

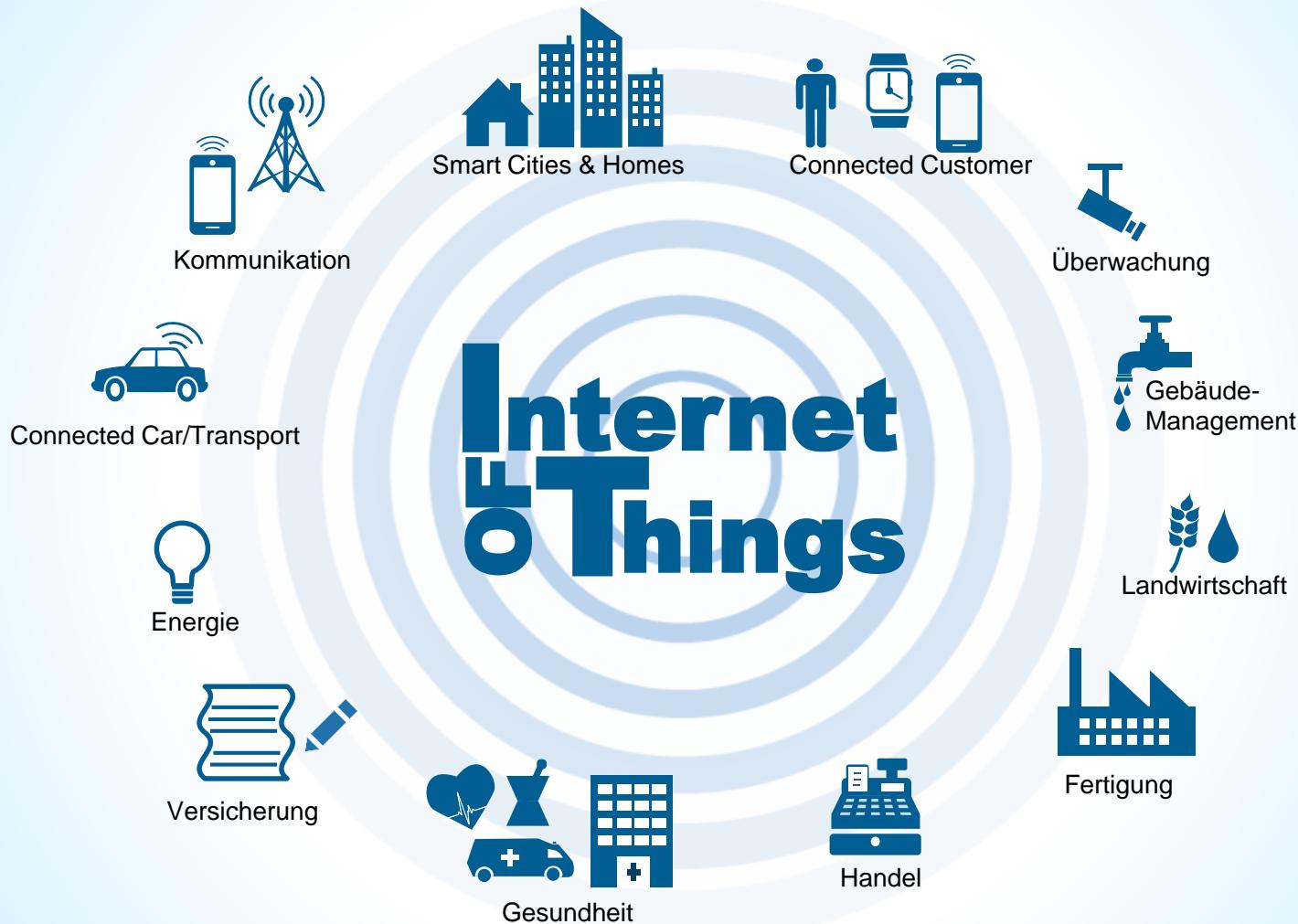
SAS EVENT STREAM PROCESSING - BEST PRACTICES IN DER ANBINDUNG UND ANALYSE VON ECHTZEITDATEN

PHILLIP MANSCHEK, SAS SYSTEMARCHITEKTUR



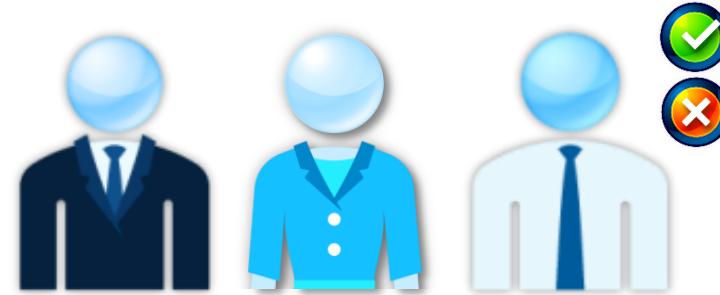
AGENDA

- Warum Streaming Analytics?
- SAS Event Stream Processing
- Demo
- Best Practices





