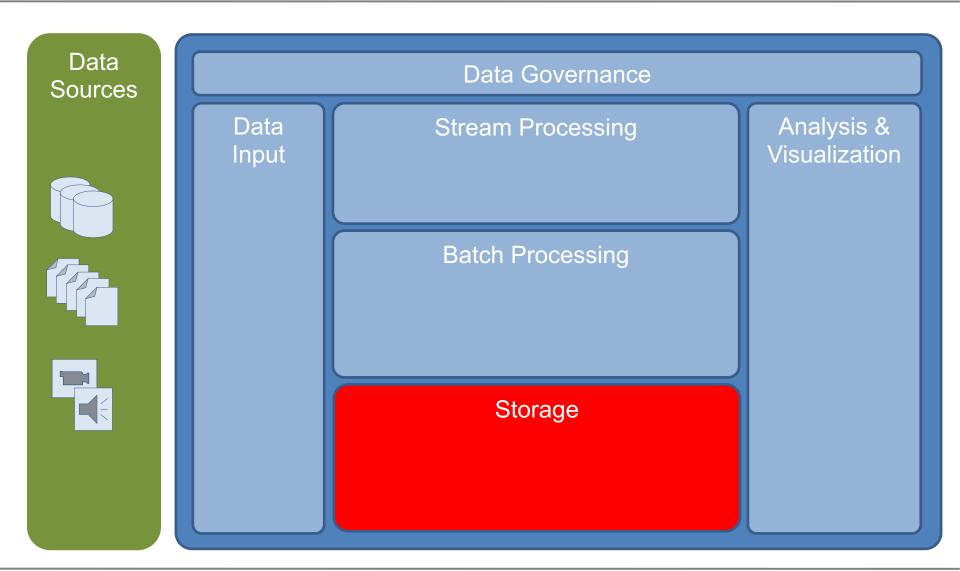
# **Big Data**

Storage

www.dhbw-loerrach.de

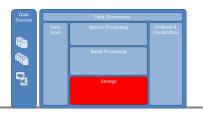
## **Big-Data Referenzarchitektur**





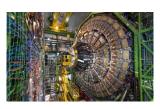
## **DATA STORAGE**

## Die Herausforderung





## Volume



Velocity



**Variety** 

- Speicherlösungen müssen einfach skalierbar sein um große Datenvolumen aufnehmen zu können
- Sie müssen performant sein
- Sie müssen unterschiedliche Datenformate unterstützen

#### Skalierbarkeit



#### Vertikal (Scale Up):

- Steigerung der Leistung eines Rechners durch Hinzufügen von zusätzlichem RAM, mehr / schnellere CPUs etc.
- Nicht von Software abhängig
- Hat eine natürliche Grenze

#### **Horizontal (Scale Out)**

- Hinzufügen zusätzlicher Knoten
- Software muss geeignet sein
- Dann im Prinzip unbegrenzt



### **Speicherarten**



#### 'Small Data'

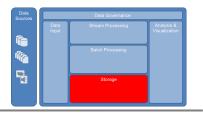
- Filesystem:
  - speichert und organisiert
     Daten auf einem
     Speichermedium (Festplatte, Memorystick etc.),
  - liefert logische Sicht als Baumstruktur o.Ä.
  - Beispiele (NTFS, ext4, APFS)

#### **Big Data**

- Distributed File System
  - Kann große Files verteilt über mehrere Cluster-Nodes speichern
  - Files erscheinen in der logischen Sicht wie lokal
  - Beispiele Hadoop Distributed
     File System (HDFS, Google
     File System (GFS)



### **Speicherarten**



#### 'Small Data'

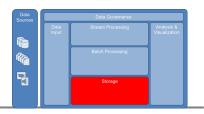
- Relationale DB:
  - speichert Daten normalisiert
  - Relationales Datenmodell
  - Datenaufruf mittels SQL
  - Beispiele: Oracle Database,
     (Microsoft) SQLServer, (SAP)
     HANA, (IBM) DB2

