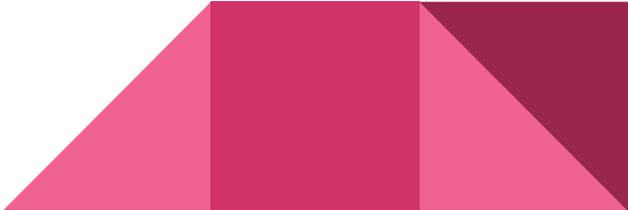


Arcabouços para Big Data e modelo de Dataflow

Fernanda de Camargo Magano

25 de maio, 2018

Motivação

- Cada ferramenta defende seus **pontos fortes**
 - Seja melhor modelo de dados, programação ou execução
 - Todas usam modelo de **Dataflow**
 - As várias ferramentas têm mesma expressividade
 - Usam níveis diferentes de abstração
- 

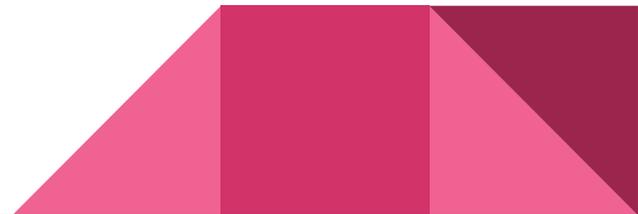
Motivação

- Difícil ter uma imagem do **modelo de programação** que roda abaixo das ferramentas
- Difícil enxergar a expressividade delas
- Vamos entender
 - visão geral das APIs
 - relação com computação paralela



Modelo de Dataflow

- É o que melhor descreve todos os níveis de abstração
- Representação por grafo dirigido de atores
- Modela kernels independentes (paralelizáveis)
- Grafo de **dependência verdadeira** de dados
- Execução do kernel acionada pelos dados



Grafo de dependências (exemplo)

1. $a = b + c$

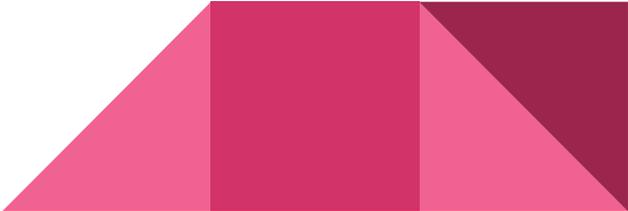
2. (if $a > 10$) jump to L1

3. $d = b * e$

4. $e = d + 1$

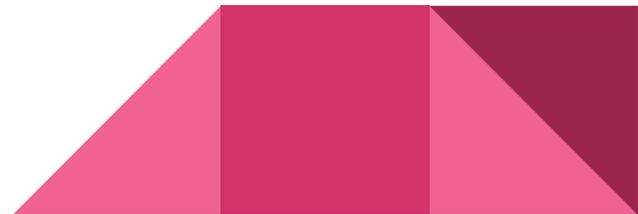
5. L1: $d = e/2$

Cinco estados: S1, S2, S3, S4, S5

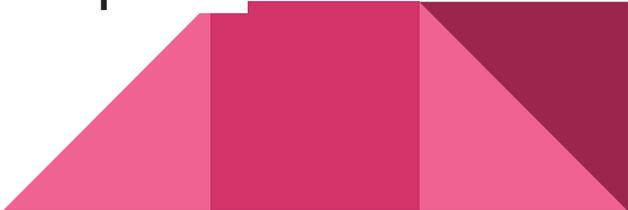


Modelo de Dataflow

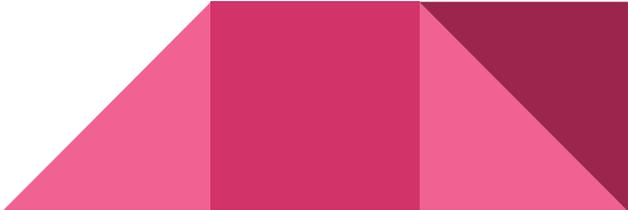
- Expressivo
- Descreve lotes, micro-lotes e modelos de streaming
- As várias ferramentas de Big Data **compartilham** quase os mesmos **conceitos** básicos
- **Diferem** principalmente em escolhas de **implementação**.



