Thema 2.3: Apache Spark Skalierbare verteilte Datenanalyse

Lukas Wappler

06.07.2017

06.07.2017

Inhaltsverzeichnis

- Apache Spark
- Mern-Bibliotheken / Komponenten
- Demo
- Performance
- Nutzung und Verbreitung
- 6 Fazit
- Ausblick und Weiterentwicklung

06.07.2017

Herbert George Wells (1866-1946) Science-Fiction-Roman-Autor Der Krieg der Welten Einleitung

06.07.2017

Einleitung

Heutige Probleme:

- Immer mehr Daten
- Datenanalysen werden immer schneller benötigt
- Systeme sind nicht skalierbar
- Großrechner sind teuer

Einleitung

3 / 21

Einleitung

Heutige Probleme:

- Immer mehr Daten
- Datenanalysen werden immer schneller benötigt
- Systeme sind nicht skalierbar
- Großrechner sind teuer

Ist Apache Spark die Lösung?

Apache Spark

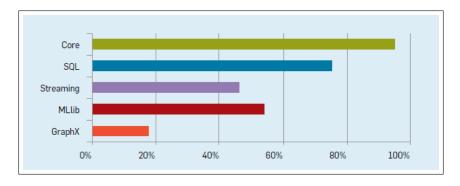
- Cluster-System
- 2009 im AMPLab ins Leben gerufen
- 2010 Open Source
- 2013 von der Apache Software Foundation übernommen

Apache Spark

• 2014 Top Level Projekt

Kern-Bibliotheken / Komponenten

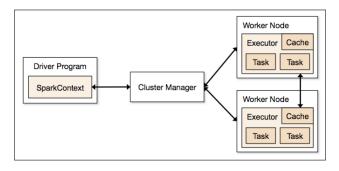
Nutzung der Komponenten



Thema 2.3: Apache Spark

Spark-Core

Aufbau & Architektur



RDDs

Resilient Distributed Datasets:

- belastbar (fehlertolerant / ausfallsicher)
- verteilt (Daten sind in Blöcke unterteilt)
- nach Erstellung nur lesbar

Operationen

- Transformationen (filter, join, ...)
- Aktionen (reduce, count, ...)

SQL-Abfragen

8 / 21

- eine Verbesserung von Shark
- kombiniert prozedurale Algorithmen & relationale Datenbankabfragen
- neben RDDs werden auch DataFrames verwendet.
- Anbindung unterschiedlichster Datenquellen:
 - JSON
 - JDBC
 - Hive
 - ...

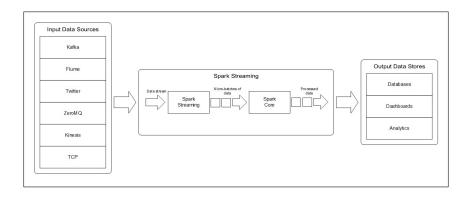
Kern-Bibliotheken / Komponenten Verarbeitung von Datenströmen (Spark-Streaming)

Verarbeitung von Datenströmen (Spark-Streaming)

- RDDs werden zu DStreams erweitert
- Daten werden in einzelne Pakete unterteilt
- Transformationen können ausgeführt werden

Verarbeitung von Datenströmen (Spark-Streaming)

- RDDs werden zu DStreams erweitert
- Daten werden in einzelne Pakete unterteilt
- Transformationen können ausgeführt werden



Kern-Bibliotheken / Komponenten

en Berechnungen auf Graphen (GraphX)

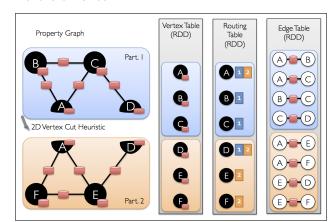
10 / 21

Berechnungen auf Graphen (GraphX)

- Property-Graphen
- Abbildung der Graphen in RDD-Tupeln
- 1. RDD enthält Knoten
- 2. RDD enthält Kanten

Berechnungen auf Graphen (GraphX)

- Property-Graphen
- Abbildung der Graphen in RDD-Tupeln
- 1. RDD enthält Knoten
- 2. RDD enthält Kanten



