

APACHE KAFKA ALS IOT-DATEN- PLATTFORM

Javaforum Stuttgart 05.07.2018

Dr. Ralph Guderlei

eXXcellent Solutions GmbH

Agenda

Wie alles begann

Grundlagen Apache Kafka

Kafka Connect

Kafka Streams

Lessons learned



Technology Advisor & Project Manager

eXXcellent Solutions GmbH, Ulm

✉ ralph.guderlei@exxcellent.de

🐦 [@rguderlei](https://twitter.com/rguderlei)



Kerlink
communication is everything



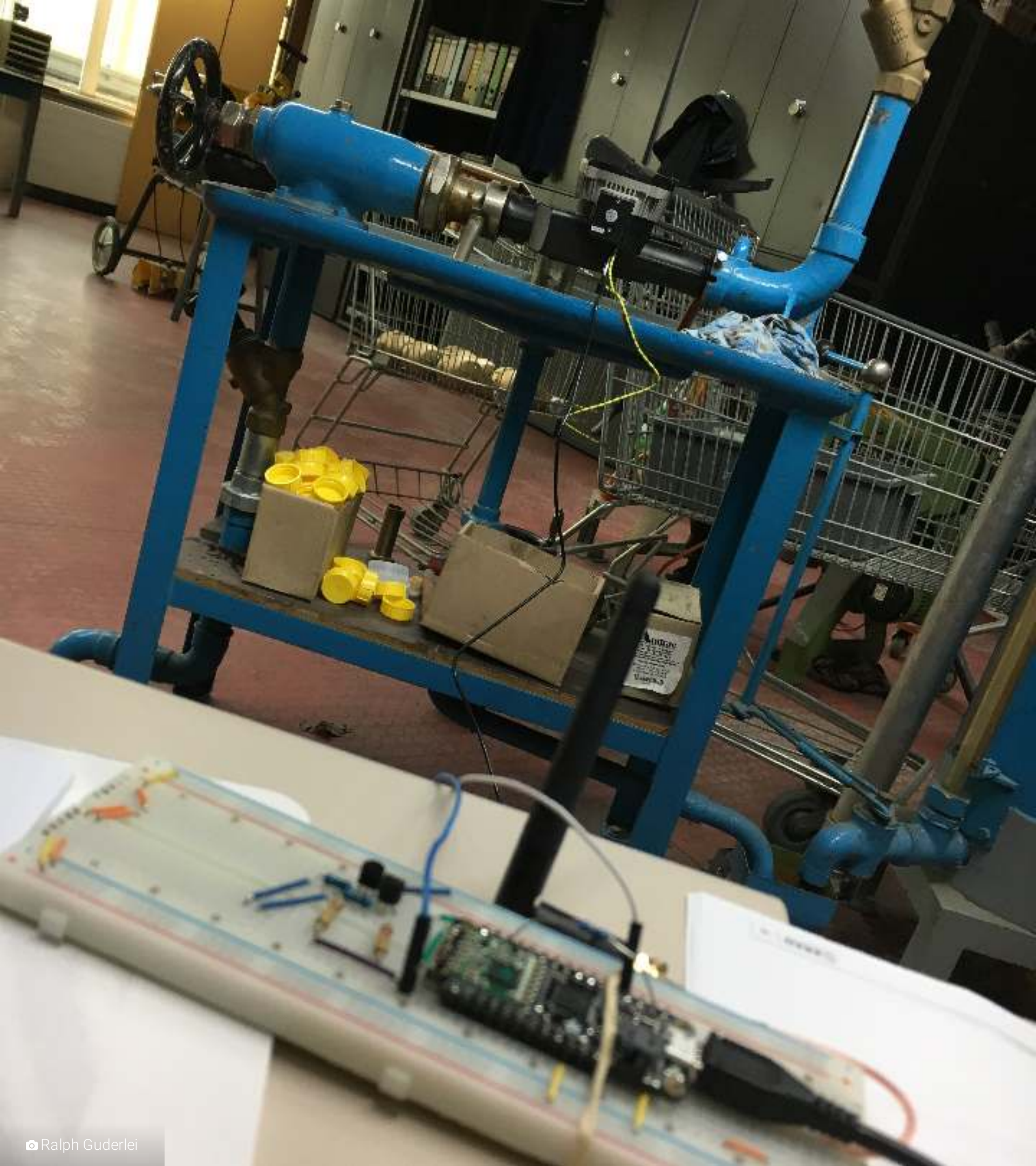
Digitale Stromzähler



Optimierung Abrechnung



Verbesserte Bedarfsprognose



Wassermähler







Leckage-Erkennung

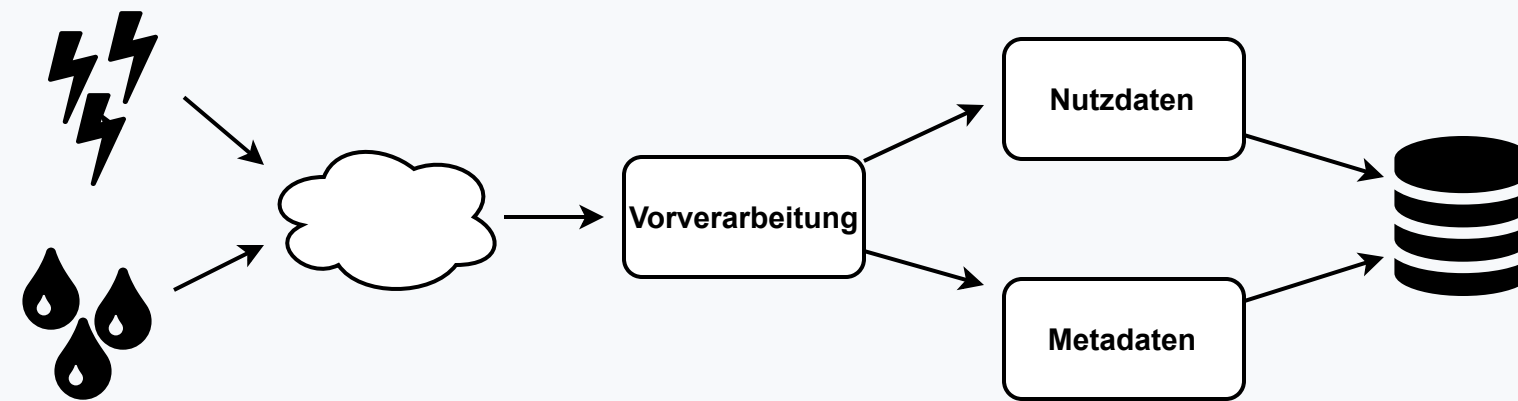


Infrastruktur-Monitoring

Plattform für Smart City

| | | | |
|--|---|---|---|
|  > 150.000 Stromzähler |  > 100 Wasserzähler |  > 5.000 Parkplätze |  > 30.000 Straßenlaternen |
| Uptime 24/7 | Latenz < 100ms | Durchsatz > 2500 Msg/s | |

