# Big-Data-Technologien

#### **Kapitel 1: Einführung**

Hochschule Trier Prof. Dr. Christoph Schmitz

### Überblick

- Organisatorisches
- Was ist Big Data?
- Anwendungsfälle
- Herausforderungen
- Verarbeitungsmodelle

# Organisatorisches

# Organisatorisches

- Übung am Rechner
  - SSH auf Big-Data-Systeme
  - Java-Entwicklungsumgebung (Eclipse/Intellij/...)
  - evtl. Skriptsprachen
- Prüfungsvorleistung: 2/3 der Übungsaufgaben bearbeiten

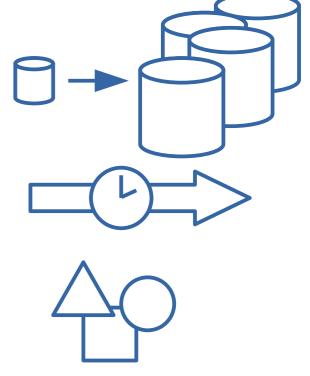
# Was ist Big Data?

Was ist Big Data? – 3 Vs

Volume: viele Daten

Velocity: schnelle Verarbeitung

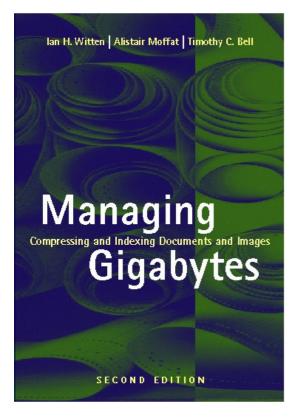
Variety: vielfältige Struktur



(Gartner, 2011)

# Was ist Big Data?

 "Data whose size forces us to look beyond the tried-and-true methods that are prevalent at that time."



(Adam Jacobs, CACM Vol. 52 No. 8, August 2009)

# Woher kommen diese Datenmengen?

- World Wide Web
- Mobilfunknetze
- Soziale Netzwerke
- Internet of Things
- Industrie 4.0

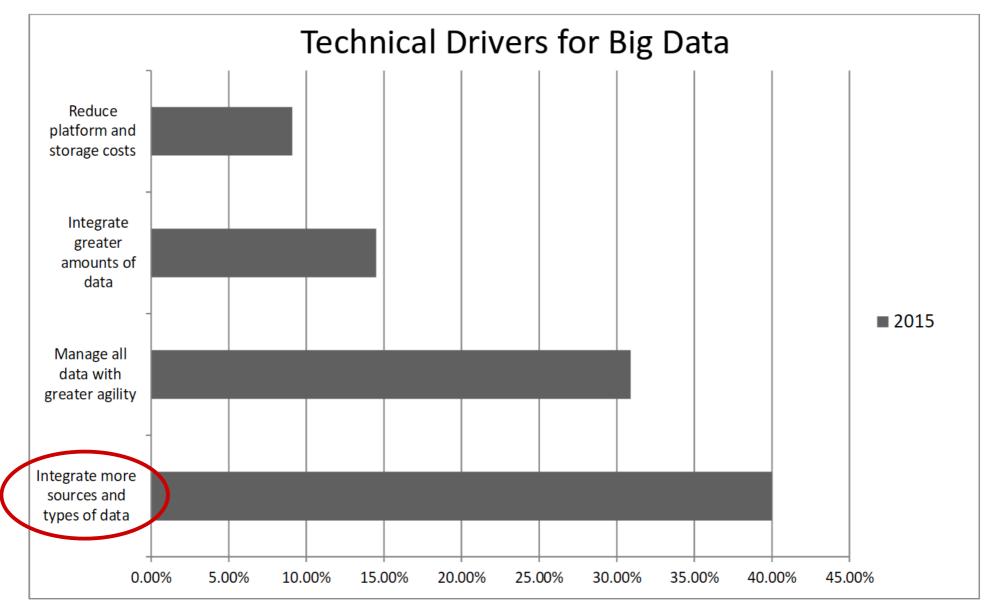
"People talk about data being the new oil, [but] I think ultimately it's going to be like the new water," said Joel Gurin, the founder of OpenDataNow.com. "It's just a resource that will be core to how we do our business and lead our lives."

• ... <Buzzword der Woche>...