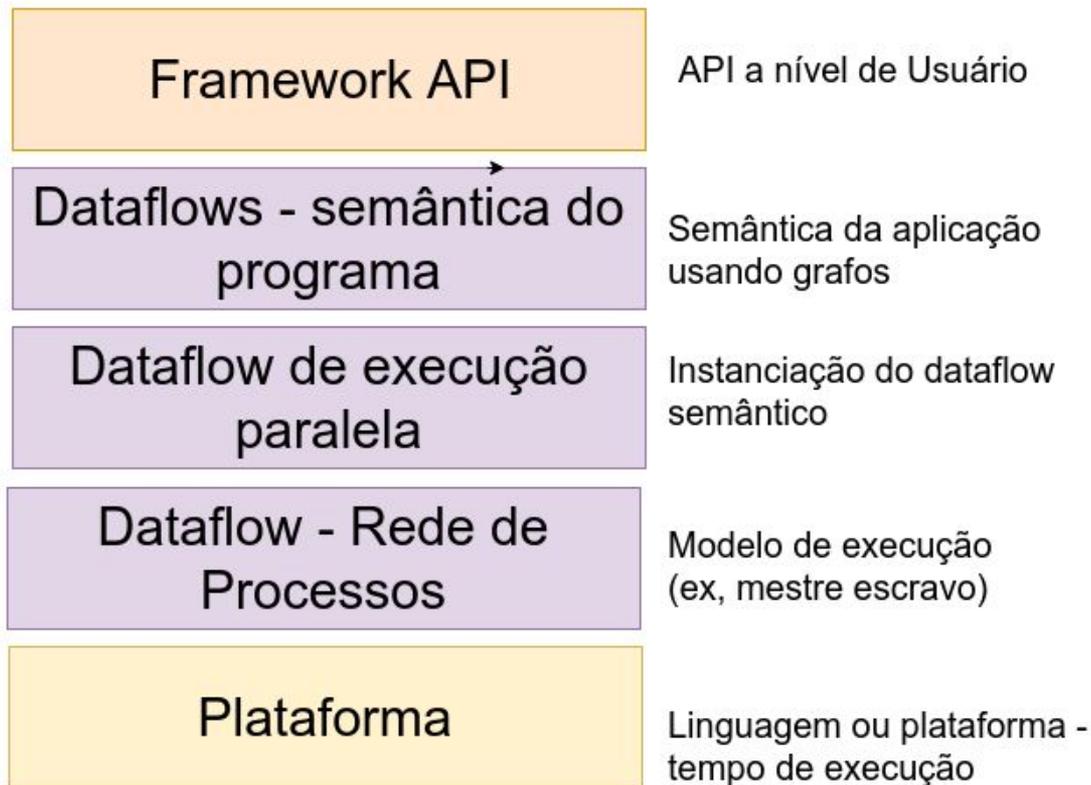
Definições - atores e kernels

- **Ator:** unidade funcional de computação sobre tokens
 - Funcional = sem efeitos colaterais = stateless
 - **Kernel** de um ator: função que mapeia os tokens de entrada para tokens de saída
 - O processamento consiste de disparos de atores
 - Código do ator: normalmente uma instrução de máquina
 - **Regra de disparo:** quando o ator deve disparar
- 

Definições - atores

- Extensão dos atores mencionados anteriormente
 - Com estado (**stateful**)
 - Podem ser considerados como objetos com métodos
 - Emulados com atores sem estado (**stateless**)
 - Usando canal extra
- 