grobe Systemarchitektur



Technologie



APACHE KAFKA

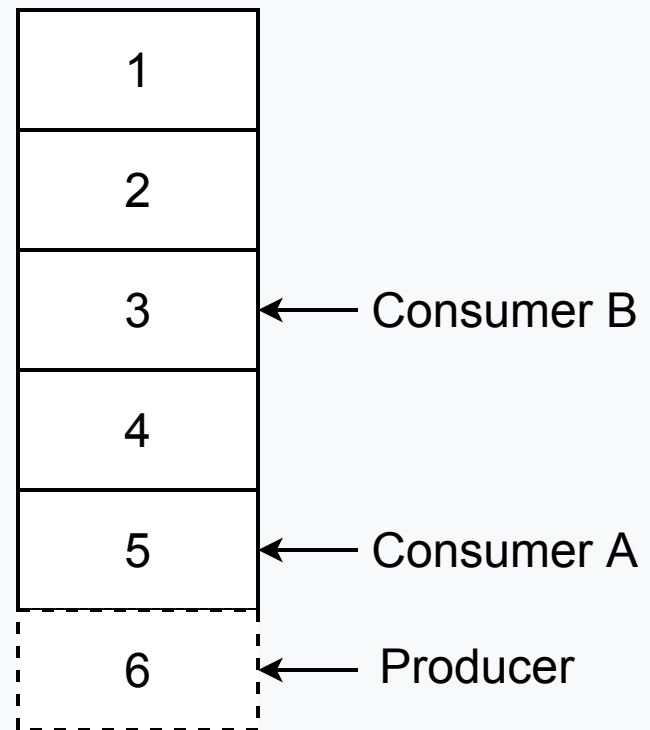
Pub/Sub, Stream Processing



APACHE CASSANDRA

Verteilte Datenbank

Apache Kafka



Topics



Geordnete, unveränderliche Sequenz von Nachrichten

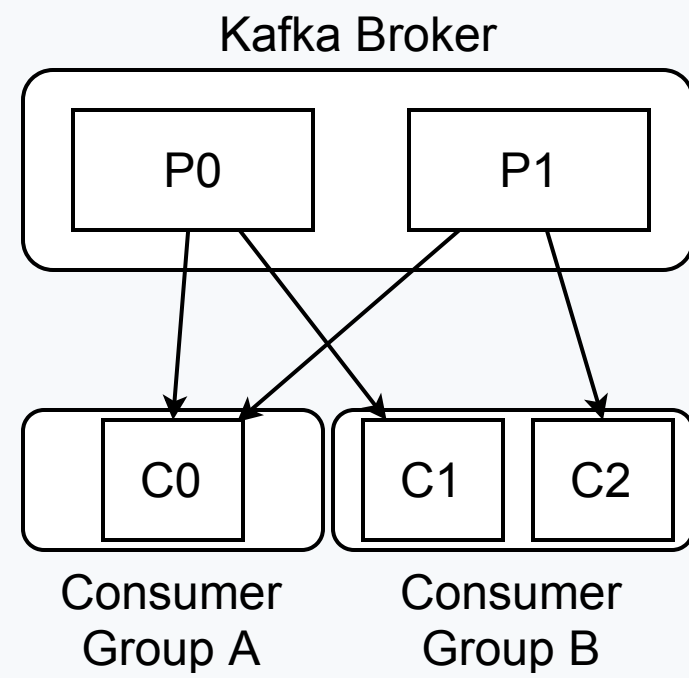
Inhalt der Nachrichten beliebig, meist JSON




Persistent





Publish/Subscribe



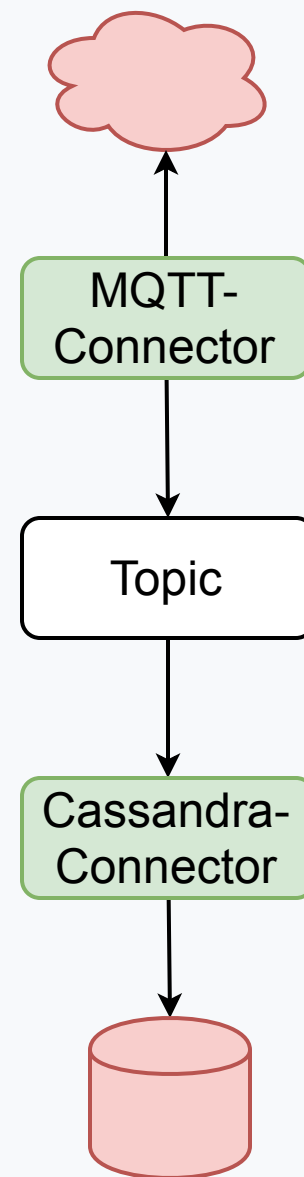
Partitionen

 erlauben Verteilung von Daten auf Cluster

 Anzahl der Partitionen bestimmt Parallelisierungsgrad von Consumern

 Reihenfolge der Nachrichten bleibt erhalten
pro Producer und Partition

Kafka Connect



Kafka Connect

- Verbindet Kafka mit anderen Systemen
- Pull von Daten nach Kafka
- Push von Kafka in Drittsysteme
- Große Anzahl bestehender Konnektoren

```

public class MySinkTask extends SinkTask {
    @Override
    public void start(Map<String, String> props) {
        // ...
    }

    @Override
    public void put(Collection<SinkRecord> records) {
        records.forEach(record -> {
            Struct payload = (Struct) record.value();
            Schema schema = record.valueSchema();
            // ... move data out of kafka
        });
    }

    @Override
    public void stop() {
        // ...
    }
}

