Università degli Studi di Torino

Dipartimento di informatica



Tesi di Laurea Magistrale in Informatica

Progetto Velocity

Relatore:	C	and	did	ato)
1 CTG OCT C.	\sim	· COLLY	$_{n}$	·······	_

Petrone Giovanna

Dentis Lorenzo

Matricola 914833

Prima di procedere con la trattazione, vorrei ringraziare tutte le persone senza le quali non sarei mai arrivato qui.

Uno speciale ringraziamento ai professori che trasmettendo passione hanno alimentato il mio interesse nella loro materia. In particolare ringrazio la Professoressa Giovanna Petrone, sia per il suo ruolo di docente che per il suo ruolo di relatrice. Un ultimo ringraziamento al manager didattico Paola Gatti, Grazie a tutti, senza di voi non ce l'avrei mai fatta.

Dichiaro di essere responsabile del contenuto dell'elaborato che presento al fine del conseguimento del titolo, di non avere plagiato in tutto o in parte il lavoro prodotto da altri e di aver citato le fonti originali in modo congruente alle normative vigenti in materia di plagio e di diritto d'autore. Sono inoltre consapevole che nel caso la mia dichiarazione risultasse mendace, potrei incorrere nelle sanzioni previste dalla legge e la mia ammissione alla prova finale potrebbe essere negata.

Abstract

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. Nam arcu libero, nonummy eget, consectetuer id, vulputate a, magna. Donec vehicula augue eu neque. Pellentesque habitant morbi tristique senectus et netus et malesuada fames ac turpis egestas. Mauris ut leo. Cras viverra metus rhoncus sem. Nulla et lectus vestibulum urna fringilla ultrices. Phasellus eu tellus sit amet tortor gravida placerat. Integer sapien est, iaculis in, pretium quis, viverra ac, nunc. Praesent eget sem vel leo ultrices bibendum. Aenean faucibus. Morbi dolor nulla, malesuada eu, pulvinar at, mollis ac, nulla. Curabitur auctor semper nulla. Donec varius orci eget risus. Duis nibh mi, congue eu, accumsan eleifend, sagittis quis, diam. Duis eget orci sit amet orci dignissim rutrum.

Nam dui ligula, fringilla a, euismod sodales, sollicitudin vel, wisi. Morbi auctor lorem non justo. Nam lacus libero, pretium at, lobortis vitae, ultricies et, tellus. Donec aliquet, tortor sed accumsan bibendum, erat ligula aliquet magna, vitae ornare odio metus a mi. Morbi ac orci et nisl hendrerit mollis. Suspendisse ut massa. Cras nec ante. Pellentesque a nulla. Cum sociis natoque penatibus et magnis dis parturient montes, nascetur ridiculus mus. Aliquam tincidunt urna. Nulla ullamcorper vestibulum turpis. Pellentesque cursus luctus mauris.

Nulla malesuada porttitor diam. Donec felis erat, congue non, volutpat at, tincidunt tristique, libero. Vivamus viverra fermentum felis. Donec nonummy pellentesque ante. Phasellus adipiscing semper elit. Proin fermentum massa ac quam. Sed diam turpis, molestie vitae, placerat a, molestie nec, leo. Maecenas lacinia. Nam ipsum ligula, eleifend at, accumsan nec, suscipit a, ipsum. Morbi blandit ligula feugiat magna. Nunc eleifend consequat lorem. Sed lacinia nulla vitae enim. Pellentesque tincidunt purus vel magna. Integer non enim. Praesent euismod nunc eu purus. Donec bibendum quam in tellus. Nullam cursus pulvinar lectus. Donec et mi. Nam vulputate metus eu enim. Vestibulum pellentesque felis eu massa.

Quisque ullamcorper placerat ipsum. Cras nibh. Morbi vel justo vitae lacus tincidunt ultrices. Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. In hac habitasse platea dictumst. Integer tempus convallis augue. Etiam facilisis. Nunc elementum fermentum wisi. Aenean placerat. Ut imperdiet, enim sed gravida sollicitudin, felis odio placerat quam, ac pulvinar elit purus eget enim. Nunc vitae tortor. Proin tempus nibh sit amet nisl. Vivamus quis tortor vitae risus porta vehicula.

