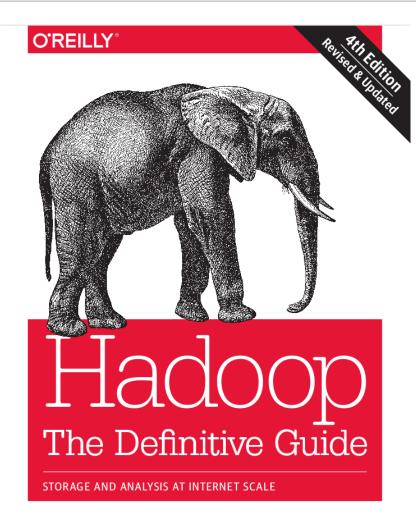
Literatur und Quellen

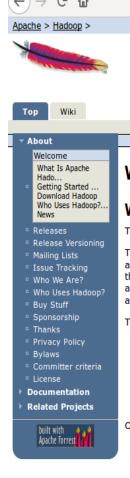


... ▽

Search with Apac

1





Welcome to Apache™ Hadoop®!

What Is Apache Hadoop?

(i) hadoop.apache.org

The Apache™ Hadoop® project develops open-source software for reliable, scalable, dis

The Apache Hadoop software library is a framework that allows for the distributed processor clusters of computers using simple programming models. It is designed to scale thousands of machines, each offering local computation and storage. Rather than rely or availability, the library itself is designed to detect and handle failures at the application available service on top of a cluster of computers, each of which may be prone to failur

The project includes these modules:

- Hadoop Common: The common utilities that support the other Hadoop modules.
- Hadoop Distributed File System (HDFS™): A distributed file system that provides to application data.
- Hadoop YARN: A framework for job scheduling and cluster resource management.
- Hadoop MapReduce: A YARN-based system for parallel processing of large data so
 Other Hadoop-related projects at Apache include:

 Ambari™: A web-based tool for provisioning, managing, and monitoring Apache Ha includes support for Hadoop HDFS, Hadoop MapReduce, Hive, HCatalog, HBase, Zoc Sqoop. Ambari also provides a dashboard for viewing cluster health such as heatma

Tom White

Einige Hinweise



2

- Die in diesem Seminar verwendete Werkzeuge und Frameworks sind Open Source
 - LPGL Lizenzmodell
- Dies ist ein Programmier-Seminar
 - Damit werden die Inhalte durch Übungen vertieft und verinnerlicht
 - Musterbeispiele werden zur Verfügung gestellt
 - Diese können am Ende des Seminars als ZIP-Datei kopiert werden
 - USB-Stick oder ähnliches
- Dokumentation und Ressourcen stehen auch im Internet zur Verfügung
- Konventionen
 - Befehle werden in Courier-Schriftart dargestellt
 - Dateinamen werden in kursiver Courier-Schriftart dargestellt
 - Links werden in unterstrichener Courier-Schriftart dargestellt
 - Zitate werden in "Anführungszeichen kursiv" formatiert, die Quellenangabe steht eingerückt darunter



Apache Hadoop

Programmierung

Copyright und Impressum



© Javacream

Javacream

Dr. Rainer Sawitzki

Alois-Gilg-Weg 6

81373 München

Alle Rechte, einschließlich derjenigen des auszugsweisen Abdrucks, der fotomechanischen und elektronischen Wiedergabe vorbehalten.

Inhalt



Big Data, Cluster und Skalierbarkeit	1
Einführung in Apache Hadoop	2
HDFS	3
Map Reduce	4
Werkzeuge und Produkte des Hadoop-Ökosystems	5



1

DIE PROBLEMSTELLUNG



1.1

BIG & FAST DATA

Was ist "Big"?



- Definitions versuche:
 - Physikalisch
 - Terabyte
 - System
 - Übersteigt den Bedarf eines normalen Speichermediums
 - Technisch
 - Datenverarbeitung beginnt, auf Grund der Größe Probleme zu bereiten
- Allerdings:
 - Keine wirklich eindeutige Definition erkennbar
 - Grenzen können sich verschieben

Wo treten Big Datas auf?



- Völlig verschiedene Bereiche:
 - DNS-Server f
 ür Internet
 - Indizierung von Web Seiten für Suchmaschinen
 - Google
 - Monitoring von Seitenzugriffen, aber auch Metrik-Informationen in großen Server-Systemen
 - Content Management und Waren-Systeme
 - Amazon
 - Social Media
 - Facebook

Cluster-Strategien

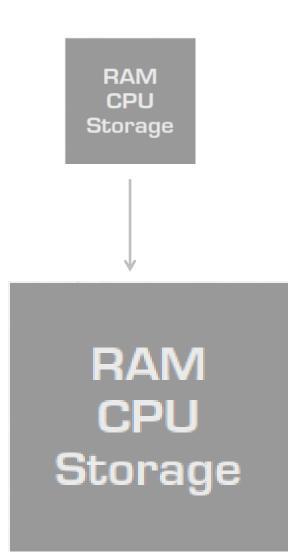


- Zur Ablage und Auswertung von Daten sind selbst m\u00e4chtige Server-Maschinen auf Dauer \u00fcberfordert
- Die Datenhaltung wird deshalb auf mehrere Server verteilt
- Die Lastverteilung übernimmt ein simpler Load Balancer oder ein komplexer "Master"
 - Aus Client-Sicht heraus tritt der Cluster damit immer noch als eine Einheit auf
- Im Optimum ist der Cluster damit eine quasi unendliche Datensenke mit beliebige skalierbarer Rechnerkapazität
 - Damit eine Vorstufe zur "Cloud"

Vertikale Skalierbarkeit



- Grenzen sind klar definiert
 - Kosten
 - Aktuelle Hardware-Grenzen
 - Anforderungen an Ausfallsicherheit



Horizontale Skalierbarkeit



- Grenzen
 - Ausfallsicherheit fordert Replikation über Netzwerk
 - System-Administration und Überwachung



RAM CPU Storage RAM CPU Storage

RAM CPU Storage RAM CPU Storage RAM CPU Storage

RAM CPU Storage

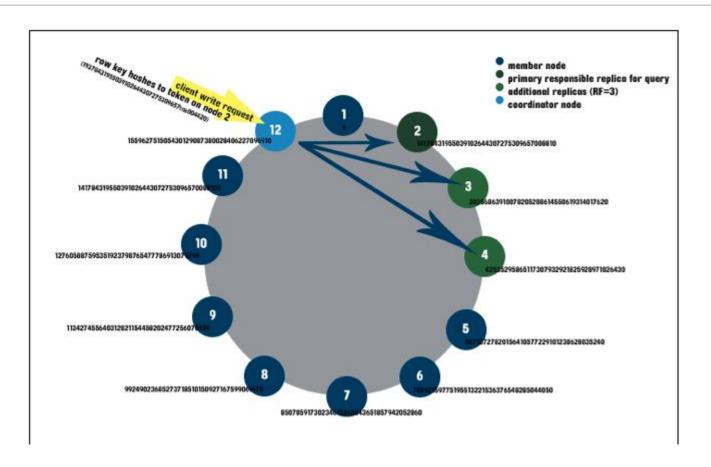
Der horizontal skalierende Ring-Cluster



- Die Daten werden auf Grund eindeutiger Hashes auf einen "Ring" von einzelnen Servern verteilt
- Es gibt hierbei keinen Master
 - Jeder Knoten kann auf den Server delegieren, der die Daten wirklich hält

Beispiel: Apache Cassandra Ring





Quelle: http://www.planetcassandra.org/blog/node-of-the-rings-fellowship-of-the-clusters-or-understanding-how-cassandra-stores-data/

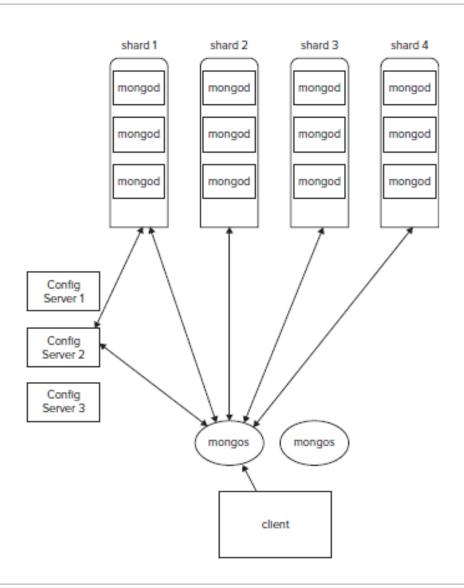
Sharding



- Daten werden in sinnvoller, wohl-definierter Art und Weise auf mehrere Rechner verteilt
- Eine besondere Herausforderung stellt sich im Cluster-Betrieb
 - Das Hinzufügen eines Knoten kann ein "Resharding" auslösen
 - Dies kann zu beträchtlicher Last auf dem Server führen.
 - Administrativer Vorgang!