```

Kafka Connect

- Konnektoren bestehen aus: Rahmen, Konfiguration und Worker-Tasks
- eigenes Metamodell für Datenstrukturen
- eine Connect-Instanz verwaltet mehrere Konnektoren
- Konnektoren statisch (standalone) oder dynamisch (distributed) konfigurierbar

Kafka Streams


```

public Topology topology(Properties config) {
    final StreamsBuilder builder = new StreamsBuilder();
    final String IN = config.getProperty("topics.in");
    final String OUT = config.getProperty("topics.out");

    // capture and transform each incoming message
    final KStream<String, DataPoint> values = builder
        .stream(IN, Consumed.with(Serdes.String(),
            new ConnectJsonSerde<>(TTNMessage.class)))
        .flatMapValues(ElectricityMessageParser::parse)

    // send data to topic
    values.to(OUT, Produced.with(Serdes.String(),
        new ConnectJsonSerde<>(DataPoint.class)));
    return builder.build();
}

```

Kafka Streams

- High-level API für Consumer
- Programmiermodel analog zu Streams API
- mehrere Quell- und Ziel-Topics möglich
- einfache Bibliothek
- Deployment als Fat Jar

```

Topology topology = ...

Properties config = new Properties();
config.put(StreamsConfig.APPLICATION_ID_CONFIG, "test");
config.put(StreamsConfig.BOOTSTRAP_SERVERS_CONFIG, "dummy:1234");
testDriver = new TopologyTestDriver(topology, config);
ConsumerRecordFactory<String, String> recordFactory
    = new ConsumerRecordFactory<>(new StringSerializer(), new StringSerializer());

String payload = ...
testDriver.pipeInput(
    recordFactory.create("ttn", "foo", payload)
);

OutputVerifier.compareKeyValue(
    testDriver.readOutput("ttn-metadata", stringDeserializer,
        new JsonSerializer<>(TtnConnectionInfo.class)),
    "003E94C6AD72F129",
    new TtnConnectionInfo("excellent-uno",
        "2017-04-28T11:30:40.62428417Z",
        "eui-0000024b0b03020e"));

```

Kafka Streams - Testing

- Unit-Tests für Streams
- startet Kafka In-Memory
- erst seit Kafka 1.1.0

```

final KStream<String, TtnDeviceInfo> uplinkMessages = ...
    .selectKey((k, v) -> v != null ? v.id : "no key")
    .filterNot((k, v) -> Objects.equals(k, "no key"));

final KTable<String, TtnDeviceInfo> storedValues = builder.table(
    TABLE,
    Consumed.with(Serdes.String(), new ConnectJsonSerde<>(TtnDeviceInfo.class))
);

final KStream<String, TtnDeviceInfo> updated = uplinkMessage
    .leftJoin(
        storedValues,
        TtnDeviceInfo::updatePacketsDropped,
        Joined.with(
            Serdes.String(),
            new ConnectJsonSerde<>(TtnDeviceInfo.class),
            new ConnectJsonSerde<>(TtnDeviceInfo.class))
        );
updated.to(TABLE,
    Produced.with(Serdes.String(),
        new ConnectJsonSerde<>(TtnDeviceInfo.class)));

```

Kafka Streams - Tables

- Spezielle Topics
- Join von Topics
- lokale oder globale Tabellen möglich
- ermöglichen zustandsbehaftete Berechnungen