#### **Big Data**

- Auch RDBMS
- NoSQL (not only SQL)
  - Nicht-relationale Datenbank
  - Kann auch semi- und unstructured data aufnehmen
  - Hoch skalierbar, kann z.B. auf HDFS aufsetzen
  - Datenaufruf mittels API und diversen Query Languages (XQuery, SPARQL, SQL etc.)
  - Beispiele: (Hadoop) Hbase,
     (Apache) Cassandra, Google
     BigTable, (AWS) SimpleDB



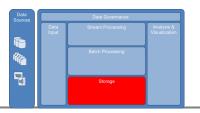
## Skalierbarkeit von Speicher



Wie verteile ich Daten auf mehrere Speicherknoten?

- Sharding (verteilen)
- 2. Replication (vervielfältigen)
- 3. Kombination von 1 und 2

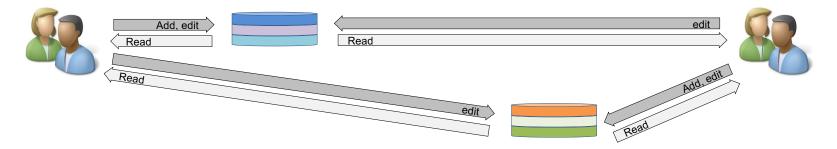
## **Sharding**



#### Nicht verteilt:

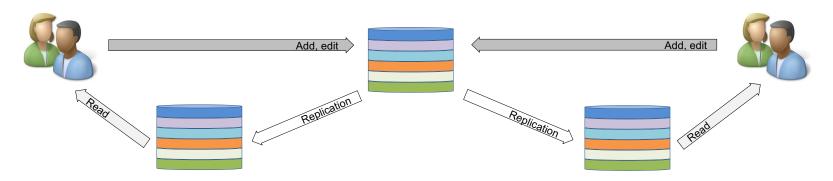


#### Sharding:



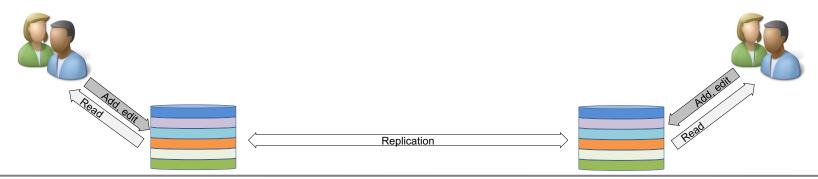
## Replikation

#### Primary-Replica Replication\*:



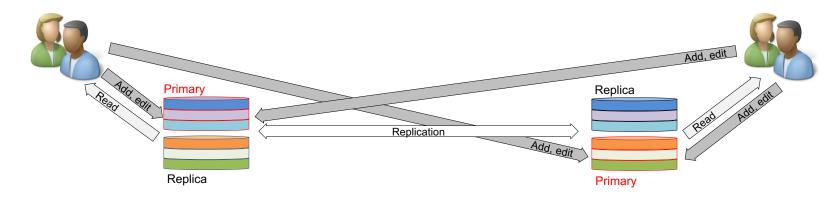
<sup>\*: &</sup>quot;Master-Slave" sollte man nicht mehr verwenden, allerdings gibt es noch keine Begriffe, die sich wirklich durchgesetzt haben: <a href="https://www.theserverside.com/opinion/Master-slave-terminology-alternatives-you-can-use-right-now">https://www.theserverside.com/opinions/2020/06/12/tech-industry-has-an-ugly-master-slave-problem/</a>

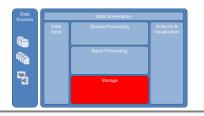
#### Peer-to-Peer Replication:



## Kombination Sharding - Replication

#### ...eine Möglichkeit:

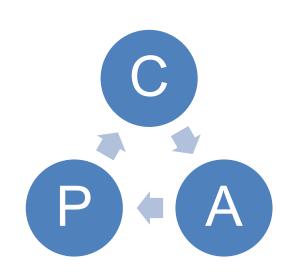


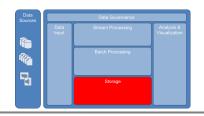


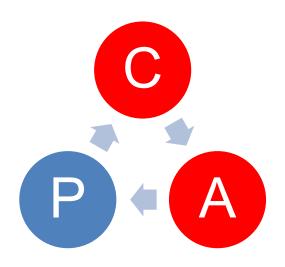
#### **CAP-Theorem (Brewer's Theorem)**

Bei einem verteilten Datenbanksystem, das auf einem Cluster läuft, kann man nur 2 der folgenden Eigenschaften erfüllen:

- Consistency: Man kann von jedem Knoten des Clusters lesen und bekommt immer das gleiche Ergebnis
- Availability: Die Knoten und die darauf befindlichen Daten sind immer erreichbar und abrufbar (Lesen und Schreiben)
- Partition Tolerance: Das System funktioniert auch noch, wenn wenn die Verbindung zu einzelnen Knoten unterbrochen ist

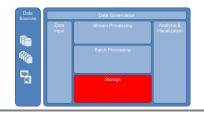


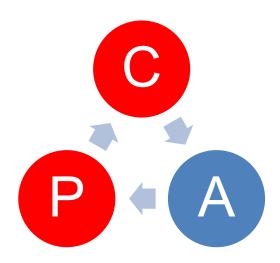




Wenn Consistency und Availability benötigt werden, müssen die Knoten Informationen austauschen können

⇒ Partition Tolerance ist nicht gegeben

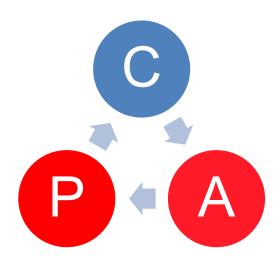




Wenn Consistency und Partition Tolerance benötigt werden, müssen die Knoten Zeit haben, um ihren Inhalt zu synchronisieren. Während dieser Zeit ist der Service nicht verfügbar.

⇒ Availability ist nicht gegeben





Wenn Availibiltiy und Partition Tolerance benötigt werden, kann es vorkommen, dass neue Inhalte noch nicht zwischen den Knoten synchronisiert sind. Das Resultat wären unterschiedliche Ergebnisse zwischen den einzelnen Knoten

⇒ Consistency ist nicht gegeben

#### **ACID**



#### Datenbank –Designprinzip für Transaction Management

- Atomicity: eine Transaktion ist immer als ganzes erfolgreich oder nicht, d.h. wenn es zwischendrin einen Fehler gibt, findet ein Rollback statt.
- Consistency: alle Daten werden vorher validiert, d.h. nur Daten, die dem Datenbank-Schema und seinen Einschränkungen entsprechen, werden gespeichert. Die Datenbank als ganzes ist stets konsistent.
- Isolation: das Ergebnis einer Transaktion ist nicht sichtbar für andere bevor die Transaktion nicht vollständig durchgeführt ist. Andere Transaktion auf den selben Objekten sind solange nicht möglich.
- Durability: wenn eine Transaktion commited wurde, dann ist sie auch bei einem Systemfehler permanent.



#### Mögliches Design-Prinzip für eine verteilte Datenbank

**Basically Available: Die** Datenbank gibt immer Daten oder eine Fehlermeldung zurück

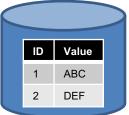


Soft State: Es kann aber sein, dass die Daten, wenn Sie gelesen werden inkonsistent sind.