# Beispiele

- Velocity: 40.000 Suchanfragen pro Sekunde, 1.2 Billionen pro Jahr bei Google
- Volume: 2.3 Mrd. aktive Benutzer, täglich 350 Mio. neue Fotos bei Facebook, 350 Mrd. Photos insgesamt
- Volume: 1 Mrd. aktive Benutzer, täglich 95 Mio. Posts bei Instagram
- Volume: ca. 1.5 Mio. Rechner bei Amazon

# Was ist mit Variety?



Quelle: NVP Big Data Executive Summary, 2016

# Variety

#### Informationsintegration

- Gewachsene Landschaften
- Integration anderer Firmen(teile)

#### Stammdaten

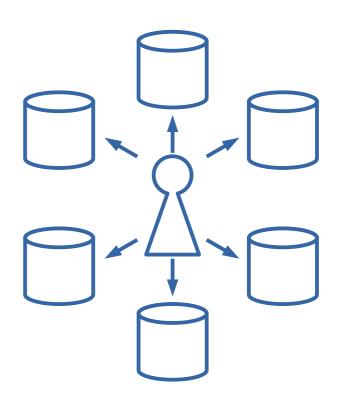
Name, Adresse, Vertragsdaten

#### Leistungsdaten

- Call Detail Records
- Bestellungen
- Abrechnungen

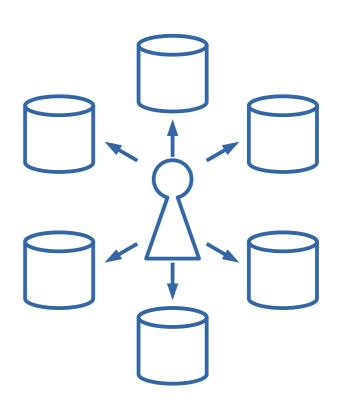
#### Customer Relationship Management (CRM)

- Kundenkontakte, Akquise, Hotline



# Variety

- Business Intelligence
  - Analysen, Reports
- Technische Überwachung
  - Last, Ausfälle, Missbrauch
- Zugekaufte Daten
  - Marktforschung, Adresshandel

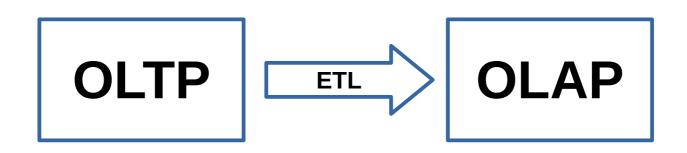


Entlasten/Ersetzen bestehender Datenbanken

- Skalierbarkeit
- Durchsatz und Latenz
- Lizenzkosten

- Transaktionsverarbeitung
- OLTP: "On-Line Transaction Processing"
  - Suchen
  - Warenkörbe
  - Status-Updates

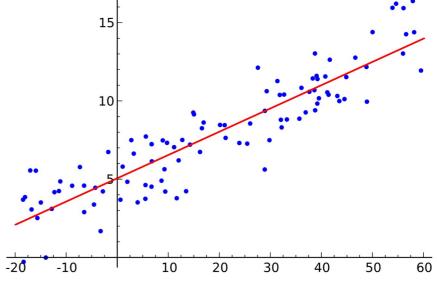
- Aufbereiten von Daten für Business Intelligence und Vorhersagen
- OLAP: "On-Line Analytical Processing"
- ETL "Extract Transform Load"



- Interaktive Analysen, Data Science
  - Explorativer Umgang mit großen Datenmengen
  - Data Mining/Machine Learning

Generieren von neuen Erkenntnissen und

Geschäftsideen



Quelle: Wikipedia

- Recommender-Systeme
  - Analyse von Benutzerverhalten
  - Aussprechen von Empfehlungen



Quelle: Netflix

- Monitoring/Alerting
  - Überwachung großer Systeme
  - Feststellen von Fehlerzuständen
  - Alarme