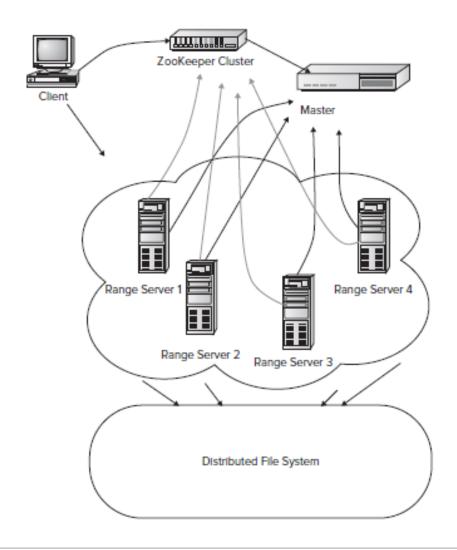
Beispiel: Sharding und die Mongo DB





Beispiel: Apache Hadoop







1.2

DAS CAP-THEOREM

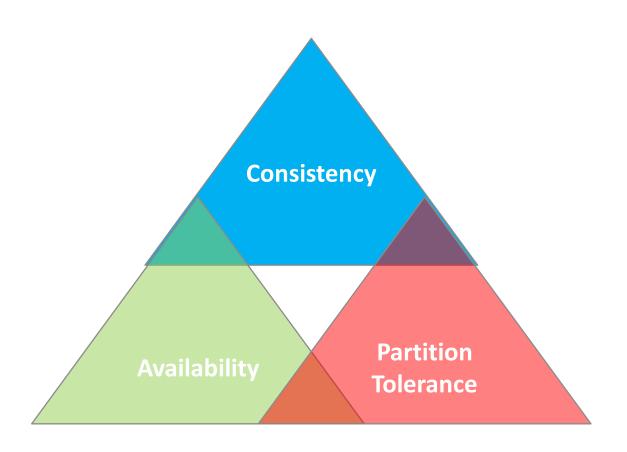
Begriffe



- Consistency
 - Alle Knoten haben jederzeit den selben Informationsstand
- Availability
 - Jeder Client bekommt garantiert Antwort
 - Solange zumindest ein Knoten im Cluster läuft
- Partition Tolerance
 - Das System toleriert
 - Den Ausfall von Knoten
 - Den Ausfall des Netzwerks zwischen Knoten

Keine gemeinsame Schnittmenge!





BASE: Ein Schlupfloch



- Consistency
 - Alle Knoten haben jederzeit den selben Informationsstand
- Eventually Consistent
 - Änderungen des Datenbestandes werden zeitlich versetzt an die anderen Knoten propagiert
- BASE
 - Basically Available
 - Soft state
 - Eventual consistency

ACID und BASE



ACID

- Starke Konsistenz der Daten
- Transaktionssteuerung
 - Transaction-Isolation
 - Bei Bedarf Zwei-Phasen-Commit
- Relativ komplexe Entwicklung

BASE

- Schwache Konsistenz
- Hohe Verfügbarkeit
- Schnelligkeit
 - Bei Bedarf "Fire-and-forget"
- Leichtere Entwicklung



1.3

NOSQL



- No SQL!
 - Ursprüngliche Bedeutung
 - Etwas dogmatische Ablehnung relationaler Datenbank-Prinzipien
- Not only SQL
 - Schon deutlich abgeschwächt
 - Reduktion auf geeignete Problemstellungen
- No/ Not only relational
 - Der eigentlich richtige Begriff
 - Fokussierung auf die Daten-Modellierung, nicht auf die Abfragesprache

Klassifizierung von NoSQL-Produkten



- Key/Value
- Column-orientiert
- Dokumenten-orientiert
- Graphen-orientiert

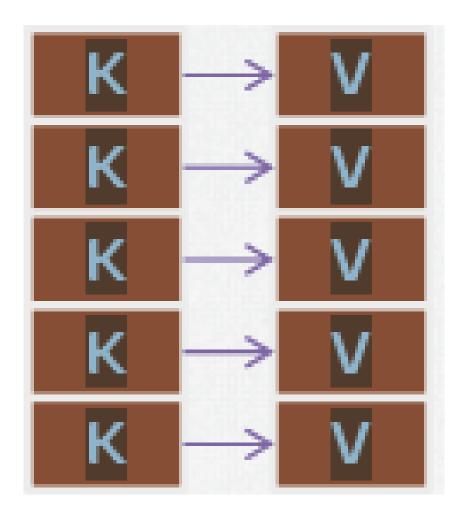
Key/Value



- Ablage von Inhalten (=Value) unter einem eindeutigen Schlüssel (key)
 - Flache Struktur
 - Values werden als Byte-Array betrachtet
- Teilweise Verzicht auf Persistierung der Daten
 - Cache-Systeme
- Auslegung auf eine Vielzahl konkurrierender Zugriffe

Key/Value: Arbeitsweise





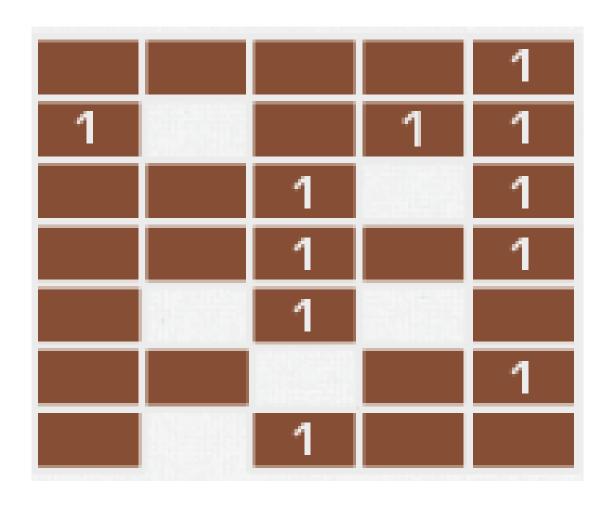
Column-orientiert



- Daten werden in Columns abgelegt
 - Eine Zeile besteht aber nicht zwangsläufig aus allen Columns
- Diese Columns können noch in Gruppen unterteilt werden
 - Vorteilhaft bei einer verteilten Datenhaltung
- Ausrichtung auf <u>wirklich</u> große Datenmengen

Column-orientiert: Arbeitsweise





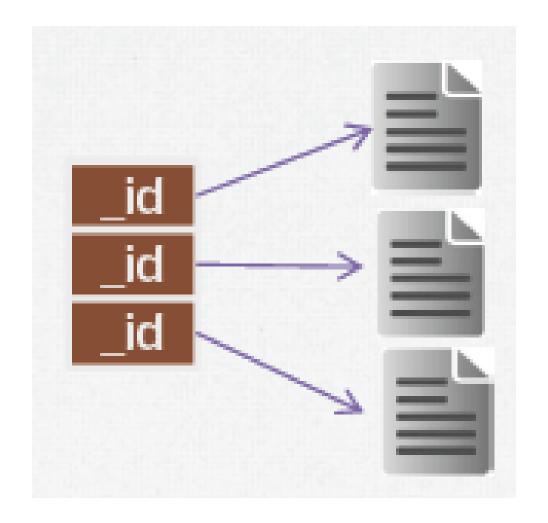
Dokumenten-orientiert



- Ablage der Daten in strukturierten Dokumenten
 - Nicht unbedingt XML!
 - Wesentlich weiter verbreitet ist JSON
 - Bzw. das binäre BSON

Dokumenten-orientiert: Arbeitsweise





Graphen-orientiert



- Ablage der Daten in
 - Knoten
 - Beziehungen
 - Attribute
- Knoten und Beziehungen haben Attribute
- Knoten sind mit Beziehungen verknüpft und umgekehrt
- "Whiteboard-Friendly"
 - "Was Sie auf einem Whiteboard zeichnen können, können Sie in einer Graph-DB ablegen."

Graphen-orientiert: Arbeitsweise







2

EINFÜHRUNG IN APACHE HADOOP



2.1

FEATURES

Was ist Apache Hadoop?