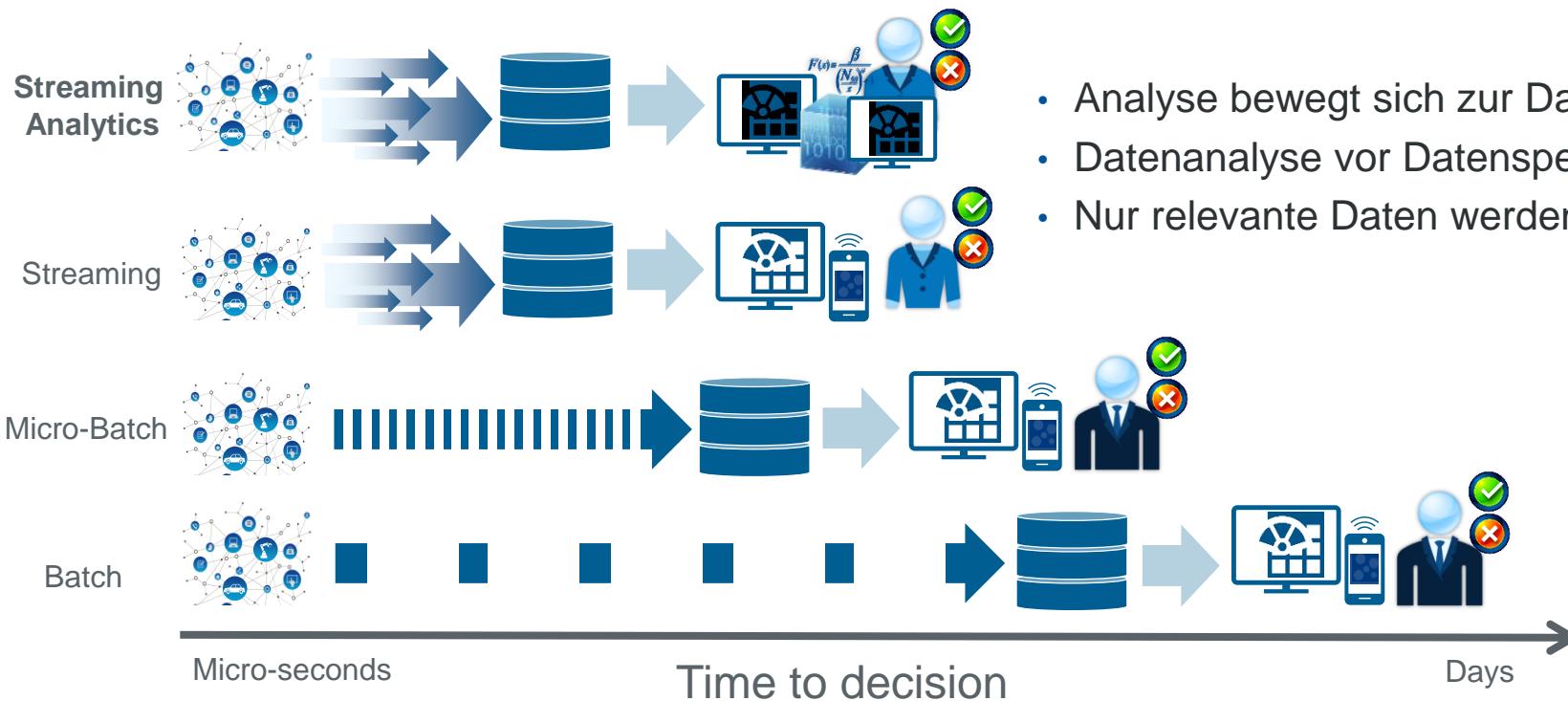
Volume
Velocity
Variety



- Unmittelbare Antworten (Echtzeit).
- Minimierung der Zeit zur Entscheidungsfindung.
- Kontinuierlich Risiken und Möglichkeiten prüfen.
- Agile und leicht zugängliche Prozesse.
- Big Data “V”s sind Grundlage, keine Besonderheit.