Quelle: elastic.co

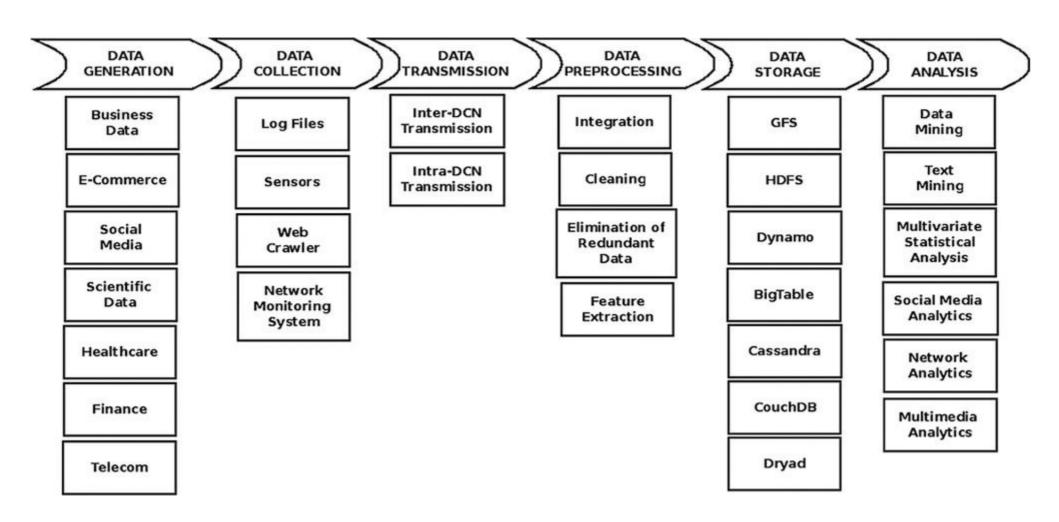
#### Abuse

- personalisierte Spam-Filter
- systematische Login-Versuche erkennen

#### Fraud Detection

- Zahlungswege vorgeben

# Wertschöpfung durch Big Data



# Herausforderungen

# Herausforderungen

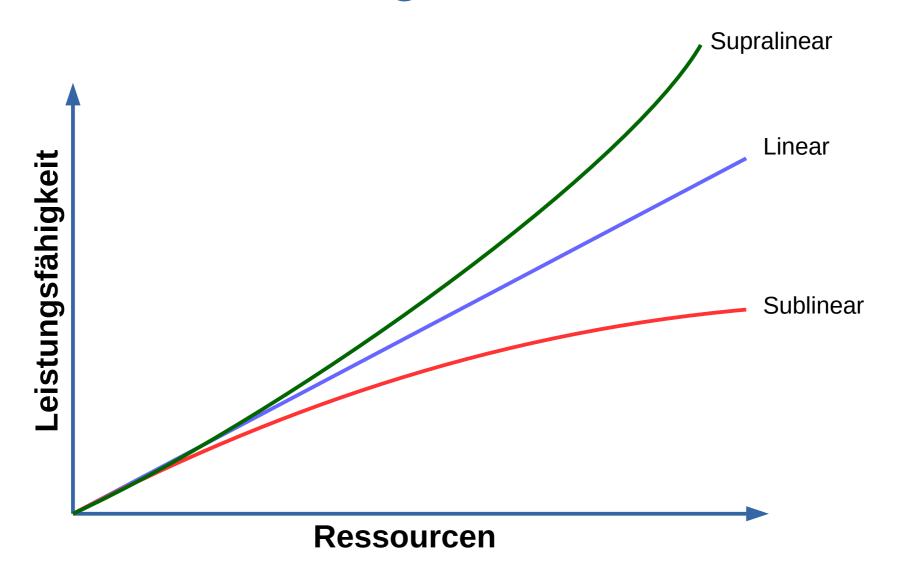
- Integration
- Skalierbarkeit
- Ausgewogenheit
- Verteilung
- Konsistenz
- Durchsatz
- Latenz

# Herausforderungen: Integration

- Vielfalt gewachsener Systeme
- Unterschiede bei
  - Business-Verständnis
  - Datenmodellen
  - nonfunktionalen Anforderungen
  - Schlüsseln

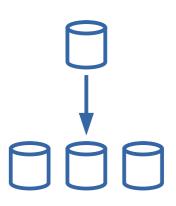
Single Source of Truth?