- Hadoop ist ein verteiltes System zur Datenhaltung und Analyse
- Konzeption als beliebig skalierender Cluster
 - auf Basis normaler Standard-Hardware-Komponenten



2.2

ARCHITEKTUR

Bestandteile



- HDFS
 - Hadoop Filesystem
 - Speichert praktisch unbegrenzte (Petabyte und größer) Datenmengen
 - Die Größe einer Festplatte beschränkt die Dateigröße nicht
- Map Reduce
 - Ein Algorithmus zur Analyse der Daten
 - Konzeptuell mit einem typischen Batchlauf vergleichbar
- Scheduling
 - Verteilung und Orchestrierung von Jobs auf die beteiligten Rechner
 - YARN übernimmt diese Aufgabe seit Hadoop 2
- Hadoop I/O
 - Datenzugriff auf das Hadoop-Dateisystem
 - Netzwerkkommunikation zur
 - Verteilung
 - Skalierung
 - Replikation zur Ausfallssicherheit

Vergleich zu relationalen Datenbanken



Datengröße

Relational: Terabyte-Bereich

Hadoop: Pentabyte und größer

Transaktionen

Relational: ACID

Hadoop: Keine

Datenmanipulation

Relational: Beliebig viele Datenänderungen

Hadoop: Einmal schreiben, beliebig oft lesen

Skalierung:

Relational: Nicht-linear mit Sättigung, häufig nur vertikale Skalierung

Hadoop: Linear

Datenstruktur

Relational: Schema on Write, also konsistentes Schreiben von Daten

Hadoop: Schema on Read

Kann Hadoop auch relational?



- Auf Grund der ursprünglichen Konzeption war dies nicht der Fall
 - Eine Verwendung von Hadoop mit relationalen Modellen nutzt die Vorteile kaum und ist aus Performance-Gründen ungünstig
 - Insbesondere die interne Verwaltung der Daten verursacht immensen Netzwerk-Verkehr
- Aber
 - Neue Hardware und Optimierungen lassen diese Probleme immer mehr in den Hintergrund treten
 - Heute gibt es durchaus auch effiziente und schnelle Hadoop-basierte Lösungen, die ein relationales Modell umsetzen



2.3

INSTALLATION

Umgebungen



- Hadoop ist Java-basiert
 - Damit läuft Hadoop auf jeder Maschine, die eine Java-Installation aufweist
 - Nach dem Entpacken des Distributions-Archivs steht Hadoop zur Verfügung
 - Zumindest prinzipiell, die Konfiguration sowie die Installation weiterer Komponenten ist nicht trivial
- Umgebungen
 - Standalone
 - Ein einzelner Hadoop-Prozess für Training, Development und Test
 - Pseudodistributed
 - Hier laufen alle Cluster-Daemons auf einer einzelnen Maschine
 - und simulieren somit einen Hadoop-Cluster
 - Fully-Distributed Mode
 - Die einzelnen Hadoop-Prozesse sind auf verschiedene Maschinen verteilt

Cloudera



- Cloudera bietet für Hadoop kommerzielle Unterstützung an
- Weiterhin werden auf Grund der durchaus komplexen Installation fertige Umgebungen angeboten
 - Die "Quickstarts"
 - Virtual Machines
 - Docker-Container

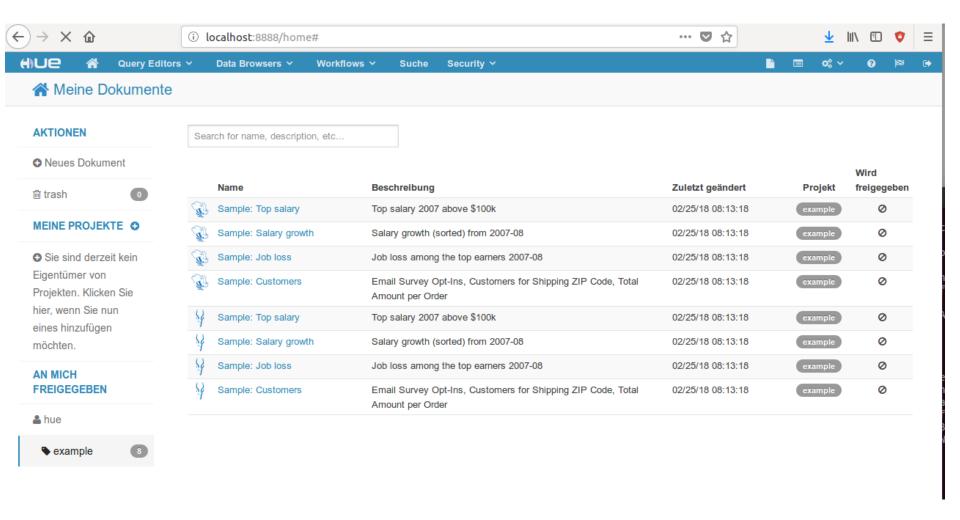
Der Cloudera Docker-Container



```
🙆 🖨 🗊   @quickstart:/
cloudera
rainer@rainer-Aspire-VN7-572G:~$ docker run --name cloudera --hostname=quickstar
t.cloudera --privileged=true -t -i -p 8888:8888 -p2080:80 cloudera/quickstart /
usr/bin/docker-quickstart
Starting mysgld:
                                                           [ OK ]
if [ "$1" == "start" ] ; then
    if [ "${EC2}" == 'true' ]; then
        FIRST_BOOT_FLAG=/var/lib/cloudera-quickstart/.ec2-key-installed
        if [ ! -f "${FIRST_BOOT_FLAG}" ]; then
            METADATA API=http://169.254.169.254/latest/meta-data
            KEY URL=${METADATA API}/public-keys/0/openssh-key
            SSH_DIR=/home/cloudera/.ssh
            mkdir -p ${SSH DIR}
            chown cloudera:cloudera ${SSH DIR}
            curl ${KEY_URL} >> ${SSH_DIR}/authorized_keys
            touch ${FIRST BOOT FLAG}
        fi
    fi
    if [ "${DOCKER}" != 'true' ]; then
       if [ -f /sys/kernel/mm/redhat_transparent_hugepage/defrag ]; then
            echo never > /sys/kernel/mm/redhat_transparent_hugepage/defrag
        fi
```

Hadoop-Konsole der Cloudera Umgebung





hadoop Command Line



```
Usage: hadoop [--config confdir] COMMAND
       where COMMAND is one of:
  fs
                       run a generic filesystem user client
                       print the version
  version
  jar <jar>
                       run a jar file
  checknative [-a|-h] check native hadoop and compression
libraries availability
  distcp <srcurl> <desturl> copy file or directories recursively
  archive -archiveName NAME -p <parent path> <src>* <dest>
create a hadoop archive
  classpath
                       prints the class path needed to get the
  credential
                       interact with credential providers
                       Hadoop jar and the required libraries
  daemonlog
                       get/set the log level for each daemon
                       view and modify Hadoop tracing settings
  trace
 or
                       run the class named CLASSNAME
  CLASSNAME
```

Remote Access



- Eine lokale Hadoop-Installation ist möglich
- Dann werden nur die Kommandozeilen-Tools benutzt
- Die Konfiguration zur Kommunikation mit dem Hadoop-System ist nicht ganz trivial
 - Ein laufender Hadoop-Cluster stellt viele Server-Prozesse zur Verfügung, die in der Konfiguration korrekt eingetragen werden müssen
 - Zookeeper
 - Nameserver
 - Regionserver
 - •
 - In der Praxis wird die Netzwerk-Konfiguration des Hadoop-Clusters auf den lokalen Client übertragen
 - core-site.xml
 - hdfs-site.xml
 - mapreduce-site.xml

Andere Zugriffsmöglichkeiten



- Viele Hadoop-Distributionen installieren auf dem Cluster einen Web Server, dessen Anwendung den Zugriff auf den Cluster ermöglicht
 - HUE-Konsole von Cloudera
- Weiterhin werden häufig auch http-basierte Protokolle unterstützt
 - REST-API
 - Thrift
 - Kommunikationsprotokoll auf Basis von REST
- Remote Shell (SSH)
- Treiber
 - So kann das Dateisystem über Treiber auch ein einem klassischen Dateiexplorer betrachtet werden
 - allerdings nicht sonderlich effizient...