As camadas do Dataflow

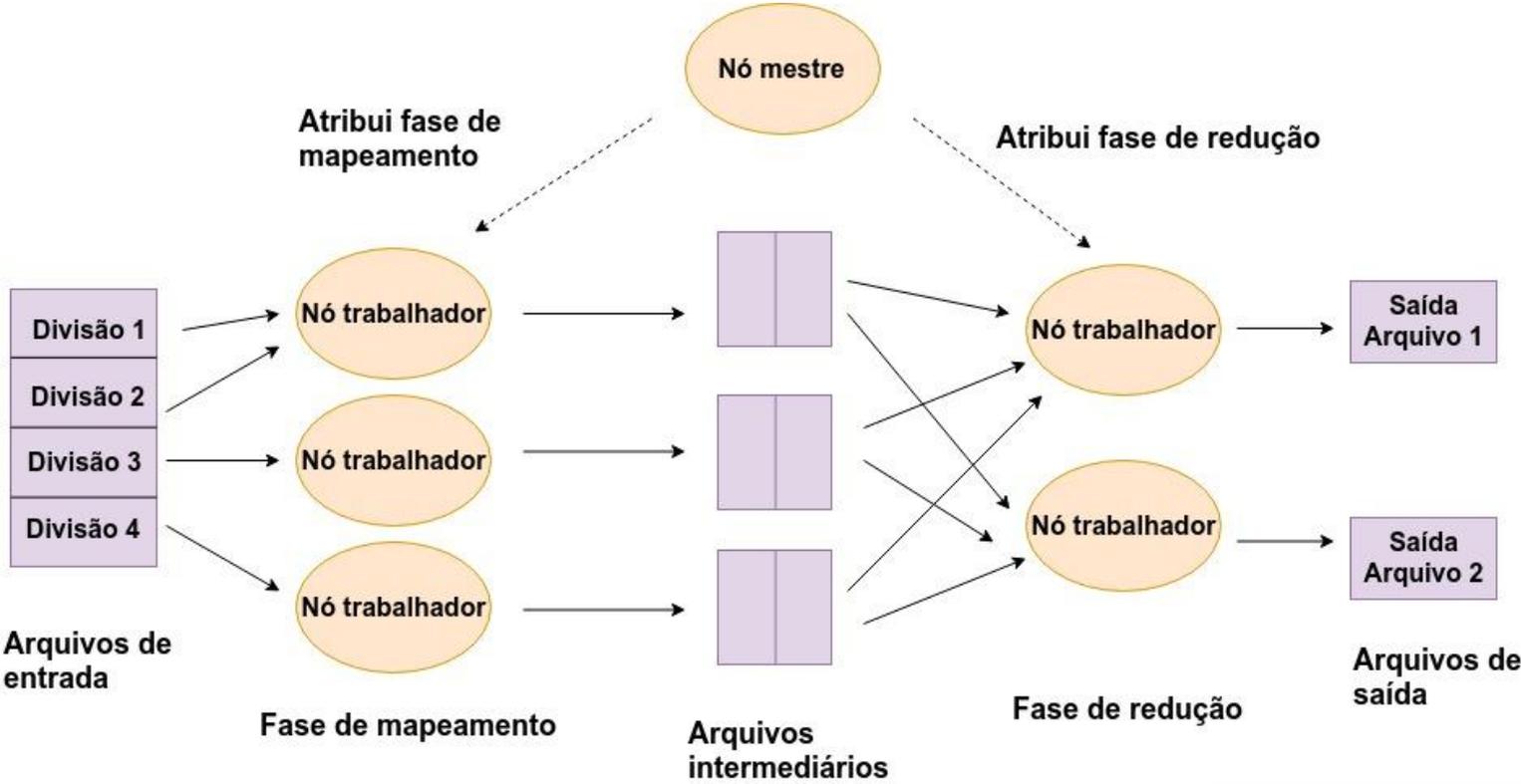


**Imagem
baseada na
figura do artigo
[1]**

Ferramentas de Big Data

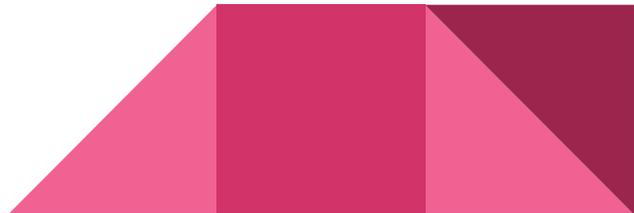
Características/ Ferramentas	Modelo de processamento
Apache Flink	Stream com suporte a batch
Apache Storm	Stream (micro-batch com o Trident)
Apache Spark	Micro lotes (mesmo no Spark Streaming o resultado é dado em batches)

MapReduce



APIs para usuário

- Duas categorias: **declarativa** e **topológica**
- Spark e Flink são declarativas
- Storm é topológico



APIs declarativas

- Coleções de dados e operações
 - Processamento declarativo em **lote**: expressos como métodos em objetos representando coleções