# Herausforderungen: Skalierbarkeit

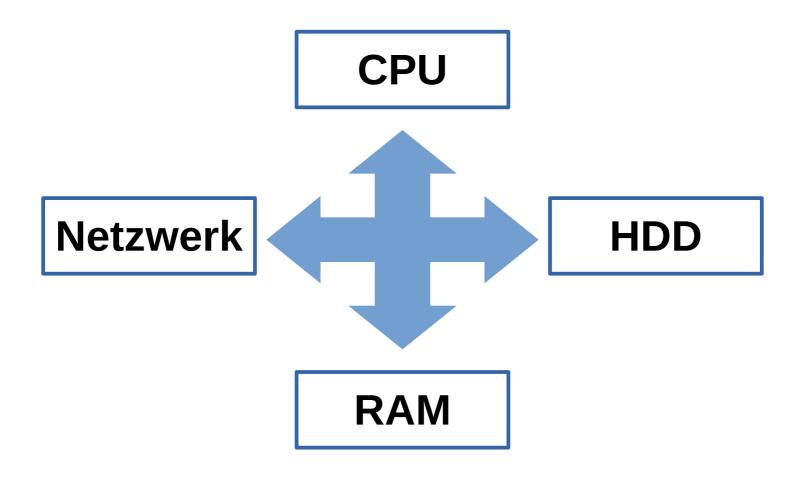


### Horizontale und vertikale Skalierung

- Vertikale Skalierung ("scale up")
  - schnellere CPU
  - mehr Speicher
  - schnellere/größere Festplatte
  - ...
- Horizontale Skalierung ("scale out")
  - mehrere Kerne
  - mehrere Festplatten
  - mehrere Rechner



# Ausgewogenheit



# Herausforderung: Verteilung

 "My First Law of Distributed Object Design: Don't distribute your objects."

(Martin Fowler, PoEAA)

- Verteilung bringt Probleme mit sich:
  - Programmiermodell
  - Verteilter Zustand → Konsistenz
  - Synchronisation
  - Zeitbegriff
  - Ausfälle → Robustheit

# Herausforderungen: Durchsatz und Latenz

Durchsatz/Bandbreite:

Anzahl / Zeiteinheit bzw.

Menge / Zeiteinheit

- Transaktionen/s
- Datendurchsatz MB/s

# Herausforderungen: Durchsatz und Latenz

Latenz:

#### Zeit zwischen Auslöser und Reaktion

- Anwortzeit eines Datenbanksystems
- Reaktionszeit auf Ping
- Durchsatz und Latenz sind oft widerstrebende Optimierungsziele!

### Durchsatz und Latenz: Sneakernet

"Never underestimate the bandwidth of a station wagon full of tapes hurtling down the highway."



Quelle: Andrew S. Tanenbaum: Computer Networks. Prentice-Hall, New Jersey 1996, S. 83.

Bild: Wikipedia/jantangring

### **Durchsatz und Latenz**

- MicroSD-Karte:
  - 0.5 g, 165 mm<sup>3</sup>, 512 GB
- Container:
  - 33 m<sup>3</sup>, 21 t Nutzlast, 2.4 t
- Containerschiff OOCL Hong Kong:
  - 21.413 Container, 197.000 t Nutzlast
- Latenz Hamburg New York:
  - 6 Tage



Durchsatz in Bytes/s?

Quelle: Wikipedia

### Soll das ein Witz sein?!

AWS Snowball: Accelerating Large-Scale Data Ingest Into the AWS Cloud | AWS Public Sector Summit 2016

#### AWS Snowball—data transport service for large datasets



Bilder: amazon.com

#### **Durchsatz und Latenz**

- Beispiel: 10-Gb-Ethernet
- Query-Response:
  - Roundtrip: ca. 50 μs, 20.000/s
  - MTU: 1.500 Bytes
  - 20.000/s \* 1.500 Bytes = **30 MB/s**
- Batch:
  - ca. 10 Gb/s = 1 GB/s
  - ca. 600.000 Nachrichten/s bei Nachrichtengröße 1.500 Bytes
  - Latenz: Sekunden

# Exkurs: Überschlagsrechnungen

- Wie schnell ist…?
- Wie lang dauert…?
- Wie groß ist…?
- Wie zuverlässig ist…?
- Geht das?
- Was kostet es?

# Überschlagsrechnungen: Beispiele

#### Hardware

- HDD: 200 MB/s, ~10 ms Seek, 130 lOps/s
- HDD Annual Failure Rate: z. B. 0.7%
- SSD: 500 MB/s, ~0.05 ms Seek, 1000–10000 IOps/s

#### Kommandozeile

- AWK durchsucht 100 Mio. Zeilen in 20 s
- grep durchsucht 100 Mio. Zeilen in 5 s
- GNU sort 100 Mio. Zeilen in 220 s

## Überschlagsrechnungen: Beispiele

#### Netzwerk

- Lichtgeschwindigkeit: 300.000 km/s
- Ethernet-Roundtrip (10Gb): ~50 μs

#### Kosten

Betrieb eines Servers: 500 €/Monat

# Überschlagsrechnungen: Fragestellungen

 Wie viel Hardware brauchen wir, um Logfiles von 5.000 Servern zu analysieren?

 Was würde es kosten, 500 Mio. Events pro Tag zusätzlich zu verarbeiten?