Indice

1	\mathbf{Arc}	hitettur	a del si	\mathbf{stema}										5
	1.1	Sistemi	coinvolti	i										E
	1.2	Track a	nd Trace	legacy .										6
	1.3	Progetto	o Velocit	y		 •			•					6
				a della co										
		1.3.2	Compone	enti		 •			•					7
				Kafka St										
		1		MicroBa										
		1		Event E										
2	Tec	nologie 1	utilizza	te										11
	2.1	Apache	Kafka .											11
		2.1.3	streams											13
		2.1.4	Connecte	or		 •			•					14
	2.2	Debeziu	m											14
	2.3	Apache	Flink .			 •			•					14
		2.3.1	Statefull	processir	ıg									15
		2.3.2 V	Windowi	ng		 •			•					16
				ıster										
				Task Slo										
Вi	hliog	rafia												10

Capitolo 1

Architettura del sistema

Il *Progetto Velocity* è un sistema di Track&Trace il cui scopo è il monitoraggio in near real time della logistica. Al momento il sistema monolitico legacy gestisce tutto, il nuovo sistema (Velocity) lo soppianterà gradualmente, seguendo un approcio Brownfield. In questo momento si stanno sviluppando i nuovi servizi e li si sta integrando con il vecchio sistema.

1.1 Sistemi coinvolti

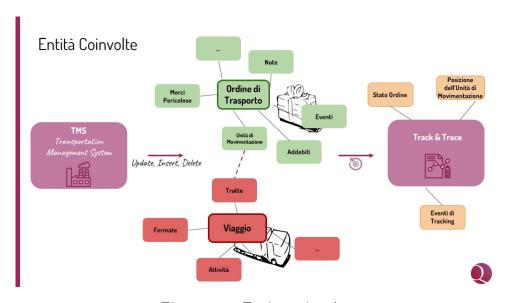


Figura 1.1: Entità coinvolte

La sorgente dei dati è il *Transport Management System (TMS)* un software esterno che effettua modifiche a diverse entità. <u>Le entità in questione sono raggruppabili</u> diversi domini, i cui 3 principali sono:

Queste entità che a livello p cosa sono

- Ritiro
- Ordine di trasporto (Spedizione)
- Viaggio

In figura 1.1 sono presentati due domini d'esempio, Viaggio e Ordine di Trasporto.

I vari domini non sono isolati l'uno dall'alto, bensì la modifica di una entità potrebbe implicare la modifica di un'altra entità. In figura 1.1 ad esempio modificando una unità di movimentazione verrebbe conseguentemente modificata una tratta.

Lo scopo del sistema di **T&T** è proprio quello di tenere traccia di tutti i cambiamenti subiti dalle varie entità (effettuati dal **TMS**). Ciò avviene tramite **Dbezium**2.2 che monitora i database del **TMS** generando eventi di dominio, che verranno poi processati da altri microservizi Il **T&T** si occupa anche di fornire ai clienti informazioni sullo stato e sulla storia di diversi oggetti, composti dalle entità. Ad esempio potrebbe essere fornito l'oggetto *Carico* che descrive lo spostamento di un mezzo e tutte le consegne effettuate, quindi costituito da *Tratta e Fermate* ma anche dalle informazioni riguardo alle merci che trasporta, cioè *Note, Unità di movimentazione*, etc ...

1.2 Track and Trace legacy

Sistema basato su Batch, a regolari intervalli di tempo il sistema va a vedere il nuovo stato delle entità ed aggiorna un suo database interno di oggetti composti.