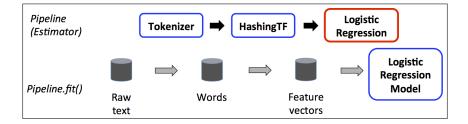
Maschinelles Lernen (MLlib)

Maschinelles Lernen (MLlib)

- Nutzt DataFrames
- Transformator (verändert die Daten)
- Estimator (Abstraktionen des Lernalgorithmus)
- Pipeline

Maschinelles Lernen (MLlib)

- Nutzt DataFrames
- Transformator (verändert die Daten)
- Estimator (Abstraktionen des Lernalgorithmus)
- Pipeline



Skalierung von R Programmen (SparkR) Kern-Bibliotheken / Komponenten

Skalierung von R Programmen (SparkR)

Was ist R?

- freie Programmiersprache
- statistische Berechnungen & Grafiken
- R läuft nur in einem Thread

Wie wird das Problem gelöst:

- R-JVM Brijcke von R zu Java
- Kommunikation über Sockets

Kern-Bibliotheken / Komponenten Skalierung von R Programmen (SparkR)

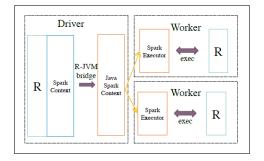
Skalierung von R Programmen (SparkR)

Was ist R?

- freie Programmiersprache
- statistische Berechnungen & Grafiken
- R läuft nur in einem Thread

Wie wird das Problem gelöst:

- R-JVM Brijcke von R zu Java
- Kommunikation über Sockets



Demo

Apache Spark im Einsatz

06.07.2017

14 / 21

Demo

Mehrere Komponenten im Verbund

SparkCore, SparkSQL und MLlib im Verbund:

- 100.000 Mitarbeiter Datensätze
- JSON-einlesen
- Suchbegriffe trainieren
- Vorhersagen treffen
- Daten reduzieren
- Sortieren
- Ausgabe der Ergebnisse

Performance

Performance

- webbasierte Übersicht über Cluster
- schwer zu messen
- Fehler sind schwer zu lokalisieren
- Seiteneffekte bei verteilten Operationen

Besonderheiten bei der Speichernutzung

- Nutzung des Arbeitsspeichers
- speicherplatzeffiziente Datenstrukturen
- komprimierte Daten können Blockgrößen überschreiten

Performance Netzwerk und I/O-Traffic

Netzwerk und I/O-Traffic

Analysen mit:

- 8.000 Nodes
- 1PB Daten

Netzwerk und I/O-Traffic

Analysen mit:

- 8.000 Nodes
- 1PB Daten

Optimierungen:

- Daten von Festplatte zum Socket direkt kopieren
- Speichertabellen außerhalb des Java Heaps verwalten
- parallele Verarbeitung über mehrere Verbindungen

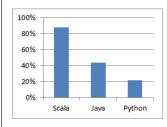
06.07.2017

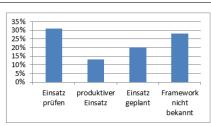
Nutzung und Verbreitung

- Skala, Python, Java, (R)
- viele Datenquellen
- viele Dateiformate
- über 400 Mitwirkende (git contributors)
- aus über 100 Unternehmen
- Konferenzen (Spark Summit)
- 12,779 Sterne (Github)

Nutzung und Verbreitung

- Skala, Python, Java, (R)
- viele Datenguellen
- viele Dateiformate
- über 400 Mitwirkende (git contributors)
- aus über 100 Unternehmen
- Konferenzen (Spark Summit)
- 12,779 Sterne (Github)





06.07.2017

Vorteile:

- vielfältig einsetzbar
- kann mit Speziallösungen mithalten
- gute Dokumentation & Literatur
- kostengünstig
- flexibel

Vorteile:

- vielfältig einsetzbar
- kann mit Speziallösungen mithalten
- gute Dokumentation & Literatur
- kostengünstig
- flexibel

Nachteile:

- Mischung verschiedener Datenstrukturen schwierig
- veraltete News, Blogs oder Foren-Beiträge

Ausblick und Weiterentwicklung

Ausblick und Weiterentwicklung

- Code ist über Github verfügbar
- ständige Weiterentwicklung
- jeder kann daran mitarbeiten
- 51 Releases (bzw. RC's)
- über 19.000 commits
- immer wieder Performancesteigerungen

Vielen Dank

Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!