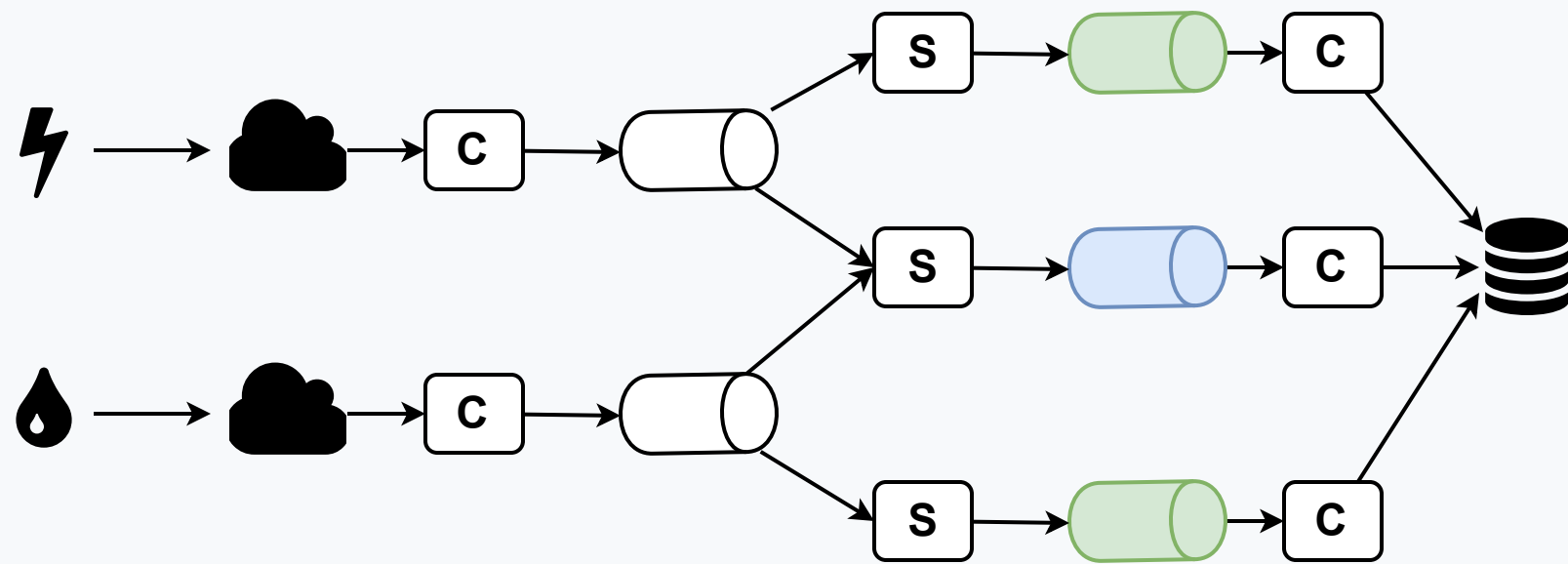
```
// Load pre-trained model
MultiLayerNetwork model = ModelSerializer.restoreMultiLayerNetwork(modelFile);

// capture and transform each incoming message
final KStream<String, Result> values = builder
    .stream(IN, Consumed.with(Serdes.String(),
        new ConnectJsonSerde<>(TTNMessage.class)))
    .mapValues(Extractor::extractFeatures)
    .mapValues(model::output)
    .mapValues(Result::fromPrediction)

// send data to topic
values.to(OUT, Produced.with(Serdes.String(),
    new ConnectJsonSerde<>(Result.class)));
return builder.build();
```

Kafka Streams - ML

- In Streams können beliebige Bibliotheken eingebunden werden
- Deeplearning4J: Import von trainierten Modellen
- Verwendung des geladenen Modells im Stream