1.3 Progetto Velocity

Sistema *Event Driven* basato su Kafka Streams. 1.3.2.1 Quando una entità cambia stato la modifica viene registrata su un Kafka Topic e successivamente gli eventi sui Topic vengono analizzati o filtrati tramite Kafka Stream. Possiamo distinguere 3 tipologie di Kafka Topic:

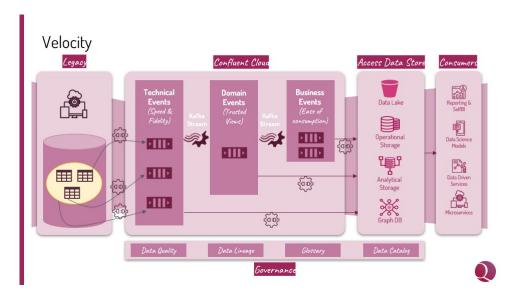


Figura 1.2: Tipologie di Kafka Topics

• Technical Events: Contengono gli eventi generati dal TMS, sono eventi molto simili a dei log di un database (essendo generati tramite Debezium sono sostanzialmente una collezione di operazioni SQL) e spesso sono ridondanti, è

re più info

infatti comune che il sistema effettui operazioni poco efficienti. Ad esempio qualora io avessi un ordine con una nota e la volessi modificare il TMS potrebbe svolgere la richiesta segnalando una operazione di DELETE ed una di INSERT piuttosto che effettuare una semplice UPDATE.

É presente un Topic di tipo *Technical Events* per ogni tabella del database originale (quindi un topic ogni dominio).

- Domain Events: Questi Topic contengono gli eventi filtrati dai *Technical Events* tramite i Kafka Streams, non sono più simili a dei log di un DB (già solo la loro struttura è JSON, non SQL) e rappresentano come è fatto un oggetto (ordine di trasporto, viaggio, ...). Tutti i potenziali eventi ridondanti sono stati filtrati dallo *Stream*, non vi è più quindi il problema degli eventi ridondanti.
- Business Events: Topic opzionali, contengono degli eventi strutturati come i consumatori si aspettano (Ease of consumption). Sono pensati per fornire una vista specifica per un particolare consumer.

1.3.1 Problema della consistenza

farlo?

1.3.2 Componenti

1.3.2.1 Kafka Streams

Kafka Streams è una API per processare eventi su un Topic Kafka (filtrare, trasformare, aggregare, ...), questo tema viene approfondito nella sezione 2.1.3

Gli Stream che collegano i Topic di tipo *Domain Events* a quelli di tipo *Domain Business Event* sono molto dipendenti dalle necessità del consumatore che poi li leggerà quindi non seguono una struttura fissa, a differenza degli Stream che leggono dai *Technical Events Topic* che svolgono operazioni suddivisibili in 3 fasi:

1. Fase di Casting.

In questa fase avviene la ricostruzione dell'evento basandosi sui log generati da Dbezium che sta osservando il TMS.

Debezium si occupa di rilevare ogni cambiamento e pubblica l'evento su diversi topic kafka, uno per tabella (quindi uno per ogni dominio).

2. Fase di Filtro

Successivamente gli eventi ridondanti devono essere eliminati. Tutti gli eventi relativi ad una transazione vengono accorpati e viene generato un unico evento risultante, che non riporta gli eventi intermedi.

3. Fase di Mapping

Il nuovo evento viene quindi trasformato in un *Domain Event* ed inserito sul relativo Topic.

1.3.2.2 MicroBatch

Questo microservizio si occupa di "ricostruire" una entità a partire da tutti gli eventi che la riguardano. Non legge direttamente dal Topic *Domain Events* quindi non è

un consumer Kafka bensì legge gli eventi di dominio da elaborare da un database SQL chiamato Fast Storage che viene continuamente aggiornato da un connettore JDBC di tipo Sink. Gli eventi che riceve in input sono quindi dei Domain Events, già filtrati dal relativo Kakfa Stream.

Dopo la "ricostruzione" l'oggetto viene riscritto nel Fast Storage, eliminando da esso gli eventi che lo riguardavano e che non sono più necessari. Il microservizio MicroBatch è scritto usando *Spring Batch* e lo scheduler su cui si appoggia per eseguire i Job è *Quartz*.

Il primo passo, svolto ogni 5 secondi, è un partizionamento. Una classe Spring Batch chiamata Partitioner divide gli eventi di dominio in chunks, in modo da poterli processare in parallelo. Il numero di chunks è liberamente configurabile, ma il partizionatore è scritto in modo da raggruppare gli eventi con la stessa chiave di dominio (cioè relativi alla stessa Transazione) nella stessa partizione. Questo non garantisce però che all'interno di un chunk ci siano solo eventi con la stessa chiave di dominio. A questo punto vengono eseguiti i vari Jobs, uno per ogni chunk, la cui esecuzione si può suddividere in 3 passi.