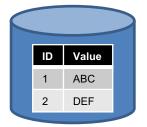


Eventual Consistency: Bei einem 2. Lesen kann das Ergebnis anders sein, da die Daten inzwischen synchronisiert wurden

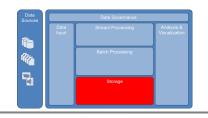






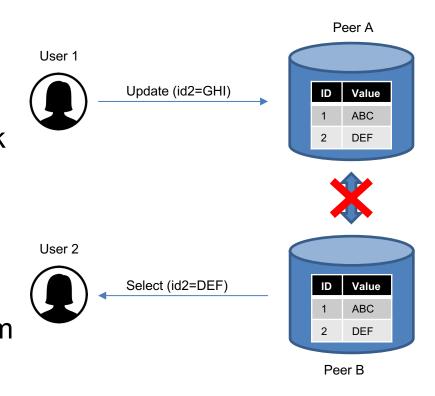


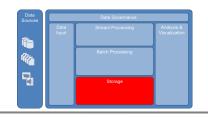
Peer B



## Mögliches Design-Prinzip für eine verteilte Datenbank

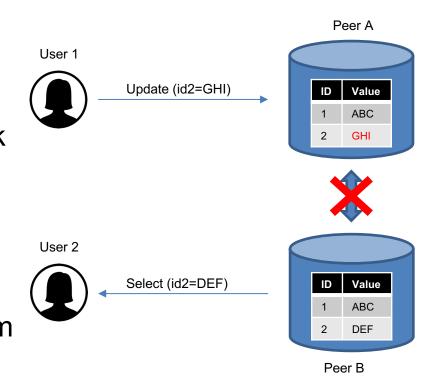
- Basically Available: Die
   Datenbank gibt immer Daten
   oder eine Fehlermeldung zurück
- Soft State: Es kann aber sein, dass die Daten, wenn Sie gelesen werden inkonsistent sind.
- Eventual Consistency: Bei einem
   2. Lesen kann das Ergebnis anders sein, da die Daten inzwischen synchronisiert wurden





## Mögliches Design-Prinzip für eine verteilte Datenbank

- Basically Available: Die
   Datenbank gibt immer Daten
   oder eine Fehlermeldung zurück
- Soft State: Es kann aber sein, dass die Daten, wenn Sie gelesen werden inkonsistent sind.
- Eventual Consistency: Bei einem
   2. Lesen kann das Ergebnis anders sein, da die Daten inzwischen synchronisiert wurden





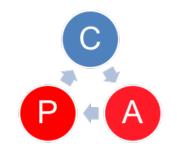
#### Mögliches Design-Prinzip für eine verteilte Datenbank

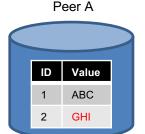
- **Basically Available: Die** Datenbank gibt immer Daten oder eine Fehlermeldung zurück
- Soft State: Es kann aber sein, dass die Daten, wenn Sie gelesen werden inkonsistent sind.
- **Eventual Consistency:** Bei einem 2. Lesen kann das Ergebnis anders sein, da die Daten inzwischen synchronisiert wurden















Peer B

## Speicheroptionen



#### **On-Disk**



Verteiltes File System (DFS)



Relationale Datenbank (RDBMS)

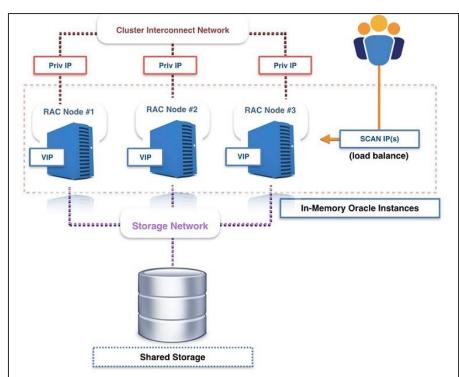


NoSQL Datenbank

## **RDBMS** für Big Data



- Gut für Transaktionen
  - von relativ kleinen
     Datenmengen (strukturiert!),
  - die random read/write benötigen
- ACID-compliant
- Laufen oft auf einem Knoten, werden vertikal skaliert
- Manche können auf Clustern betrieben werden, benötigen dann Shared Storage
- Replikation ist gut möglich,
   Sharding muss auf
   Applikationslevel geschehen



Oft nicht ideal für Big Data!