3

DAS HADOOP FILESYSTEM



3.1

DESIGN

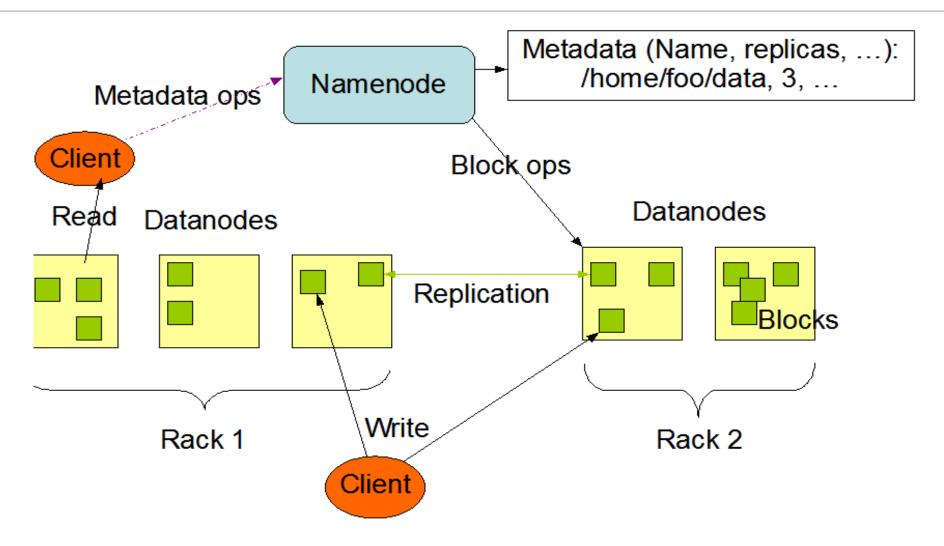
Basis-Konzepte



- Arbeitet auf Standard-Hardware
- Benutzung Very Large Files
 - HDFS ist nicht optimiert auf
 - Umgang mit vielen kleinen Dateien
 - Schneller Dateizugriff
 - Parallele Schreibvorgänge
 - Updates
 - HDFS ist optimiert auf Batch-Zugriffe
- Streaming API
 - "Ingress" für eingehende Daten
 - "Egress" für ausgehende Daten

HDFS Architektur







3.2

ZUGRIFF UND BEFEHLE

Übersicht



- Das Hadoop File System wird über den hadoop fs -Befehl angesteuert
- Eine Liste der Kommandos ist im Folgenden gegeben
 - Referenz unter https://hadoop-common/FileSystemShell.html
- Dabei werden die relevanten Dateioperationen unterstützt
 - Zusätzlich werden "Snapshots" unterstützt, die für Backup-Zwecke eine Kopie eines Verzeichnis-Trees erzeugen
- Zum Kopieren von/aus HDFS dienen die Befehle moveFromLocal und moveToLocal



```
Usage: hadoop fs [generic options]
         [-appendToFile <localsrc> ... <dst>]
         [-cat [-ignoreCrc] <src> ...]
         [-checksum <src> ...]
         [-chqrp [-R] GROUP PATH...]
         [-chmod [-R] <MODE[,MODE]... | OCTALMODE > PATH...]
         [-chown [-R] [OWNER][:[GROUP]] PATH...]
         [-copyFromLocal [-f] [-p] [-l] <localsrc> ... <dst>]
         [-copyToLocal [-p] [-ignoreCrc] [-crc] <src> ... <localdst>]
         [-count [-q] [-h] [-v] < path> ...]
         [-cp [-f] [-p | -p[topax]] <src> ... <dst>]
         [-createSnapshot <snapshotDir> [<snapshotName>]]
         [-deleteSnapshot <snapshotDir> <snapshotName>]
         [-df [-h] [<path> ...]]
         [-du [-s] [-h] <path> ...]
         [-expunge]
         [-find <path> ... <expression> ...]
         [-qet [-p] [-iqnoreCrc] [-crc] <src> ... <localdst>]
         [-qet [-p] [-iqnoreCrc] [-crc] <src> ... <localdst>]
         [-getfacl [-R] <path>]
         [-qetfattr [-R] {-n name | -d} [-e en] <path>]
```

hadoop fs



```
[-qetmerge [-nl] <src> <localdst>]
[-help [cmd ...]]
[-ls [-d] [-h] [-R] [<path> ...]]
[-mkdir [-p] <path> ...]
[-moveFromLocal <localsrc> ... <dst>]
[-moveToLocal <src> <localdst>]
[-mv <src> ... <dst>]
[-put [-f] [-p] [-l] <localsrc> ... <dst>]
[-renameSnapshot <snapshotDir> <oldName> <newName>]
[-rm [-f] [-r|-R] [-skipTrash] < src> ...]
[-rmdir [--ignore-fail-on-non-empty] <dir> ...]
[-setfacl [-R] [\{-b|-k\} \{-m|-x < acl spec>\} < path>]|[--set < acl spec> < path>]]
[-setfattr {-n name [-v value] | -x name} <path>]
[-setrep [-R] [-w] <rep> <path> ...]
[-stat [format] <path> ...]
[-tail [-f] <file>]
[-test -[defsz] <path>]
[-text [-ignoreCrc] <src> ...]
[-touchz <path> ...]
[-usage [cmd ...]]
```

Technische Umsetzung



- Die Blockgröße, also die minimale Größe einer gespeicherten Einheit ist 128
 MByte
 - Diese Größe ergibt sich aus dem Ausbalancieren der Festplatten-Zugriffsgeschwindigkeit: Langsame Seeks werden vermieden
- HDFS speichert die Daten natürlich in einem realen Dateisystem
 - Lokales Dateisystem
 - ftp und ähnliches
 - Cloud-Lösungen wie Amazon S3 oder Windows Azure
- Um Ausfallsicherheit zu erreichen werden die Dateien automatisch repliziert
 - Setzen des Replikationsfaktors mit setrepl
- Der hadoop-Befehl operiert entweder auf hdfs oder einem "realen" System
 - Unterscheidung über die URL
 - hdfs://
 - file://

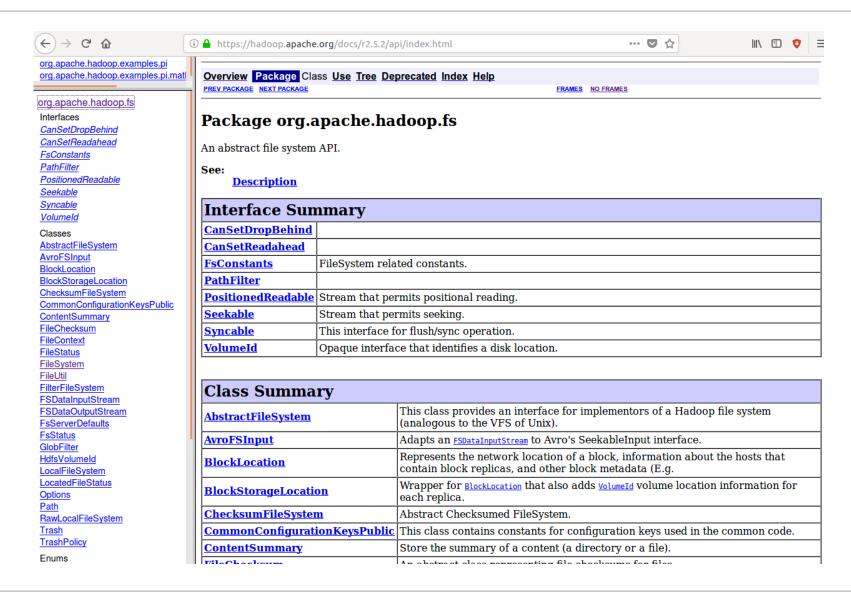


3.3

JAVA API

Das HDFS API





Beispiel: Lesen einer Datei aus HDFS



```
String uri = (args.length == 0) ?
"hdfs://localhost/user/cloudera/demo.txt" : args[0];
Configuration conf = new Configuration();
FileSystem fs = FileSystem.get(URI.create(uri), conf);
InputStream in = null;
try {
in = fs.open(new Path(uri));
IOUtils.copyBytes(in, System.out, 4096, false);
} finally {
IOUtils.closeStream(in);
```

Ausführung auf einem entfernten System



- Das Programm benötigt ausschließlich Hadoop-Client-Bibliotheken
 - Diese werden in der Praxis häufig über ein Dependency Management Tool zur Verfügung gestellt
 - Maven
 - Gradle
 - ...
- Die Ausführung erfolgt dann auf einer beliebigen Maschine
 - Der Hadoop-Cluster muss über alle Ports erreichbar sein
- Die Remote-Konfiguration erfolgt über
 - Konventionen
 - Programmatisch
 - Durch eine Hadoop-Konfiguration