- 1. **Reading**: Durante la fase di *Reading* vengono recuperati dal Fast Storage tutti gli Eventi di Dominio che sono stati assegnati dal Partizionatore a quello specifico *chunk*.
- 2. **Processing**: Fase in cui si trasformano gli Eventi di Dominio recuperati durante la fase di *Reading* in una serie di record pronti alla scrittura, ovvero in una serie di oggetti di tipo Entity. Le *Entità* andranno quindi a comporre degli oggetti di vario tipo, infatti MicroBatch non si occupa di tenere aggiornata una sola tabella, bensì diverse tabelle sullo stesso database. Quindi partendo dagli stessi Eventi di Dominio verranno generati diversi record (diverse Entity) che verranno scritti su diverse tabelle.
- 3. Writing:Fase finale di scrittura sul Fast Storage. É una scrittura transazionale, quindi deve rispettare le proprietà ACID, requisito di cui si occupa il Job. Inoltre il Job si occupa di verificare per ciascuna tabella se i dati che ha generato devono essere inseriti o solamente aggiornati.

1.3.2.3 Event Engine

Similmente a Micro Batch 1.3.2.2 l'*Event Engine* si occupa di "costruire" degli oggetti di business partendo dal *Fast Storage*, questi oggetti sono pensati per la *ease* of consumption di eventuali client.

In altre parole si occupa di osservare i cambiamenti di stato dei diversi eventi di dominio (segnalati dall **SGA** che monitora il **TMS**) e generare una serie di eventi di business associati (es: "spedizione partita", "ritiro fallito", "tempo di arrivo stimato", ...)

Rispetto al caso Micro Batch 1.3.2.2la fase di *Reading* ritorna solo un record per ogni chiave di dominio, quindi ad ogni chunk corrisponde una e solo una chiave di dominio. Invece le tre altre due fasi (*Processing e Writing*) sono sostanzialmente identiche, con la differenza che la fase di Processing non va a generare un oggetto,

o avro acces-)B potrò inquesti esempi bensì calcola una serie di metriche come "orario di partenza", "Tragitto", "Stato dell'ordine", etc

Capitolo 2

Tecnologie utilizzate

2.1 Apache Kafka

Apache Kafka is an open-source distributed event streaming platform.[]

Apache Kafka è una piattaforma open-source per l'archiviazione e l'analisi di flussi di dati. Si basa sul concetto di *Flusso di eventi*, cioè la pratica di catturare dati in real-time da diverse fonti (databases, sensori, software, ...) sotto forma di **Eventi**. Un **Evento** è un record all'interno del sistema di qualcosa che si è verificato (il rilevamento di un sensore, un click, una transazione monetaria, etc...). In Kafka un evento è costituito da una *key*, un valore, un *timestamp* ed eventualmente altri metadati. Un esempio di evento potrebbe essere il seguente:

• **Key**: Alice

• Value: "Pagamento di 200€ a Bob"

• timestamp: 1706607035

Kafka può eseguire 4 operazioni su un Evento:

- Scrittura: L'evento può essere generato da un Producer(2.1.2) che lo pubblica all'interno di un Topic.
- Lettura: L'evento può essere letto da un Consumer(2.1.2) che è iscritto ad un Topic e ne riceve gli aggiornamenti.
- Archiviazione o Storage: Un evento può essere salvato su un *Topic* in maniera sicura e duratura. Differentemente da un Message Broker, che offre le stesse funzionalità di lettura e scrittura, i record all'interno di un *Topic* sono permanenti, questo argomento è maggiormente approfondito nella sezione Topic(2.1.1)
- Elaborazione: Gli Eventi possono essere elaborati, sia in gruppo che singolarmente, questa elaborazione può essere effettuata tramite i cosiddetti Kafka Streams(2.1.3)

In ultimo Kafka è un sistema distribuito, è quindi possibile avere più istanze, dette Kafka Brokers, che collaborano in un Kafka Cluster. Grazie a questa caratteristica si possono implementare meccanismi di parallelizzazione, high-availability e