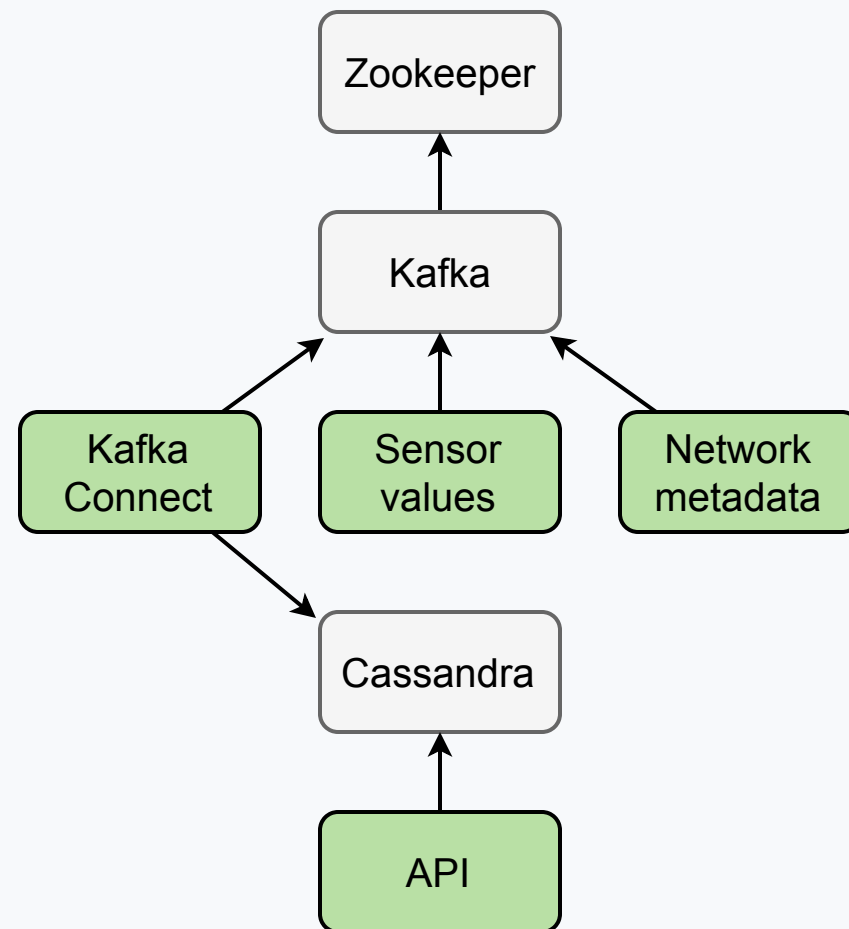
Lessons Learned - Kafka

- immer aktuelle Versionen verwenden
- Kafka < 1.0.0 hat einen Bug beim Deregistrieren von Streaming Apps
- Kafka: wichtigste Metrik Consumer lag
- →Burrow: <https://github.com/linkedin/Burrow>

```
citysens@citysens-server: ~  
File Edit View Search Terminal Help  
citysens@citysens-server:~$ python3 check_connectors.py  
swu-electricity-ttn-50-activations RUNNING  
swu-water-ttn-activations RUNNING  
ttn-swu-sniffer-gps RUNNING  
metadata-csv RUNNING  
swu-water-cassandra RUNNING  
swu-electricity-csv RUNNING  
device-positions-cassandra RUNNING  
swu-water-ttn RUNNING  
cassandra-ttn-devices RUNNING  
swu-electricity-cassandra RUNNING  
metadata-cassandra RUNNING  
ttn-ztrack-gps RUNNING  
swu-electricity-ttn-50 RUNNING  
ttn-ztrack-gps-activations RUNNING  
device-positions-csv RUNNING  
ttn-swu-sniffer-gps-activations RUNNING  
cassandra-swu-electricity-meters RUNNING  
citysens@citysens-server:~$
```

Lessons Learned - Kafka Connect

- generischer Ansatz, damit unnötig komplex
- nur rudimentäre Dokumentation
- fertige Konnektoren haben schwankende Qualität
- eigene Tools für Umgang mit Kafka Connect:
 - Skripte zur Inspektion
 - Serialisierung und Deserialisierung von Daten
 - Umgang mit Connect-Datenstrukturen