NEUE ART DER INFORMATIONS-VERARBEITUNG

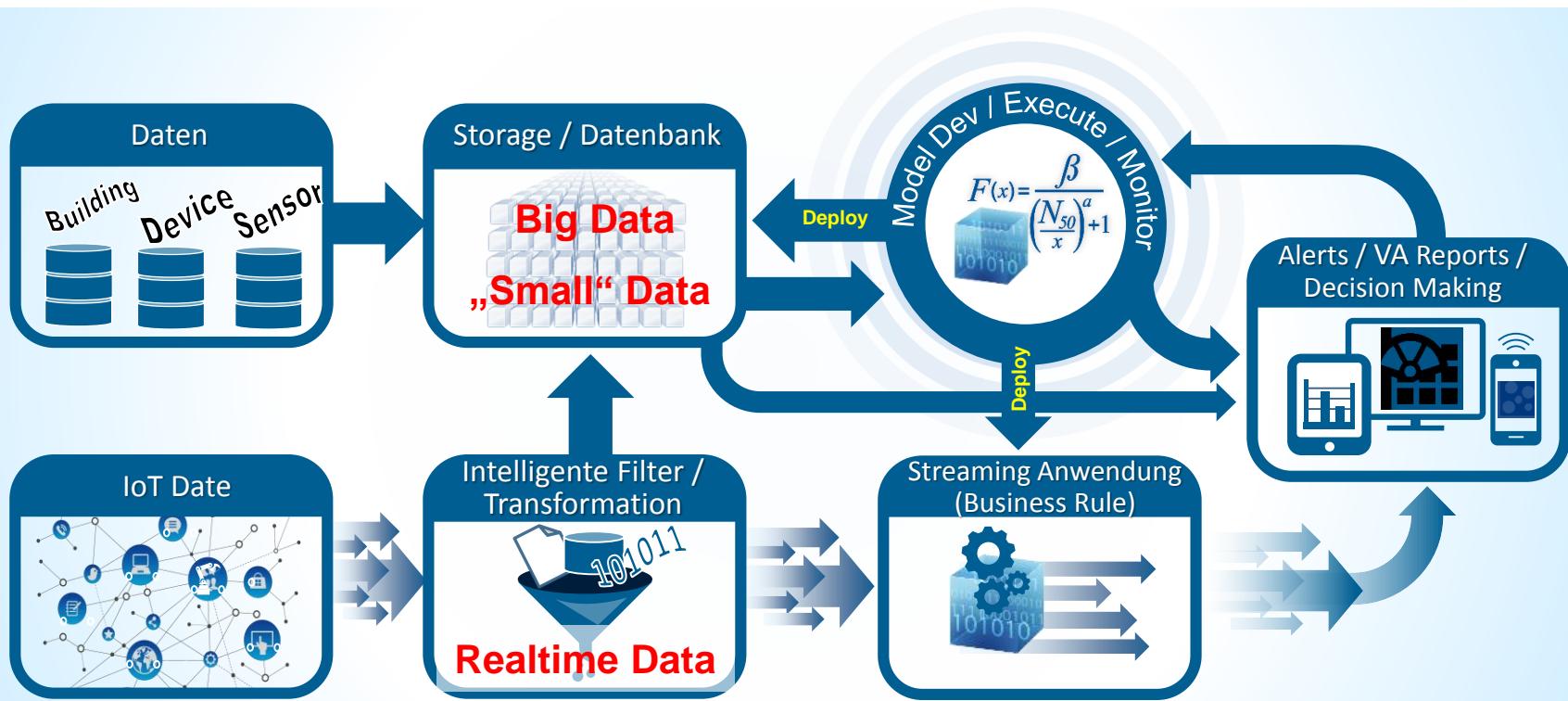
ANWENDER BENÖTIGEN UNMITTELBARE ANTWORTEN

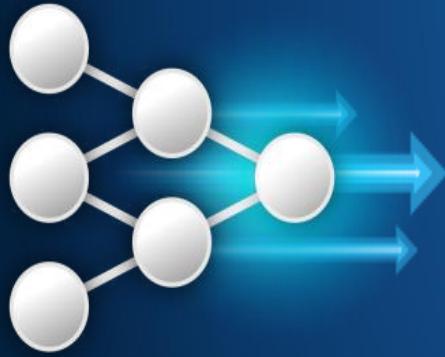


Verarbeitung von Streaming-Daten bedeutet **unmittelbare Antworten** und damit **schnellere Entscheidungen**.