2.1. APACHE KAFKA

ridondanza. In particolare su ogni Broker sono salvati uno o più *Topic* ed i differenti endpoints (siano essi *Consumers, Producers, Streams o Connectors*) vi dialogano per leggere o scrivere sui *Topic*. Un Cluster di esempio è mostrato in figura 2.1

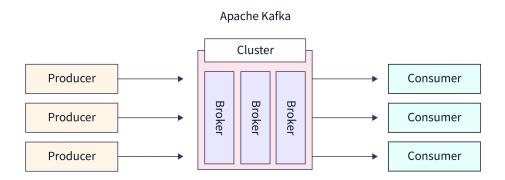


Figura 2.1: Kafka Cluster

2.1.1 Topic

Un Kafka Topic è un database ad eventi, al posto di pensare in termini di oggetti, si pensa in termini di eventi. Diversi microservizi possono consumare o pubblicare sullo stesso Topic, similmente ad un Message Broker infatti i Topic sono multi-producer e multi-subscribers. A differenza di un Message Broker però un Topic può mantenere dei record in maniera sicura per una durata di tempo indefinita, come se fosse un database. Gli Eventi infatti non sono eliminato dopo esser stati letti da un Consumer. Il tempo di mantenimento di un record può essere configurato in modo da stabilire un equilibrio tra quantità di dati salvati e efficienza delle elaborazioni dato che ad un numero maggiore di record corrisponde un tempo di elaborazione maggiore.

I Topic sono partizionati, per permettere high-availability, fault-tollerance e soprattutto consentire la lettura/scrittura in parallelo. Infatti ogni Topic è distribuito tra vari buckets, che si trovano nei Kafka Brokers. Eventi aventi la stessa Key sono scritti nella stessa partizione e Kafka garantisce che qualsiasi Consumer iscritto a tale partizione leggerà gli eventi nello stesso ordine in cui sono stati scritti. Come citato prima il partizionamento permette anche la scrittura in parallelo, infatti se la partizione su cui due Producer scrivono è differente e possibile effettuare l'operazione senza doversi preoccupare dei problemi generati dalla scrittura concorrente, anche se il Topic è il medesimo. Un esempio di partizionamento è mostrato in figura 2.2

2.1.2 Clients

I Consumers ed i Producers, insieme ai *Topics*, sono gli elementi alla base del funzionamento di *Kafka*. Il *Cluster Kafka* composto dai vari *Brokers* svolge il ruolo di **Server**, mentre i Consumers ed i Producers fungono da **Clients**, collegandosi al cluster e interagendo con i dati presenti sui *Topics*. I *Clients* sono i componenti che si occupano di implementare la logica di business e sono quindi scritti dallo

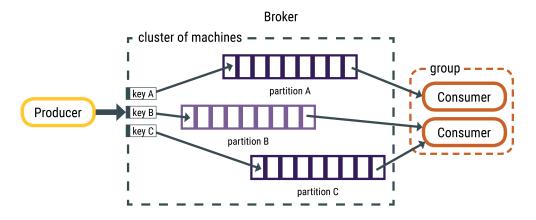


Figura 2.2: Partizionamento Kafka Topic

sviluppatore che sfruttera le due API messe a disposizione da Kakfa, Consumer API e $Producer\ API$

2.1.3 Streams

Kafka Streams è una API per processare eventi su un Topic Kafka (filtrare, trasformare, aggregare, ...). Ad esempio se volessi sapere quanti ordini di trasporto sono stati spediti oggi, potrei fare un filtro per data e poi un count, quello il Kafka Stream fornirà in output sarà un altro flusso di dati filtrato, che potrò salvare su un nuovo Topic o in un database.