Ausführung auf dem Cluster-Server



- Hier genügt es, ein normales Java-Archiv zu erzeugen
- Das hadoop-Kommando wird dann auf dem Server benutzt, um das Programm auszuführen
 - Die Bibliotheken stehen hier selbstverständlich zur Verfügung
 - Die Konfiguration des Clusters ebenso

http-Zugriff, Beispiel WebHDFS

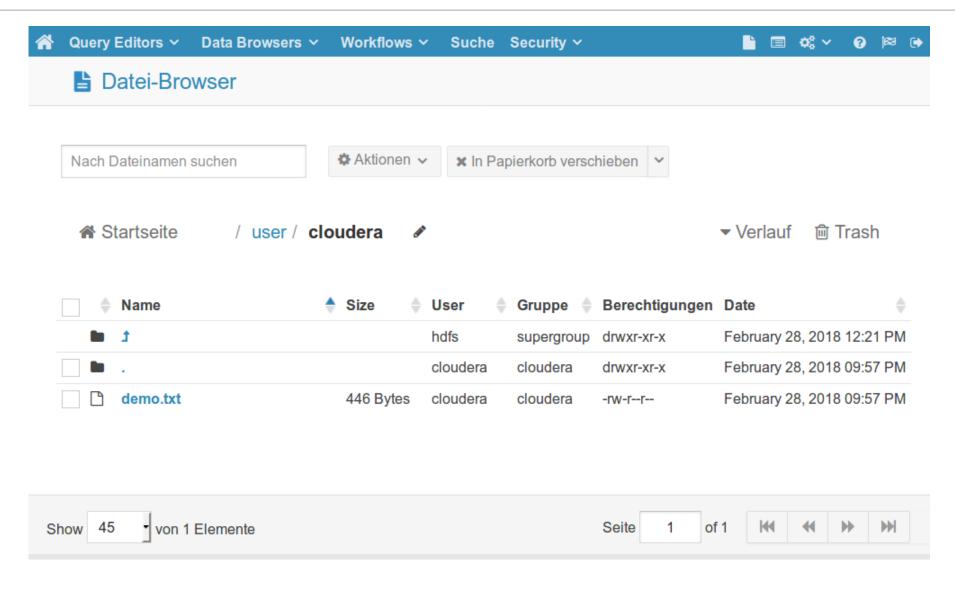


- Endpoint webhdfs://<HOST>:<HTTP PORT>/<PATH>
- Darauf werden die Datei-Operationen ausgeführt
 - REST-API
- Dokumentation
 - https://hadoop.apache.org/docs/r2.7.4/hadoop-projectdist/hadoop-hdfs/WebHDFS.html
- Beispiel-Request
 - curl -i
 http://localhost:50070/webhdfs/v1/user/cloudera/?op=LISTS
 TATUS
 - Response:

```
{"FileStatuses":{"FileStatus":[
    {"accessTime":1519883870518,"blockSize":134217728,"childrenNum"
    :0,"fileId":18221,"group":"cloudera","length":446,"modification
    Time":1519883871322,"owner":"cloudera","pathSuffix":"demo.txt",
    "permission":"644","replication":1,"storagePolicy":0,"type":"FI
    LE"}
    l}
}
```

hdfs-Dateisystem in HUE







4

MAP REDUCE



4.1

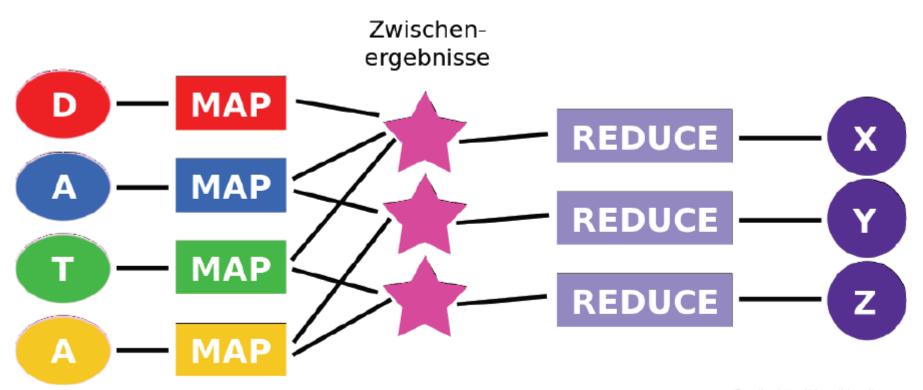
GRUNDLEGENDE ARBEITSWEISE

MapReduce



- Bahnbrechende Entwicklung
 - Idee wird Google zugeschrieben
- Grundsätzliche Arbeitsweise
 - Operiert auf Mengen (Maps)
 - In einem ersten Schritt werden die Daten der Map in einer neuen Map aufbereitet
 - Diese wird in einem oder mehreren Reduce-Schritten zur Ergebnis-Struktur zusammengefasst





Quelle: http://de.wikipedia.org

Map Phase (aus https://de.wikipedia.org/wiki/MapReduce)



- Map bildet ein Paar, bestehend aus einem Schlüssel k und einem Wert v, auf eine Liste von neuen Paaren (l_r, x_r) ab, welche die Rolle von **Zwischenergebnissen** spielen. Die Werte x_r sind vom gleichen Typ wie die Endergebnisse w_i .
- Bei einem neuen Paar (l,x) verweist der von Map vergebene Schlüssel l dabei auf eine Liste T_l von Zwischenergebnissen, in welcher der von Map berechnete Wert x gesammelt wird.
- Die Bibliothek ruft für jedes Paar in der Eingabeliste die Funktion Map auf.
- All diese Map-Berechnungen sind voneinander unabhängig, so dass man sie nebenläufig und verteilt auf einem Computercluster ausführen kann.

Shuffle Phase (aus https://de.wikipedia.org/wiki/MapReduce)



- ullet Bevor die Reduce-Phase starten kann, müssen die Ergebnisse der Map-Phase nach ihrem neuen Schlüssel l in Listen T_l gruppiert werden.
- Wenn Map- und Reduce-Funktionen nebenläufig und verteilt ausgeführt werden, wird hierfür ein koordinierter Datenaustausch notwendig.
- Die Performanz eines Map-Reduce-Systems hängt maßgeblich davon ab, wie effizient die Shuffle-Phase implementiert ist.
- ullet Der Nutzer wird in der Regel nur über die Gestaltung der Schlüssel l auf die Shuffle-Phase Einfluss nehmen. Daher reicht es, sie einmalig gut zu optimieren, und zahlreiche Anwendungen können hiervon profitieren.

Reduce Phase (aus https://de.wikipedia.org/wiki/MapReduce)



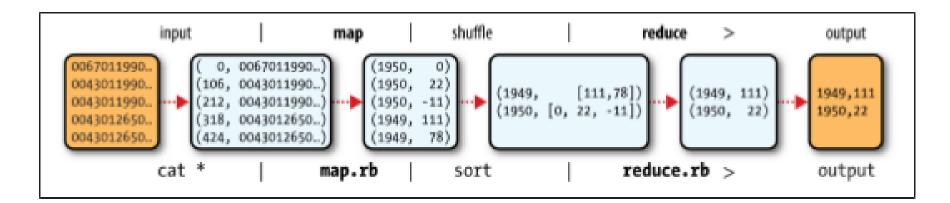
- Sind alle Map-Aufrufe erfolgt bzw. liegen alle Zwischenergebnisse in T_l vor, so ruft die Bibliothek für jede Zwischenwertliste die Funktion Reduce auf, welche daraus eine Liste von Ergebniswerten w_j berechnet, die von der Bibliothek in der Ausgabeliste als Paare (l,w_j) gesammelt werden.
- Auch die Aufrufe von Reduce k\u00f6nnen unabh\u00e4ngig auf verschiedene Prozesse im Computercluster verteilt werden.

Combine Phase (aus https://de.wikipedia.org/wiki/MapReduce)



Optional kann vor der Shuffle-Phase noch eine Combine-Phase erfolgen. Diese hat in der Regel die gleiche Funktionalität wie die Reducefunktion, wird aber auf dem gleichen Knoten wie die Map-Phase ausgeführt. Dabei geht es darum, die Datenmenge, die in der Shuffle-Phase verarbeitet werden muss, und damit die Netzwerklast zu reduzieren.^[5] Der Sinn der Combine-Phase erschließt sich sofort bei der Betrachtung des Wordcount-Beispiels: Auf Grund der unterschiedlichen Häufigkeit von Wörtern in natürlicher Sprache, würde bei einem deutschen Text beispielsweise sehr oft eine Ausgabe der Form ("und", 1) erzeugt (gleiches gilt für Artikel und Hilfsverben). Durch die Combine-Phase wird nun aus 100 Nachrichten der Form ("und", 1) lediglich eine Nachricht der Form ("und", 100). Dies kann die Netzwerkbelastung signifikant reduzieren, ist aber nicht in allen Anwendungsfällen möglich.