 - São expressos em termos de uma **álgebra** (lembrem-se de álgebra relacional)
 - Os dados podem ser finitos ou não e expressos por tuplas
 - Processamento de **stream**: estado e janelas
- 

APIs declarativas

Código do Word Count comparando Flink e Spark



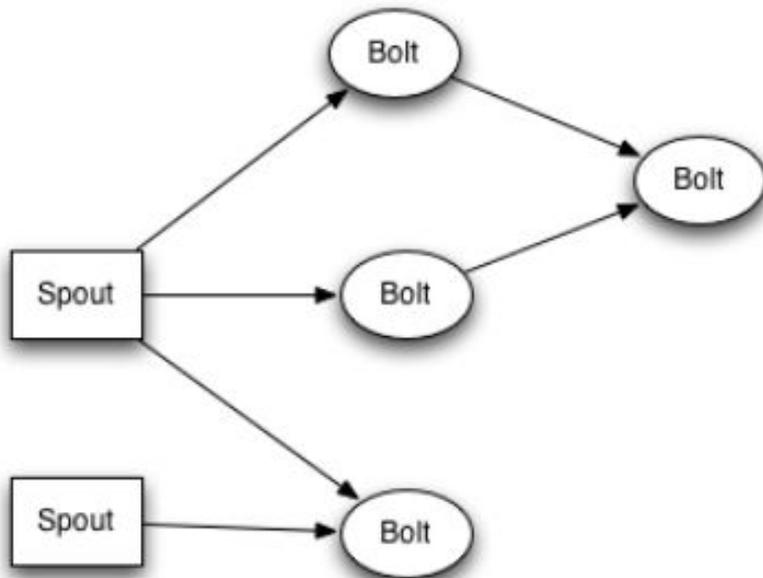
API - Processamento topológico

- Programas expressos por grafos
- Conexão **explícita** entre os nós
- É especificado o código executado pelos nós
- Exemplo: Apache Storm
- Storm utiliza spouts, bolts e topologias.



API - Processamento topológico

- Topologia: grafo de transformações de stream
- Cada nó é um spout ou bolt.