Nascono con l'intenzione di "astrarre" tutte le operazioni di basso livello quali la lettura o la scrittura su un *Topic*, permettendo allo sviluppatore di preoccuparsi solamente di come i dati devono essere modificati, senza dover scrivere codice per ottenerli o ripublicarli. In pratica qualsiasi operazione implementabile tramite Kafka Streams sarebbe allo stesso modo implementabile da un microservizio che legge da un *Topic*, elabora i dati e li riscrive su un *Topic*(lo stesso o un altro), ma grazie agli Streams si possono delegare le operazioni di collegamento con il Kakfka Cluster e concentrarsi solamente sull'elaborazione dei dati. L'utilizzo dei Kafka Streams ha i seguenti vantaggi:

- Efficienza: Il tipo di computazione è per-record, cioè ogni dato pubblicato sul *Topic* a cui lo Stream è collegato viene subito processato. Non c'è bisogno di effettuare "batching", cioè richiedere i dati ad intervalli di tempo regolari ed elaborare solo i dati giunti in tale intervallo. Il sistema può lavorare quasi in tempo reale.
- Scalabilità: Gli Stream sono scalabili e fault-tollerant. Essendo Kafka pensato per essere un sistema distribuito anche gli Streams sono pensati per essere scalati e distribuiti, se si creano diverse istanze dello stesso Stream queste collaboreranno automaticamente suddividendosi il carico computazionale.
- Riuso del codice: si utilizza una chiamata all API al posto di riscrivere lo stesso codice per differenti microservizi.

2.2. DEBEZIUM 14

2.1.4 Connector

I Connectors sono particolari tipi di Consumers/Producers, il cui scopo è mettere in comunicazione Kafka con altri sistemi. I Connectors producono flussi di eventi partendo da dati ricevuti da un altro sistema (Source Connector), oppure consumano da un topic e inviano i dati letti ad una applicazione esterna(Sink Connector). Per esempio un Connector ad un database relazionale potrebbe catturare tutte le operazioni effettuate su una tabella e generare un flusso di eventi in cui ogni evento corrisponde ad un cambiamento. Similmente ai Kafka Streams 2.1.3 i principali vantaggi di utilizzare un Connector piuttosto che scrivere da se il codice per svolgere lo stesso compito sono efficienza, scalabilità e riuso del codice. Inoltre sono presenti diversi repository online dove trovare Connector già pronti, sviluppati dalla community o dagli sviluppatori delle applicazioni esterne (sqlserver, JDBC, Amazon S3), uno dei più diffusi è il confluent-hub https://www.confluent.io/product/connectors/

deve divenn link o espostato in grafia

2.2 Debezium

Debezium is an open source distributed platform for change data capture. Start it up, point it at your databases, and your apps can start responding to all of the inserts, updates, and deletes that other apps commit to your databases.

Debezium è una piattaforma distribuita open source per la cattura dei dati di modifica, permette di catturare le operazioni di modifica effettuate su un database (insert, update e delete) e di trasformarle in eventi. Nativamente tutti i più comuni database sono supportati, tra cui MySQL, PostgreSQL, MongoDB, SQL Server, Oracle,

Debezium è costruito sulla base di $Apache\ Kafka$, di conseguenza è facilmente integrabile con esso. Ci sono infatti due modi per utilizzare questa piattaforma: come un sistema distribuito a se stante oppure tramite un Kafka Connector(2.1.4). Il primo modo presenta tutti i vantaggi di un sistema distribuito, come la scalabilità e la fault-tollerance, ma ha un costo in termini di risorse, di configurazione e di gestione. È inoltre possibile consumare gli eventi prodotti tramite un qualsiasi sistema esterno, senza dover necessariamente utilizzare Kafka. Se invece si ha già una infrastruttura già basata su Kafka è molto più conveniente utilizzare Debezium come Connector, con un considerevole risparmio di risorse e di tempo.

2.3 Apache Flink

Apache Flink is a framework and distributed processing engine for stateful computations over unbounded and bounded data streams. Flink has been designed to run in all common cluster environments, perform computations at in-memory speed and at any scale.[]

Apache Flink è sia un framework che un motore di elaborazione distribuito per la computazione di flussi di dati, bounded e unbounded. Può essere utilizzato per elaborare dati in tempo reale, ma anche per elaborare grandi quantità di dati in batch. Fornisce sia una API per la creazione di applicazioni di elaborazione di

dati, sia un *runtime* environment distribuito per eseguirle, per questo motivo si può considerare sia un *framework* che un *motore di esecuzione*. Come anticipiato i tipi di dato trattato sono sempre **streams** che possono essere:

- Unbounded: un flusso di dati che non ha un inizio o una fine, come ad esempio un flusso di eventi generati da un sensore.
- Bounded: un flusso di dati con un inizio e una fine, come ad esempio un file o una tabella di un database.