## **NoSQL für Big Data**



- Daten können schemalos und nicht normalisiert sein
- Designed für
  - horizontale Skalierung
  - Sharding und Replikation
  - High Availability
- Oft OpenSource
- Flexible APIs/Query Languages
- BASE not ACID
- Unterschiedliche Typen
  - Key-Value
  - Document based
  - Column-family
  - <u> Graph</u>





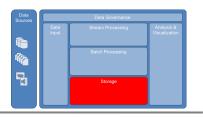








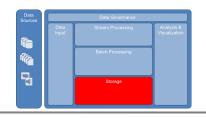
## Datenbanktypen – Key-Value



- Daten werden als Paare von einem Schlüssel (Key) und beliebigen Werten (Value) gespeichert. Der Wert kann unterschiedliche Formate haben (text, videos...)
- Sehr schnell und gut skalierbar
- Die Applikation muss den Key kennen, um auf die Daten zuzugreifen
- Es sind nur insert, select, delete Befehle möglich
- Beispiele: Amazon Dynamo, Redis

Key	Value
325	Max Mustermann, 12.3.1998, Weil am Rhein, Reiermann und Söhne Text
121	<pre><customerid>121214</customerid></pre> merID> <na< td=""></na<>
531	1100010101000111000110010 1010101000100
351	01010111010011001110011101 10011101000 Bild 01

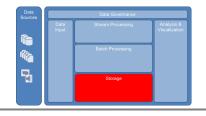
### **Datenbanktypen – Document DB**



- Ähnlich wie Key-Value aber der Wert ist ein Dokument mit strukturierter Information (z.B. XML)
- Struktur der Dokumente kann unterschiedlich sein, Daten sind "Self-describing"
- Neben insert, select, delete sind update Befehle möglich, auch auf Teile des Dokuments
- Gut für semistrukturierte Daten mit wechselndem Schema
- Beispiele: MongoDB, CouchDB

```
Key
       Value
325
       {CU {
            custID:1324234,
       {cu
121
            custName:Mueller,
       {CU
531
            invoiceID:2888389,
351
       {CU
            Date:04092020,
            Items:[
               {itemID:23,quantity:2},
               {itemID:12,quantity:5},
               {itemID:43,quantity:1}
```

## Datenbanktypen – Column Family DB



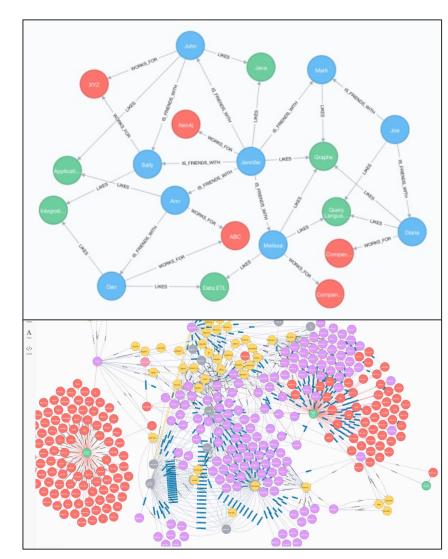
- Daten werden ähnlich wie bei RDBMS in Tabellen abgelegt
- Diese werden aber spaltenweise (in Column Families) gespeichert
- Schneller Zugriff auf Werte einer Spalte
- Gut wenn random read/write Zugang benötigt wird und die Daten eine gewisse Struktur haben
- Beispiele: Hbase, Amazon SimpleDB