4.2

UMSETZUNG IN HADOOP

Realisierung mit Java



- Hadoop benutzt Java als grundlegende Programmiersprache
 - Genauer: Zur Ausführung eines Map-Reduce-Algorithmusses wird Java-Bytecode benötigt
 - Auch Scala oder andere Sprachen können Bytecode produzieren

Bestandteile



- Ein Java-basierter Job besteht
 - Einem Parser, welcher die Rohdaten analysiert und in eine Datenstruktur aufbereitet
 - Einem Mapper, der die aufbereitete Datenstruktur verarbeitet
 - Dieser erbt von Mapper<KEYIN, VALUEIN, KEYOUT, VALUEOUT>
 - Einem Reducer, der das Endergebnis erzeugt
 - Dieser erbt von Reducer<KEYIN, VALUEIN, KEYOUT, VALUEOUT>
 - Einer Job-Definition, die der Hadoop-Umgebung die notwendigen Informationen zur Ausführung definiert

Der Mapper



```
public class MaxTemperatureMapper extends Mapper < LongWritable, Text, Text,
IntWritable> {
  private static final int MISSING = 9999;
  public void map(LongWritable key, Text value, Context context)
      throws IOException, InterruptedException {
    String line = value.toString();
    String year = line.substring(15, 19);
    int airTemperature;
    if (line.charAt(87) == '+') { // parseInt doesn't like leading plus signs
      airTemperature = Integer.parseInt(line.substring(88, 92));
    } else {
      airTemperature = Integer.parseInt(line.substring(87, 92));
    }
    String quality = line.substring(92, 93);
    if (airTemperature != MISSING && quality.matches("[01459]")) {
      context.write(new Text(year), new IntWritable(airTemperature));
```



```
public class MaxTemperatureReducer
  extends Reducer<Text, IntWritable, Text,
IntWritable> {
public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable>
values, Context context)
      throws IOException, InterruptedException {
int maxValue = Integer.MIN VALUE;
    for (IntWritable value : values) {
      maxValue = Math.max(maxValue, value.get());
    context.write(key, new IntWritable(maxValue));
```



```
public static void main(String[] args) throws Exception {
    if (args.length != 2) {
      System.err.println("Usage: MaxTemperature <input path>
<output path>");
      System.exit(-1);
    Job job = new Job();
    job.setJarByClass(MaxTemperature.class);
    job.setJobName("Max temperature");
    FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(args[0]));
    FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(args[1]));
    job.setMapperClass(MaxTemperatureMapper.class);
    job.setReducerClass(MaxTemperatureReducer.class);
    job.setOutputKeyClass(Text.class);
    job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
    System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
```



https://hadoop.apache.org/docs/r2.7.1/hadoopmapreduce-client/hadoop-mapreduce-clientcore/MapReduceTutorial.html



5

WERKZEUGE UND SERVER DES HADOOP-ÖKOSYSTEMS



5.1

HBASE

Was ist HBase?



- HBase ist eine Spalten-orientierte Datenbank
- Wichtig:
 - Obwohl HBase Tabellen kennt ist jede Analogie mit einer relationalen Datenbank falsch
 - HBase ist eine Map
 - Eine Map kann beliebige Key-Value-Paare aufnehmen
- HBase ist in Java geschrieben

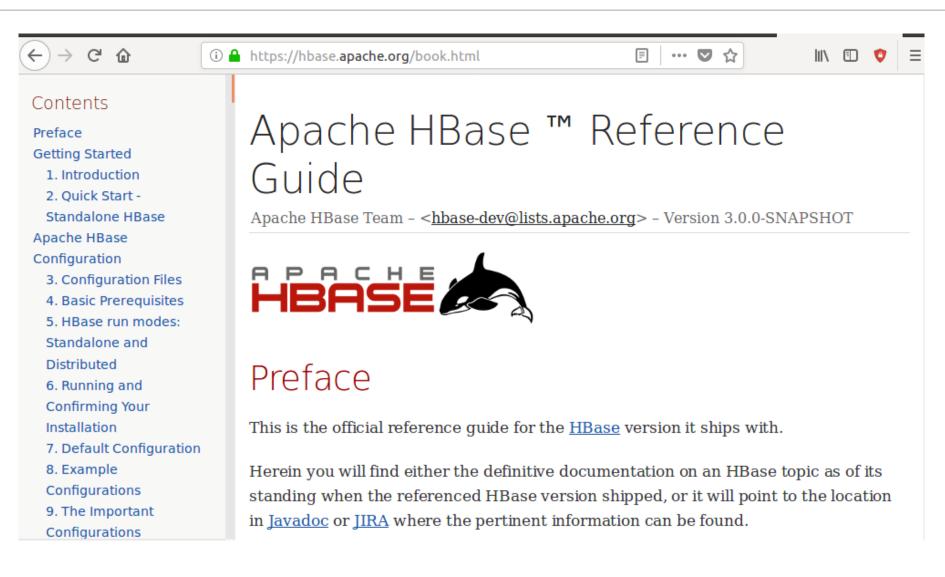
HBase: Features



- Ausgerichtet auf BIG Data
- Automatische Sortierung der Schlüssel einer Zelle
- Automatische Versionierung
- Datenablage auf HDFS
- Auswertung durch
 - SQL-nahe Abfragesprache
 - Apache Phoenix
 - Map Reduce

Dokumentation







- Table
 - Eine Table besteht aus mehren Rows
- Row
 - Eine Row wird durch einen Row Key identifiziert
 - Jede Row besteht aus Columns
- Column Family
 - Hat einen eindeutigen Namen
 - Wird bei der Erstellung der Tabelle angegeben
 - Eine Column Family gruppiert eine beliebige Anzahl von Columns
 - Ein beliebiger Column Qualifier kann zugeordnet werden
- Column
 - Eine Column wird einer Column Family zugeordnet
 - Name: family:column
- Cell
 - Ein Schnittpunkt von Row und Column
 - Besteht aus Inhalt und Timestamp

HBase: Datenablage



Entnommen aus dem Artikel "understanding HBase", http://jimbojw.com/#understanding hbase

HBase: Datenablage in einer Map



```
{
  "zzzzz" : "woot",
  "xyz" : "hello",
  "aaaab" : "world",
  "1" : "x",
  "aaaaa" : "y"
}
```

HBase: Datenablage in einer sortierten Map



```
"1" : "x",
  "aaaaa" : "y",
  "aaaab" : "world",
  "xyz" : "hello",
  "zzzzz" : "woot"
}
```

HBase: Datenablage mit Column-Families



```
"1" : {
 "ColumnFamilyA" : "x",
 "ColumnFamilyB" : "z"
},
"aaaaa" : {
 "ColumnFamilyA" : "y",
 "ColumnFamilyB" : "w"
},
"aaaab" : {
 "ColumnFamilyA" : "world",
 "ColumnFamilyB" : "ocean"
},
"xyz" : {
 "ColumnFamilyA" : "hello",
 "ColumnFamilyB" : "there"
},
"zzzzz" : {
  "ColumnFamilyA" : "woot",
 "ColumnFamilyB" : "1337"
```

HBase: Datenablage mit Column-Families und beliebigen Columns



```
"aaaaa" : {
    "A" : {
      "foo" : "y",
      "bar" : "d"
    },
    "B" : {
      "" : "w"
  "aaaab" : {
    "A" : {
      "foo" : "world",
      "goo" : "moon",
    },
    "B" : {
      "" : "ocean"
```

HBase: Datenablage mit Column-Families und beliebigen Columns mit Zeitstempel



```
"aaaaa" : {
"A" : {
   "foo" : {
     15 : "y",
     4 : "m"
   },
   "bar" : {
     15 : "d",
       : "w"
     1 : "w"
```



- Starten einer Shell
 - hbase shell
 - Eine erweiterte Ruby-Shell
- Anlegen einer Tabelle für ein WIKI-Projekt
 - create 'wiki', 'text'
 - Nur eine einzige Column Family text
- Anlegen eines Datensatzes mit dem Row Key home
 - put 'wiki', 'Home', 'text:', 'Welcome to the wiki!'
 - Check: Auslesen mit get 'wiki', 'Home', 'text:'
- Löschen des Datensatzes
 - deleteall 'wiki', 'Home'
 - Hinweise: delete löscht einzelne Zellen

HBase: Walkthrough: Alter Tables



- Tabelle für weitere Zugriffe sperren
 - disable 'wiki'
- Wie viele Versionen sollen pro Zelle gespeichert werden?

```
alter 'wiki', { NAME => 'text', VERSIONS =>
 org.apache.hadoop.hbase.HConstants::ALL VERSIONS }
```

- Hinzufügen einer Column Family
 - alter 'wiki', { NAME => 'revision', VERSIONS => org.apache.hadoop.hbase.HConstants::ALL VERSIONS }
- Ausgabe der Tabellen-Beschreibung
 - describe 'wiki'
- Tabelle aktivieren
 - enable 'wiki'



5.2

HIVE

Was ist Hive?