Sui flussi Bounded possono essere eseguite tutte le operazioni eseguibili sui flussi Unbounded, ma non viceversa. Per fare ciò bisogna ricorrere a delle operazioni di windowing, cioè dividere il flusso in finestre (temporali o di conteggio 1) e poi eseguire le operazioni su queste finestre.

2.3.1 Statefull processing

Flink può svolgere operazioni che richiedono il mantenimento di uno stato, cioè un insieme di informazioni riguardanti gli eventi passati. Semplici esempi di elaborazioni che richiedono uno stato sono: la ricerca di un pattern, il calcolo di una media (mobile se si parl di Stream Unbounded), il calcolo di una somma, etc . . . Flink sfrutta il lo stato anche per garantire la fault-tollerance, cioè la capacità di ripristinare il sistema in caso di guasto.

Il metodo più comune con cui una applicazione Flink sfrutta lo $Statefull\ processing$ è tramite l'uso di $Keyed\ Stream$. Operando su un Datastream può essere effettuata una operazione di keyBy che permette di raggruppare gli eventi in base ad una chiave, in modo che tutti gli eventi con la stessa chiave appartengano alla stessa partizione logica. Si ottiene quindi un $KeyedStream\ su\ cui\ è\ possibile\ eseguire\ operazioni di <math>statefull\ processing$, il seguente codice di esempio mostra come calcolare la somma di un $KeyedStream\ di\ ogetti\ composti\ da\ una\ chiave\ (f0)\ e\ un\ valore(f1)$:

```
dataStream.keyBy(value -> value.f0)
.reduce((accumulator, value2) -> {
    accumulator.f1 += value2.f1;
    return accumulator;
    });
```

Listing 1: Esempio di operazione statefull su un KeyedStream

Oltre ad essere necessario per mantenere uno stato il partizionamento tramite chiave permette anche di parallelizzare le operazioni, dato che ci assicura non ci

¹Per finestra di conteggio si intende una finestra che contiene un numero fisso di elementi, ad esempio una finestra di 100 elementi. In inglese si parla di count window.

saranno conflitti tra le operazioni eseguite su partizioni diverse. Nell'esempio precedente (listing 1) la somma potrebbe venire calcolata in parallelo per ogni chiave, dato che lo stato mantenuto dal sistema ,che corrispone semplicemente alla variabile accumulator, non viene mai acceduto durante la computazione di un dato avente un'altra chiave. Questo permette di sfruttare al meglio le risorse a disposizione, dato che si può eseguire in parallelo un numero di operazioni pari al numero di partizioni, posto naturalmente che si abbia a disposizione sufficienti risorse computazionali. Il discorso di come Flink gestisca le risorse è approfondito nella sezione 2.3.3.1.

2.3.2 Windowing

2.3.3 Flink Cluster

Un Flink Cluster è penasto per essere eseguito in un ambiente distribuito, come ad esempio un Hadoop YARN, docker o Kubernetes, ma non è limitato a ciò, può essere eseguito anche in un ambiente standalone oppure si può sfruttare solo la API di Flink senza dover necessariamente eseguire un Cluster. Il runtime environment di

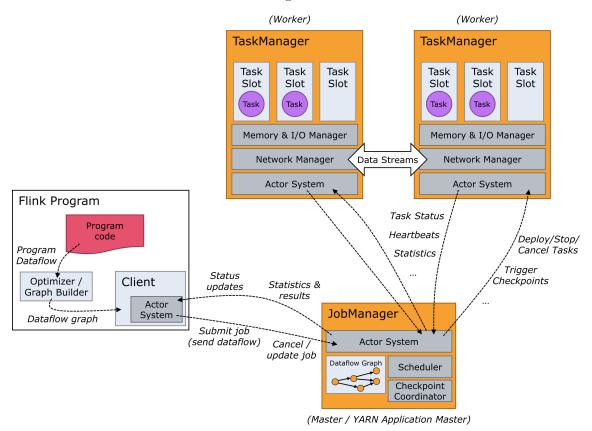


Figura 2.3: Flink Cluster

Flink è composto da due tipi di processi: un JobManager e uno o più TaskManager.