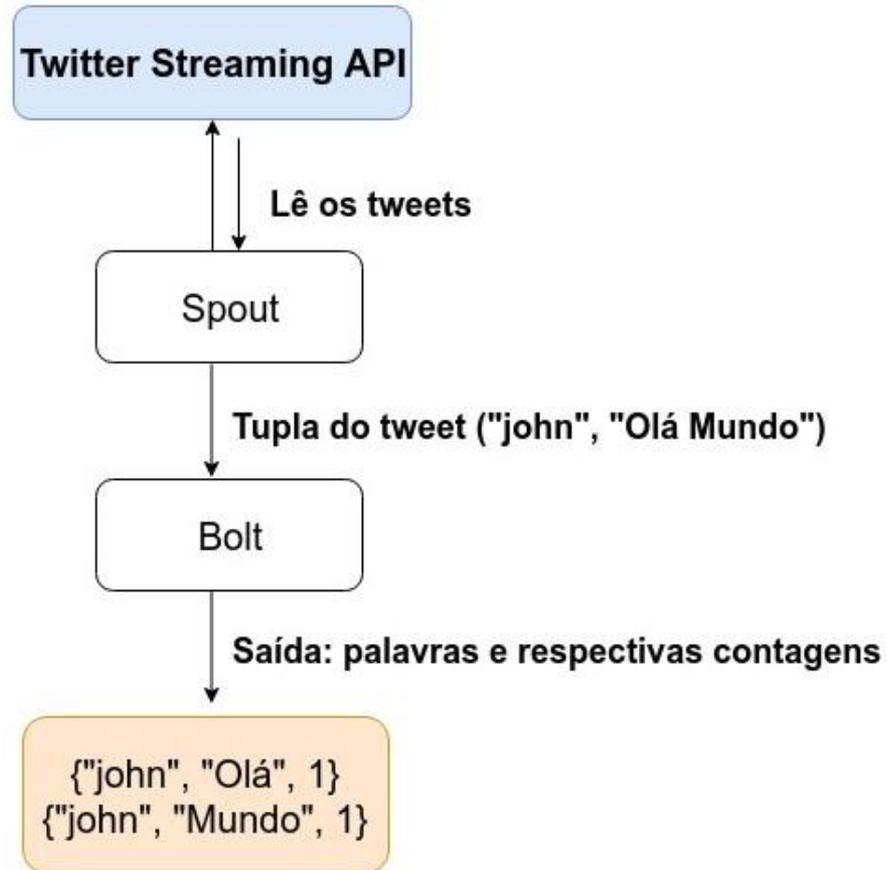


Fonte:

site do Storm

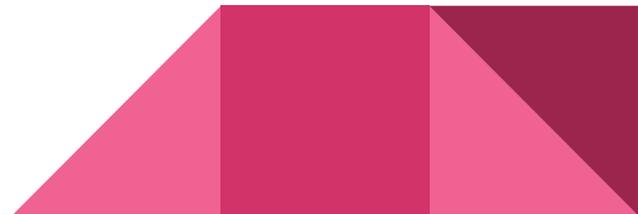
API - Processamento topológico

Pausa para código
do Word Count -
Apache Storm

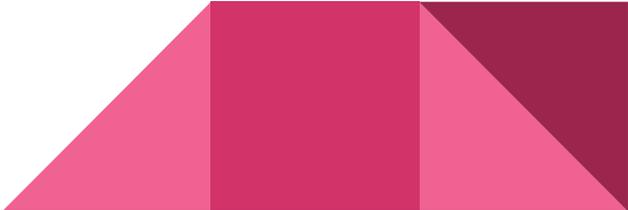


Processamento paralelo

- A forma mais direta: atores independentes podem rodar em paralelo
- Alguns atores podem ser replicados (full data parallelism)
- Para atores dependentes: paralelismo por pipeline



Execução (scheduling-based)

- Spark, Flink e Storm usam padrão mestre-escravo
 - **Master:** controle total da execução, comunicação, gerenciamento de falhas, alocação de recursos
 - **Workers:** recebem tarefas para executar
 - representam atores do dataflow executado pelo mestre
 - não têm informação sobre o dataflow
 - escalonados pelo mestre
- 

Execução (scheduling-based)

- No ***Storm*** e ***Flink***:
 - distribuição de dados gerenciada de forma descentralizada
 - delegada para cada executor/worker
- No ***Spark Streaming***:
 - o mestre distribui os dados
 - micro-lotes são armazenados no buffer do worker



Referências

- [1] MISALE, Claudia et al. A comparison of big data frameworks on a layered dataflow model. *Parallel Processing Letters*, v. 27, n. 01, p. 1740003, 2017.
- [2] <http://storm.apache.org/releases/current/Tutorial.html>