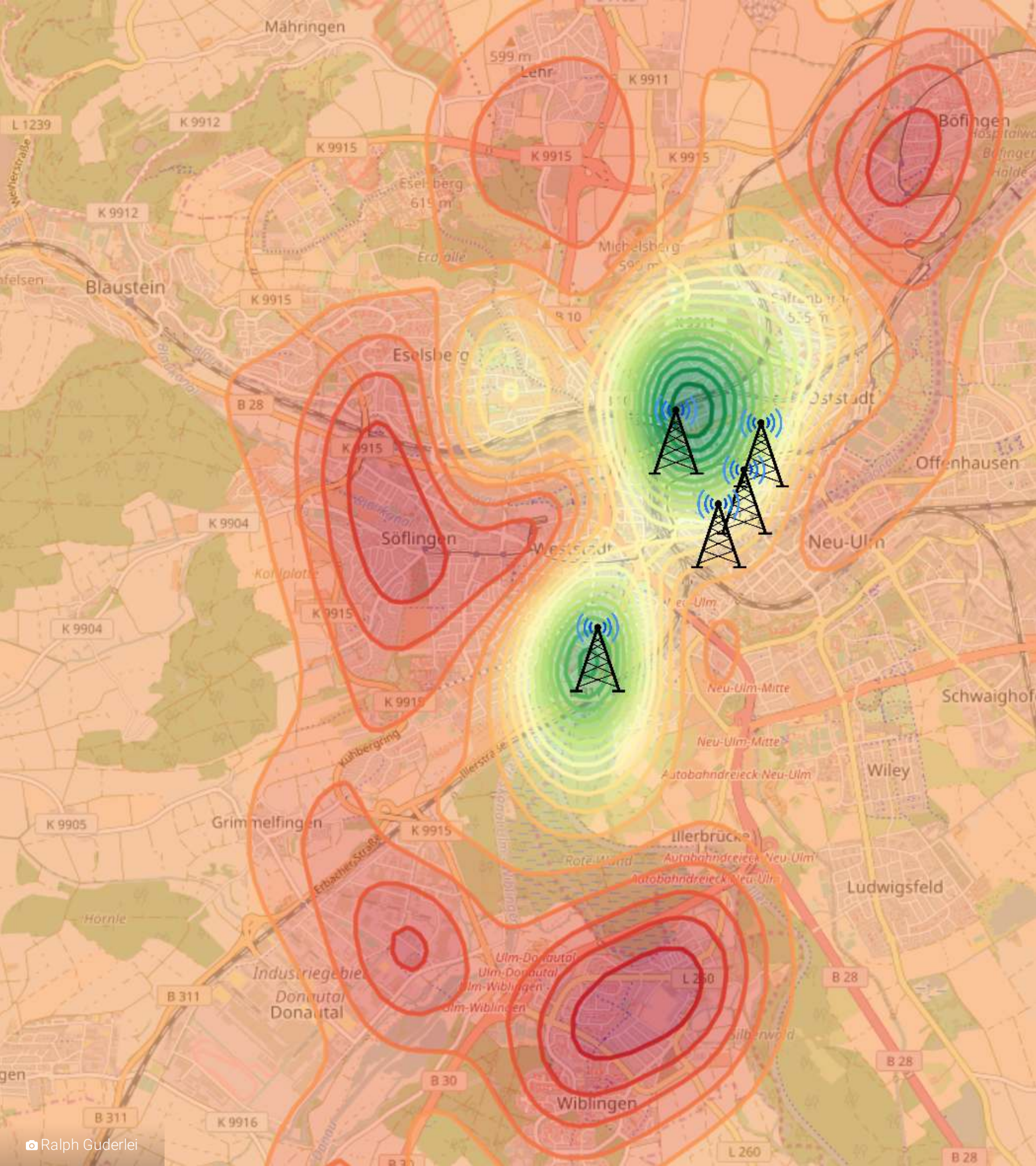
Lessons Learned - Betrieb

- komplexes Gesamtsystem aus vielen Teilen
- Kafka Streams sind Microservices
- Infrastruktur-Automatisierung notwendig (z.B. Docker Compose)
- Monitoring notwendig (z.B. Prometheus/Grafana)



Lessons Learned - Monitoring

- sehr viele Metriken via JMX verfügbar
- Kafka Connect: Konnektoren schwierig zu überwachen
- Konnektoren und Streaming Apps sollten sich bei Fehlern sofort beenden



Ausblick: Analytics



Netzabdeckung

Interpoliertion mittels Kriging/Gauß-Prozess-Regression



Anomalieerkennung

Zeitreihenanalyse von Sensorwerten und Metadaten



kafka

Fazit

- Kafka: Komplex, aber gut verwendbar
- Kafka Connect: Gute Idee, moderat gute Umsetzung
- Kafka Streams: sehr einfache Umsetzung von Stream Processing-Aufgaben

The
E N D