• JobManager: è il master del *Cluster*, si occupa di coordinare il lavoro dei *TaskManager* decidendo quando eseguire un Task, gestire gli errori in fase di esecuzione ed effettuare checkpointing ². Le principali responsabilità del *JobManager* sono due: la gestione delle risorse e la gestione dei job.

²Il meccanismo di checkpoint è una strategia di *fault tolerance* basata sul mantenere degli snapshots di vari componenti del sistema per poterlo ripristinare in caso di guasto

1. Gestione delle risorse: il JobManager gestisce i Task Slots2.3.3.1 dei TaskManager, cioè le risorse computazionali. Se l'ambiente di esecuzione è distribuito (come ad esempio YARN o Kubernetes) il JobManager avviare nuove istanze di TaskManager in base alle necessità.

2. **Gestione dei job**: il *JobManager* si occupa di ricevere i job da eseguire, di distribuirli tra i *TaskManager* e di monitorarne l'esecuzione. Inoltre fornisce una REST API ed una interfaccia web per monitorare lo stato del cluster e per ricevere nuovi jobs.

C'è sempre almeno un *JobManager*. Una configurazione *Hig-Availability* potrebbe avere più *JobManager*, di cui uno è sempre il leader e gli altri sono in standby.

• TaskManager: sono i worker del *Cluster*, si occupano di eseguire i Task e di ricevere e inviare i dati. La più piccola unità di esecuzione in un TaskManager è un *Task Slot* 2.3.3.1. Il numero di slot di Task in un TaskManager indica il numero di Task eseguibili in parallelo.

2.3.3.1 Task Slots

Per comprendere il concetto di Task Slot è necessario comprendere come viene gestito il parallelismo in Flink. Un programma scritto tramite l'API di Flink non viene eseguito sequenzialmente, ma viene diviso in sottoprocessi che possono essere eseguiti in parallelo. Ad esempio un semplice programma che riceve dei dati, li filtra e li salva su un database potrebbe essere diviso in tre sottoprocessi: ricezione, filtro e scrittura. Questi tre sottoprocessi sono chiamati Task e possono essere, parzialmente, eseguiti in parallelo.

Ogni TaskManage è sostanzialmente un processo che esegue la JVM ed il codice, quindi può eseguire uno o più sottoprocessi in diversi threads. Ogni Task Slot rappresenta un sottoinsieme di risorse computazionali di un TaskManager, ad esempio un TaskManager con 3 Task Slot dedicherà 1/3 delle sue risorse a ciascun Task Slot. Più Task Slot si hanno a disposizione, più Task si possono eseguire in parallelo, ma anche meno risorse si avranno a disposizione per ciascun Task. Inoltre se due Task operano sugli stessi dati è possibile effettuare slot sharing, cioè permettere a due Task di condividere un Task Slot, limitando il parallelismo ma riducendo il consumo di memoria. Come si può vedere nell'immagine 2.4 dove i Task Source e Map condividono un Task Slot.

c'è anche il di del partitioni dati, quando scrivo la sezio aggiungo qui

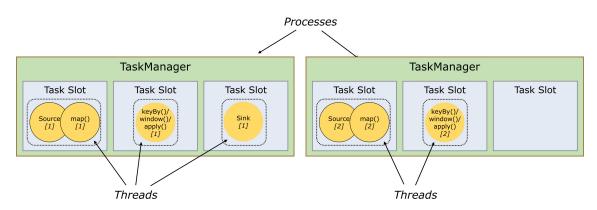


Figura 2.4: Task Slots sharing

Bibliografia

- $[] \quad \textit{Apache Flink}. \ \texttt{URL: https://flink.apache.org/}.$
- [] Apache Kafka. URL: https://kafka.apache.org/.
- $[] \quad \textit{Debezium}. \ \mathtt{URL:} \ \mathtt{https://debezium.io/}.$