- Hive ist eine Datenbanklösung, die mit der Hive Query Language eine SQLnahe Abfragesprache definiert
 - Hive operiert auf Dateien im HDFS
- Hive Shell
 - Starten durch hive
 - Anschließend können über die Konsole die üblichen Befehle zur Tabellendefinition oder Daten-Manipulation abgesetzt werden
 - Alternativ: Ausführung eines Scripts mit hive -f

Hive Tabellen



Anlegen durch:

CREATE TABLE records (year STRING, temperature INT, quality INT)

ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t';

- ROW FORMAT DELIMITED FIELDS
 - Jede Zeile ist durch Tabs unterteile
- TERMINATED BY '\t'
 - Jede Zeile ist durch einen Umbruch getrennt
- Damit hat eine Hive-Tabelle den Aufbau einer simplen Textdatei
 - die natürlich in HDFS abgelegt wird

Daten-Insert

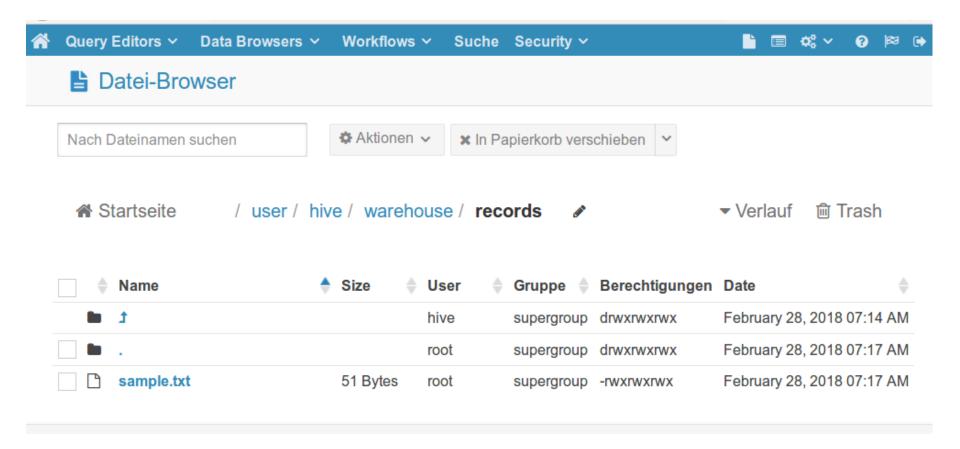


LOAD DATA LOCAL INPATH 'input/ncdc/micro-tab/sample.txt' OVERWRITE INTO TABLE records;

- Dies ist ein simpler Filetransfer!
 - Keinerlei Prüfung der Datei auf Struktur
 - "Schema-less writes"

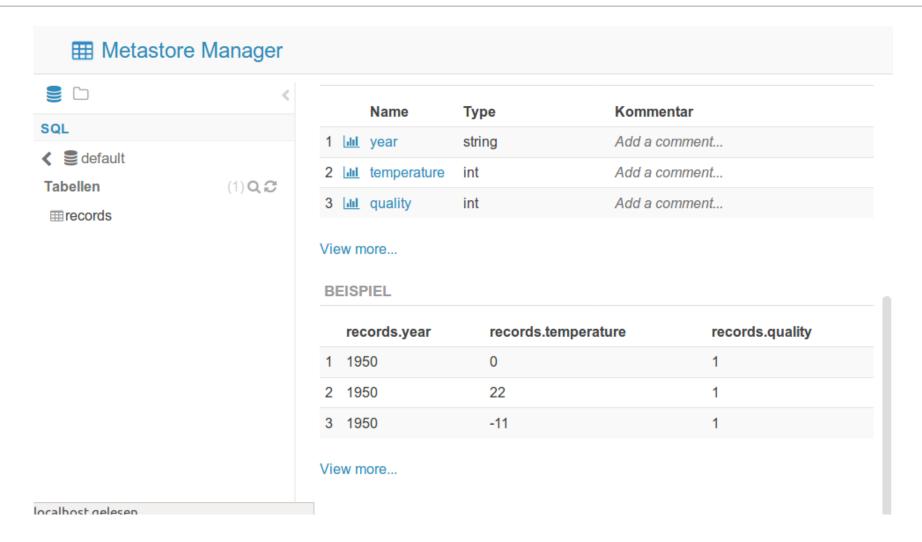
Die geladene Datei im HDFS





Die Daten im Hive-Browser





Eine simple Abfrage



- select year from records
- Wie zu erwarten werden die Jahreszahlen aus der Datei gelesen und ausgegeben
 - Hier wird das Schema der Tabelle aber sehr wohl geprüft
 - "Schema on Read"

Eine Komplexere Abfrage



```
SELECT year, MAX(temperature) FROM records
WHERE temperature != 9999 AND quality IN (0, 1, 4, 5, 9)
GROUP BY year;
```

- Wichtig: Diese Abfrage wird von Hive automatisch in einen Map Reduce-Job übersetzt und ausgeführt
 - Ein Group By ist eigentlich immer eine Form von Map Reduce



Function	MySQL	HiveQL
Retrieving information	SELECT from_columns FROM table WHERE conditions;	SELECT from_columns FROM table WHERE conditions;
All values	SELECT * FROM table;	SELECT * FROM table;
Some values	<pre>SELECT * FROM table WHERE rec_name = "value";</pre>	SELECT * FROM table WHERE rec_name = "value";
Multiple criteria	SELECT * FROM table WHERE rec1="value1" AND rec2="value2";	SELECT * FROM TABLE WHERE rec1 = "value1" AND rec2 = "value2";
Selecting specific columns	SELECT column_name FROM table;	SELECT column_name FROM table;
Retrieving unique output records	SELECT DISTINCT column_name FROM table;	SELECT DISTINCT column_name FROM table;
Sorting	SELECT col1, col2 FROM table ORDER BY col2;	SELECT col1, col2 FROM table ORDER BY col2;
Sorting backward	SELECT col1, col2 FROM table ORDER BY col2 DESC;	SELECT col1, col2 FROM table ORDER BY col2 DESC;
Counting rows	SELECT COUNT(*) FROM table;	SELECT COUNT(*) FROM table;
Grouping with counting	SELECT owner, COUNT(*) FROM table GROUP BY owner;	SELECT owner, COUNT(*) FROM table GROUP BY owner;
Maximum value	SELECT MAX(col_name) AS label FROM table;	SELECT MAX(col_name) AS label FROM table;
Selecting from multiple tables (Join same table using alias w/"AS")	<pre>SELECT pet.name, comment FROM pet, event WHERE pet.name = event.name;</pre>	<pre>SELECT pet.name, comment FROM pet JOIN event ON (pet.name = event.name);</pre>

Hive QL: Metadaten



Function	MySQL	HiveQL
Selecting a database	USE database;	USE database;
Listing databases	SHOW DATABASES;	SHOW DATABASES;
Listing tables in a database	SHOW TABLES;	SHOW TABLES;
Describing the format of a table	DESCRIBE table;	DESCRIBE (FORMATTED EXTENDED) table;
Creating a database	CREATE DATABASE db_name;	CREATE DATABASE db_name;
Dropping a database	DROP DATABASE db_name;	DROP DATABASE db_name (CASCADE);

Hive Shell



Function	Hive
Run script inside shell	source file_name
Run Is (dfs) commands	dfs -ls /user
Run Is (bash command) from shell	!ls
Set configuration variables	set mapred.reduce.tasks=32
TAB auto completion	set hive. <tab></tab>
Show all variables starting with hive	set
Revert all variables	reset
Add jar to distributed cache	add jar jar_path
Show all jars in distributed cache	list jars
Delete jar from distributed cache	delete jar jar_name

Hive Command Line



Function	Hive
Run query	hive -e 'select a.col from tab1 a'
Run query silent mode	hive -S -e 'select a.col from tab1 a'
Set hive config variables	hive -e 'select a.col from tab1 a' -hiveconf hive.root.logger=DEBUG,console
Use initialization script	hive -i initialize.sql
Run non-interactive script	hive -f script.sql

Hive Datentypen Teil 1



- Numeric Types
 - TINYINT (1-byte signed integer)
 - SMALLINT (2-byte signed integer)
 - INT/INTEGER (4-byte signed integer)
 - BIGINT (8-byte signed integer)
 - FLOAT (4-byte single precision)
 - DOUBLE (8-byte double precision)
 - DOUBLE PRECISION (alias für DOUBLE)
 - **DECIMAL**
 - NUMERIC (wie DECIMAL)
- Date/Time Types
 - **TIMFSTAMP**
 - DATE
 - **INTERVAL**

Hive Datentypen Teil 2



- String Types
 - STRING
 - VARCHAR
 - CHAR
- Verschiedene
 - BOOLEAN
 - BINARY (Note: Only available starting with Hive 0.8.0)
- Komplexe Typen
 - ARRAY<data type>
 - MAP<primitive type, data type>
 - STRUCT<col_name : data_type [COMMENT col_comment], ...>
 - UNIONTYPE<data_type, data_type, ...>

Tabellen



- Unterscheide
 - Managed Tables
 - Werden in den Hive-Workspace kopiert
 - External
 - Hier referenziert Hive über den Metastore die externen Daten

Partitions und Buckets



Partitions

- Unterteilen die Daten
 - In der Verzeichnisstruktur entspricht dies Unterverzeichnissen
- Dazu wird eine Partition Column eingesetzt
- CREATE TABLE logs (ts BIGINT, line STRING) PARTITIONED BY (dt STRING, country STRING);

Bucket

- Fügen eine weitere fein-granulare Unterteilung durch
- CREATE TABLE bucketed_users (id INT, name STRING)
 CLUSTERED BY (id) INTO 4 BUCKETS;



Sortieren und Aggregieren

```
FROM records2

SELECT year, temperature

DISTRIBUTE BY year

SORT BY year ASC, temperature DESC;
```

MapReduce

```
FROM (
FROM records2

MAP year, temperature, quality

USING 'is_good_quality.py'

AS year, temperature) map_output

REDUCE year, temperature

USING 'max_temperature_reduce.py'

AS year, temperature
```



Joins

```
SELECT sales.*, things.*
FROM sales JOIN things ON (sales.id = things.id);
```

Subqueries

```
SELECT station, year, AVG(max_temperature)
FROM (
SELECT station, year, MAX(temperature) AS max_temperature
FROM records2
WHERE temperature != 9999 AND quality IN (0, 1, 4, 5, 9)
GROUP BY station, year
) mt
GROUP BY station, year;
```

Weitere hilfreiche Konstrukte



- Multitable Insert
 - Eine Input-Datei wird in verschiedene Tabellen unterteilt
- CREATE TABLE ... AS SELECT.
 - Das Ergebnis einer Query wird in eine neue Tabelle geschrieben
- Verändern der Tabellenstruktur
 - In Hive eine triviale Operation
 - Schema onread...