Row Key	Column Family ID	Column Family Adresse
A10	ID:Nachname "Müller" ID:Vorname "Hans" ID:Email "hm134@gmx.de"	Adresse:Straße "Basler Straße" Adresse:Nummer "4" Adresse:Ort "Lörrach"
A11	ID:Email "zt111@gmx.de"  Column	Adresse:Straße "Talweg" Adresse:Nummer "6" Adresse:Ort "Lörrach"
A12	ID:UserID "dhsten123"  Column	Adresse:Straße "Lange Straße" Adresse:Nummer "7" Adresse:Ort "Weil"
A13	ID:Nachname "Schmidt" ID:Vorname "Franz"	Adresse:Ort "Lörrach"
Row Keys müssen zugewiesen werden Column Family		

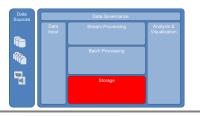
## Datenbanktypen – Graph DB



- Schwerpunkt auf den Beziehungen der Entitäten
- Entitäten werden als Knoten (nodes) gespeichert und haben Attribute, die als Key-Value-Paare abgelegt werden
- Beziehungen werden als Kanten (Edges) gespeichert, die auch Attribute haben
- Gut zum Speichern von Beziehung und Analysieren von Mustern
- Beispiele: Neo4J, OrientDB,
   Infinite Graph



## Speicheroptionen



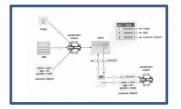
#### **On-Disk**

- Verteiltes File System (DFS)
- Relationale Datenbank (RDBMS)
- NoSQL Datenbank

#### **In-Memory**



**IM Data Bases** 



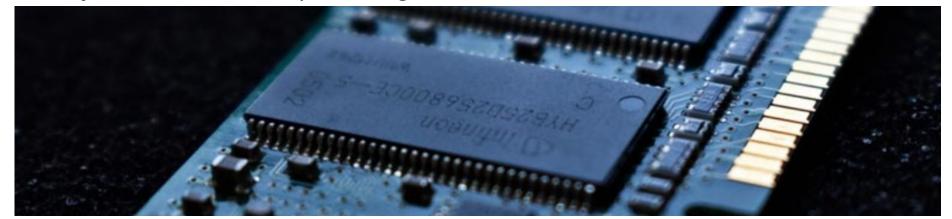
**Grid Storage** 

## In-Memory vs. On-Disk



#### IM benutzt RAM als Speichermedium

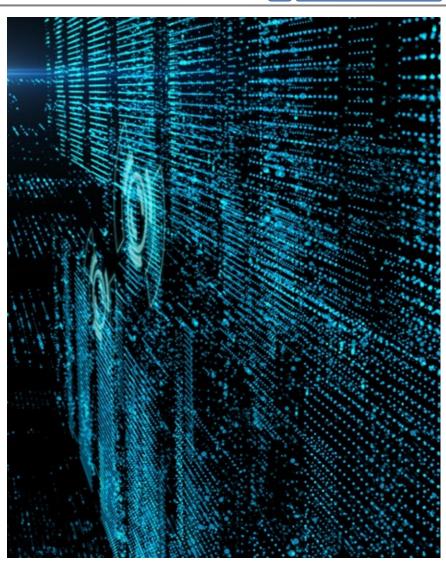
- Geringere Latenz und schnellere Datentransferzeiten als Festplatten
- + Kann im Cluster gut horizontal skaliert werden
- Gut für "Velocity" Aspekt von Big Data und Real-time Analytics
- Hohe Kosten im Vergleich zu Festplatten
- "Durability" (was passiert mit den Daten bei einem Systemunterbruch) muss gesondert adressiert werden



## In-Memory Data Bases (IMDB)



- Bessere Performance
- Kann relationale oder NoSQL DB sein
- Je nach Technologie horizontal oder vertikal skalierbar
- Massnahmen für Durablity im Fall von Systemausfällen nötig
  - Transaction Logs und Snapshots werden auf HD gespeichert
  - Replikation
  - Kombination mit on-disk DB
- Event notification durch continuous querries möglich



## **In-Memory Data Grids**



Lesen Sie das entsprechende Kapitel aus dem Lehrbuch und beantworten Sie die Fragen in

Moodle