 Sollen wir Server mit 1 HE und 8 Kernen kaufen, oder die mit 2 HE und 20 Kernen?

## Organisatorische und rechtliche Herausforderungen

#### Datenschutz

- Welche Daten sammeln?
- Welche Daten verknüpfen?
- Wie lange aufbewahren?
- Pseudonymisieren, Anonymisieren

#### Datensicherheit

- Authentifizierung/Autorisierung
- Verschlüsselung

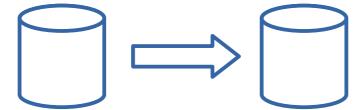
## Organisatorische und rechtliche Herausforderungen

- Mangel an Fachkräften
  - Anwendungsentwicklung
  - Betriebserfahrung in der IT
  - Data Mining und Machine Learning
  - Data Science
- Mangelndes Verständnis in der Organisation
  - "Big-Data-Abteilung"?

## Verarbeitungsmodelle

#### Verarbeitungsmodelle

Batch



• Transaktionen (OLTP)

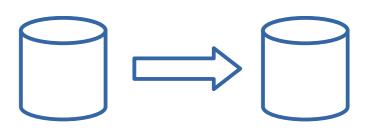


Analysen (OLAP)



### Verarbeitungsmodell: Batch

- Verarbeitung großer Datenmengen in einem Durchgang
- Optimiert auf Durchsatz
- Latenz: Minuten, Stunden, Tage
- Durchsatz: Gigabytes/s
- Beispiele
  - Abrechnungsläufe
  - Vorberechnung von Aggregaten
  - Aufwendige Analysen



### Verarbeitungsmodell: Stream

- Verarbeitung von Einzelereignissen in (weicher) Echtzeit
- Latenz: Millisekunden, Sekunden
- Durchsatz: Tausende/Sekunde
- Beispiele
  - Autovervollständigung bei Suchen
  - Retargeting
  - Monitoring
  - Erkennen von Anomalien



### Verarbeitungsmodell: Transaktionen

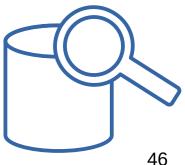
- Viele gleichzeitige Lese- und Schreiboperationen auf persistenten Daten
- Durchsatz: Tausende/s
- Latenz: Millisekunden