Views

```
CREATE VIEW valid_records AS

SELECT * FROM records2 WHERE temperature != 9999 AND quality IN (0, 1, 4, 5, 9);
```



5.3

SPARK

Was ist Spark?



- Eine Lösung zur Analyse großer verteilter Datenmengen
 - Gleiche Problemstellung wie Map Reduce
 - Aber Spark implementiert eigene Algorithmen
- Spark operiert auf einem In-Memory-Cache von Daten
 - Und hat damit Performance-Vorteile zum Beispiel bei
 - Iterativen Verfahren
 - Interaktive Verfahren
 - Dieser Cache sind die Resilient Distributed Datasets, kurz RDD
 - Eine über den Cluster verteilbare Collection
 - Etwas vereinfacht operiert eine Spark-Abfrage auf diesen RDDs und produziert weitere
 - Vorsicht: RDDs werden lazy erzeugt!
 - Erst eine Auswertung darauf führt echte Aktionen aus

Erstes Arbeiten



- REPL mit der Spark-Shell
 - spark-shell
 - Ein Scala-Interpreter

Eine erste simple Spark-Anwendung



- val lines = sc.textFile("/input/sample.txt")
- Laden der Daten
- val records = lines.map(.split("\t"))
- Transformation der Daten und erzeugen eines neuen RDD
- val filtered = records.filter(rec => (rec(1) != "9999" && rec(2).matches("[01459]")))
- Filtern der transfomierten Daten
- val tuples = filtered.map(rec => (rec(0).toInt, rec(1).toInt))
- Aggregieren der Daten, der Map-Anteil
- val maxTemps = tuples.reduceByKey((a, b) => Math.max(a, b))
- Erzeugen des Ergebnisses, der Reduce-Anteil
- Ausgabe des Ergebnisses
 - maxTemps.foreach(println())

Apache Hadoop © Javacream 117

Die Anwendung als Scala-Programm



```
import org.apache.spark.SparkContext.
import org.apache.spark.{SparkConf, SparkContext}
object MaxTemperature {
  def main(args: Array[String]) {
   val conf = new SparkConf().setAppName("Max Temperature")
   val sc = new SparkContext(conf)
   sc.textFile(args(0))
   .map( .split("\t"))
   .filter(rec \Rightarrow (rec(1) != "9999" && rec(2).matches("[01459]")))
   .map(rec \Rightarrow (rec(0).toInt, rec(1).toInt))
   .reduceByKey((a, b) => Math.max(a, b))
   .saveAsTextFile(args(1))
```



5.4

WEITERE PRODUKTE

Übersicht



- Flume
 - Eine Datensenke, die Daten nach HDFS verschiebt
 - Auch andere Ziele sind möglich
- Parquet
 - Ein Format zum Speichern verschachtelter Daten
- Pig
 - Eine Hochsprache (Pig Latin) zur einfacheren Definition von Datenanalysen mit Map Reduce
- Crunch
 - Vereinfachte Programmierung Java-basierter Datenanalysen mit Map Reduce
- Sqoop
 - Ein generischer Datenextraktor
- Avro
 - Fin Daten-Serializierer



6

MACHINE LEARNING



6.1

ÜBERSICHT

Einteilung



- Supervised Learning
 - Klassifizierung
 - Bei der Klassifizierung von Daten werden Eingangsdaten in eine diskrete Menge von Ergebnissen umgewandelt
 - Recommendation
 - Empfehlungen auf Basis vorhandener Beziehungen
 - Eigentlich eine Untermenge der Klassifizierung
 - Regression
 - Hier werden beliebige Werte produziert
- Unsupervised Learning
 - Clustering
 - Erkennen und Gruppieren von Zusammenhängen
 - Density Estimation
 - Erkennen von Zusammenhängen, die Datensätze kompakt representieren

Beispiele für Algorithmen: Supervised



- Classification
 - k-nearest neighbours
 - Decision Trees
 - Ensemble Methods
 - (Naive) Bayes
 - Support Vector Machines
- Regression
 - (Weighted) Linear Regression
 - Ordinary Least Squares Regression
 - Logistic Regression
 - Tree based Regression
- https://www.kdnuggets.com/2016/08/10-algorithmsmachine-learning-engineers.html

Beispiele für Algorithmen: Unsupervised



- Clustering
 - Centroid-based algorithms
 - Connectivity-based algorithms
 - Density-based algorithms
 - Probabilistic
 - Dimensionality Reduction
 - Neural networks / Deep Learning
- Principal Component Analysis
- Singular Value Decomposition
- Independent Component Analysis
- https://www.kdnuggets.com/2016/08/10-algorithmsmachine-learning-engineers.html/2

Einsatzbereiche



- Mustererkennung
 - Bilder
 - Schriften
 - Gesichter
- Spam-Detection
- Produkt-Empfehlungen
- Social Networking

Wie wird Machine Learning implementiert?



- Beispiel: Klassifizierung
 - Ein Algorithmus bestimmt aus einem Feature-Set eine Target-Variable
 - Dieser Algorithmus wird
 - Trainiert
 - Hierzu werden dem Algorithmus Features und erwartete Targets präsentiert
 - Nachvollzogen
 - Die "knowledge representation" des Algorithmus weist nach, nach welchen Kriterien die Entscheidungen nach dem Training getroffen werden
 - Getestet
 - Nun werden Test-Daten benutzt und das berechnete Target mit dem erwarteten verglichen

Apache Hadoop 127 © Javacream

Wie kann Machine Learning funktionieren?



- Statistische Analyse
- großer Datenmengen
- führt zu Ergebnissen, die wiederum statistisch relevant "korrekt" sind
 - Der Anspruch von Machine Learning kann nicht sein, fehlerfreie Ergebnisse zu produzieren
 - Ebenso können selbst kleine Änderungen große Ergebnisschwankungen produzieren
 - Der bekannte Schmetterlingseffekt

Flow



- Data Collection
- Aufarbeitung der Daten
- Prüfen der Daten-Qualität
- Training
- Test
- Anwendung



ZUSAMMENHANG MIT HADOOP

Machine Learning ist Big Data-Verarbeitung



- Der Flow eines Algorithmus' kann auf MapReduce passen
 - Graphen-orientierte Methoden sind allerdings ebenfalls gebräuchlich
- Ebenso gebräuchlich ist hier jedoch die Verwendung von Spark
 - Ein Zwischenspeichern von Maps/RDDs über verschiedene Schritte des Ablaufs ist hier sicherlich vorteilhaft

Apache Mahout



- Mit Mahout (deutsch: "Elefantentreiber") steht ein Werkzeug zur Verfügung, mit dem direkt Machine Learning auf Hadoop ausgeführt werden kann
 - https://mahout.apache.org/
- Das Projekt definiert sich primär als Sammlung für Implementierungen von Machine Learning Algorithmen, die auf einem verteilten System ausgeführt werden können.



6.2

VERFAHREN



6.3

BEISPIEL: KLASSIFIZIERUNG MIT K NEAREST NEIGHBORS

k-Nearest Neighbors



- Ein Classification-Algorithmus
- Prinzip:
 - Für eine Menge von Datensätzen mit gemeinsamen Attributen ist jeweils das Target bekannt
 - Ein unbekannter Datensatz wird Attribut für Attribut mit diesem Datensatz verglichen und die Gesamt-Abweichungen für jeden bekannten Datensatz berechnet
 - Diese Abweichungen werden nach Größe sortiert und mit den Target-Werten belegt
 - Die Majorität der Target-Werte der obersten k Einträge bestimmt das Target des zu bestimmenden Datensatzes

Weitergehende Literatur



