseguenza, ogni problema che abbiamo riscontrato è stato facilmente risolto tramite qualche ricerca online.

5.2 PostgreSQL

PostgreSQL fa quello che ci si aspetta da uno dei database relazionali SQL più utilizzati da molti anni ed in tutto il mondo. Non per niente è uno dei pochi db insegnati in ambito accademico. Come per MariaDB essendo un SQL non c'è stata la necessità di imparare nuovi linguaggi(l'SQL è universalmente conosciuto sia in ambito lavorativo che accademico).

L'interfaccia che offre pgadmin è intuitiva ed efficacie, permette di effettuare molte operazioni scrivendo poco codice. Il query tool fa il suo dovere egregiamente permettendo anche la visualizzazione in tempo reale dei risultati intermedi e finali e dei tempi di esecuzione. Qualche problema è stato riscontrato nell'inserimento multiplo di file diversi dai soliti csv, tsv. Problemi risolti comunque con manipolazione dei dati.

5.3 Neo4j

Il prodotto è suggerito maggiormente a chi deve usare dati che possono essere strutturati come un grafo. Ma anche nei nostri esperimenti su altri tipi di dati, si è comportato egregiamente.

La gestione dei dati è agevole, come la creazione di nodi e relazioni.

Possiede molti connettori e plugins per poter integrare moltissimi tipi di dati. Essendo un NoSQL è molto efficiente anche su grandi moli di dati, risolvendo il problema di scalabilità implicito negli SQL.

5.4 MongoDB

MongoDB rappresenta una valida alternativa a classici strumenti SQL. Presenta lo scoglio iniziale di capire e utilizzare un nuovo linguaggio(MQL) con tutti i suoi operatori e comandi, e di capire quando e in che modo utilizzarli e combinarli efficientemente. Una volta superato però si inizia a conoscere un database veramente molto valido che offre strumenti per risolvere ogni problema in questo tipo di contesto. Saltano subito all'occhio la sua velocità di esecuzione(utilizza l'indicizzazione) e la facilità di import e gestione di diverse tipologie di dati. Anche MongoCompass da una mano notevole sotto questo punto di vista.

5.5 Singlestore

Singlestore è un prodotto incredibile. Prestazioni elevate, solidità, intuitività nell'interfaccia, compatibilità con tantissimi ambienti sono solo alcune delle sue svariate potenzialità. Sono presenti varie tipologie di macchine in base alle esigenze(noi ne abbiamo scelta una altamente performante). Supporta il linguaggio SQL ed ha un'assistenza da parte del team molto attenta (appena l'abbiamo installato, ci hanno contattato dal team di sviluppo per chiederci informazioni e se avessimo necessità d'aiuto).

5.6 TiDB

Infine TiDB rappresenta forse proprio lo spirito di un database NewSQL, unire la facilità e la popolarità del linguaggio SQL con l'efficienza e la velocità di un database NoSQL. Grazie anche e soprattutto all'utilizzo di cluster su cloud o in locale. I tempi, a prima vista non eccellenti, sono dovuti all'import dei file dal filesystem locale. Infatti considerando solo esecuzione di query risulta essere uno dei migliori db testati. Come Singlestore ha un'assistenza da parte del team di sviluppo molto attenta.

6 Considerazioni Finali

Dopo aver letto la parte teorica delle tre filosofie (SQL, NoSQL, NewSQL) sembrava abbastanza evidente che i database NewSQL fossero decisamente migliori per prestazioni e scalabilità - proprietà che nell'era dei Big Data sono dei must. Anche visionando i tempi delle query nella tabella precedente, l'esito sembrava abbastanza scontato, invecesecondo noi **non esiste una soluzione generalmente migliore**. E' sì vero che, ad esempio Singlestore ha avuto prestazioni nettamente migliori, ma c'è anche da dire che Maria DB e PostgreSQL sono stati eseguiti in locale mentre Singlestore in ambiente cloud con 1 terabyte di memoria, 8 CPU e 64G di RAM, con un costo di quasi 3 dollari all'ora.

Un altro dettaglio è che i NoSQL non hanno linguaggio standard anche se ci sono proposte(UnQL), ciò implica una curva d'apprendimento iniziale più alta rispetto all'SQL che viene spesso insegnato anche durante gli studi.

La scelta su una tipologia di database **deve dipendere** dalle proprie esigenze di progetto. Dovrebbero essere considerati tanti aspetti, come ad esempio quali, quanti e che gestione dei dati è necessaria(OLTP, IoT, analisi temporali, BI, esigenze particolari), necessità d'uso SQL/proprietà ACID contrapposta a gestione di dati non strutturati(senza dimenticare consistenza, persistenza e disponibilità), architettura (single server, cluster, sharding, replicazione). Quindi, dopo le varie considerazioni si possono considerare i vari database - in questo senso, il mercato offre una vastissima scelta.

La scelta non risulta banale ma ed essenziale per un progetto proprio per non incorrere in problemi futuri a progetto iniziato.

In conclusione, ci riteniamo soddisfatti delle riflessioni maturate e degli obiettivi raggiunti, il progetto ha dato i suoi frutti sia in una consapevolezza maggiore sulle potenzialità di tipologia di database e singoli database ma anche per quanto riguarda una conoscenza generale in ambito big data.