- Beispiele
  - Warenkörbe
  - Buchungen
  - Geschäftssysteme

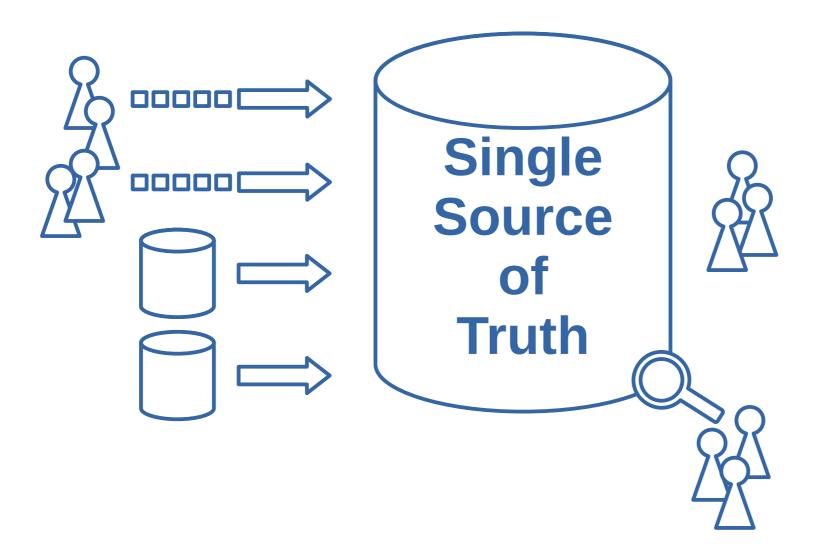


#### Verarbeitungsmodell: OLAP

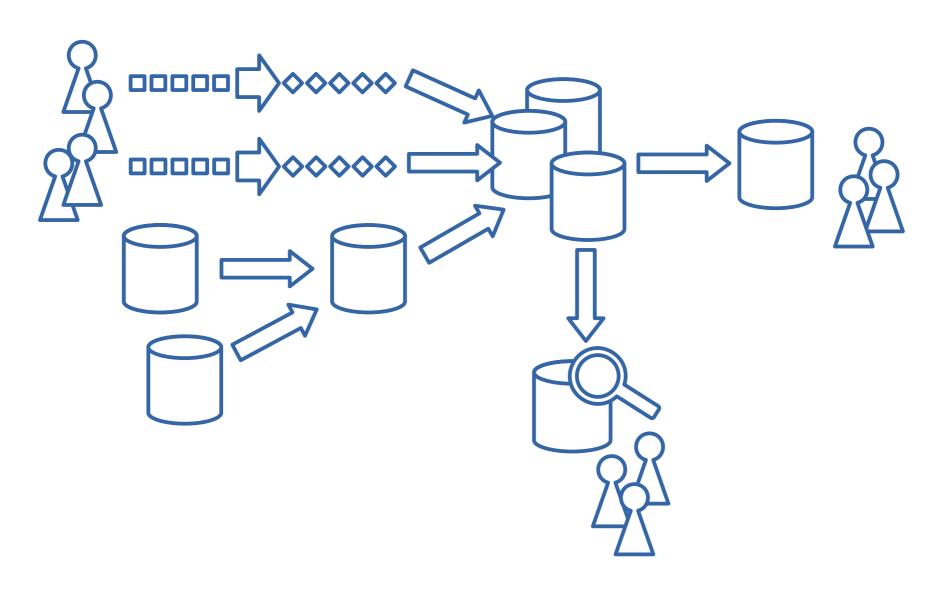
- Berechnung von Aggregaten auf historisierten Daten
- Aufbereitete Datenbestände
- Interaktive Nutzung oder periodische Berichte
- Latenz: Sekunden, Minuten
- Beispiele
  - Reporting
  - Business Intelligence
  - Data Science



### Kombination: Big-Data-Architektur



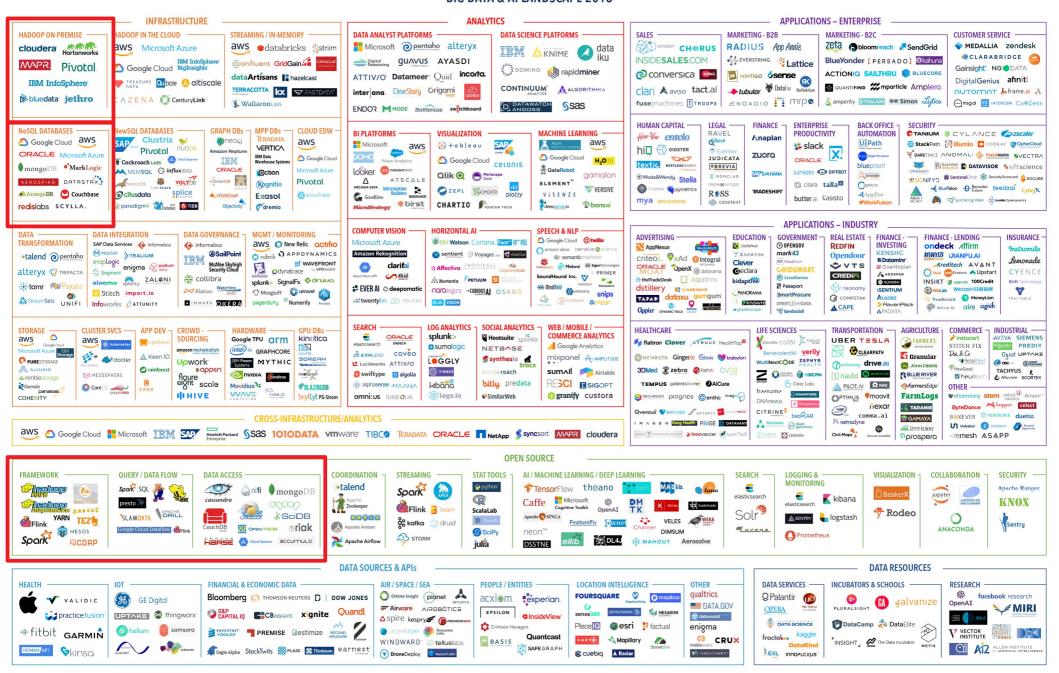
## Kombination: Big-Data-Architektur



#### Zusammenfassung

- Definitionen von Big Data
- Anwendungsfälle
- Herausforderungen
- Verarbeitungsmodelle

#### **BIG DATA & AI LANDSCAPE 2018**



#### Ausblick

- Batch-Verarbeitung
- NoSQL-Datenbanken
- Stream-Verarbeitung
- Big-Data-Architekturen
- Näherungsverfahren