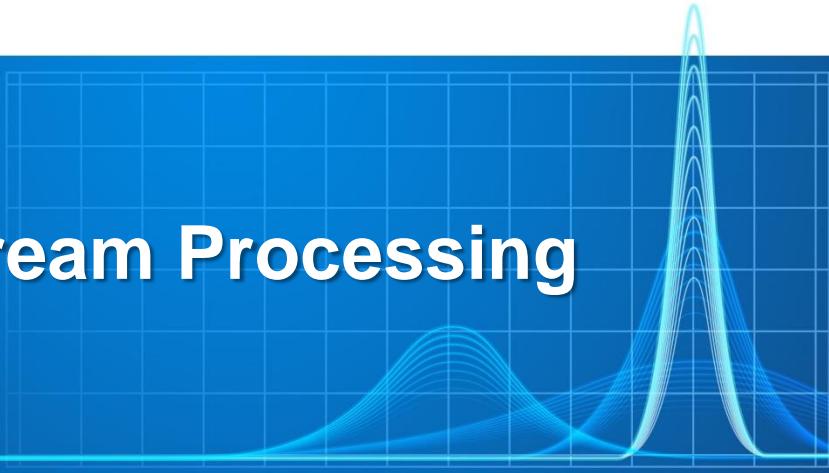
ARCHITEKTUR

EIN ANALYTISCHES MODELL - DREI ANWENDUNGSFÄLLE



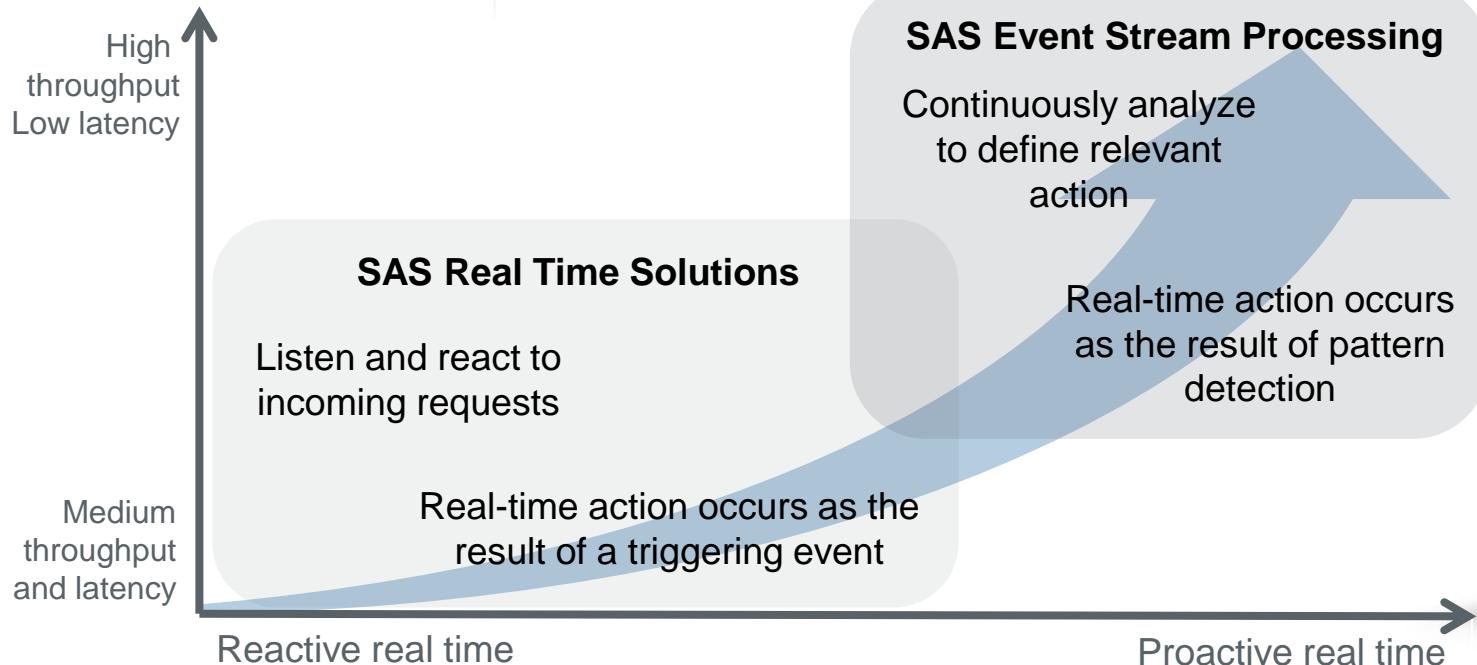


SAS Event Stream Processing



SAS® EVENT STREAM PROCESSING

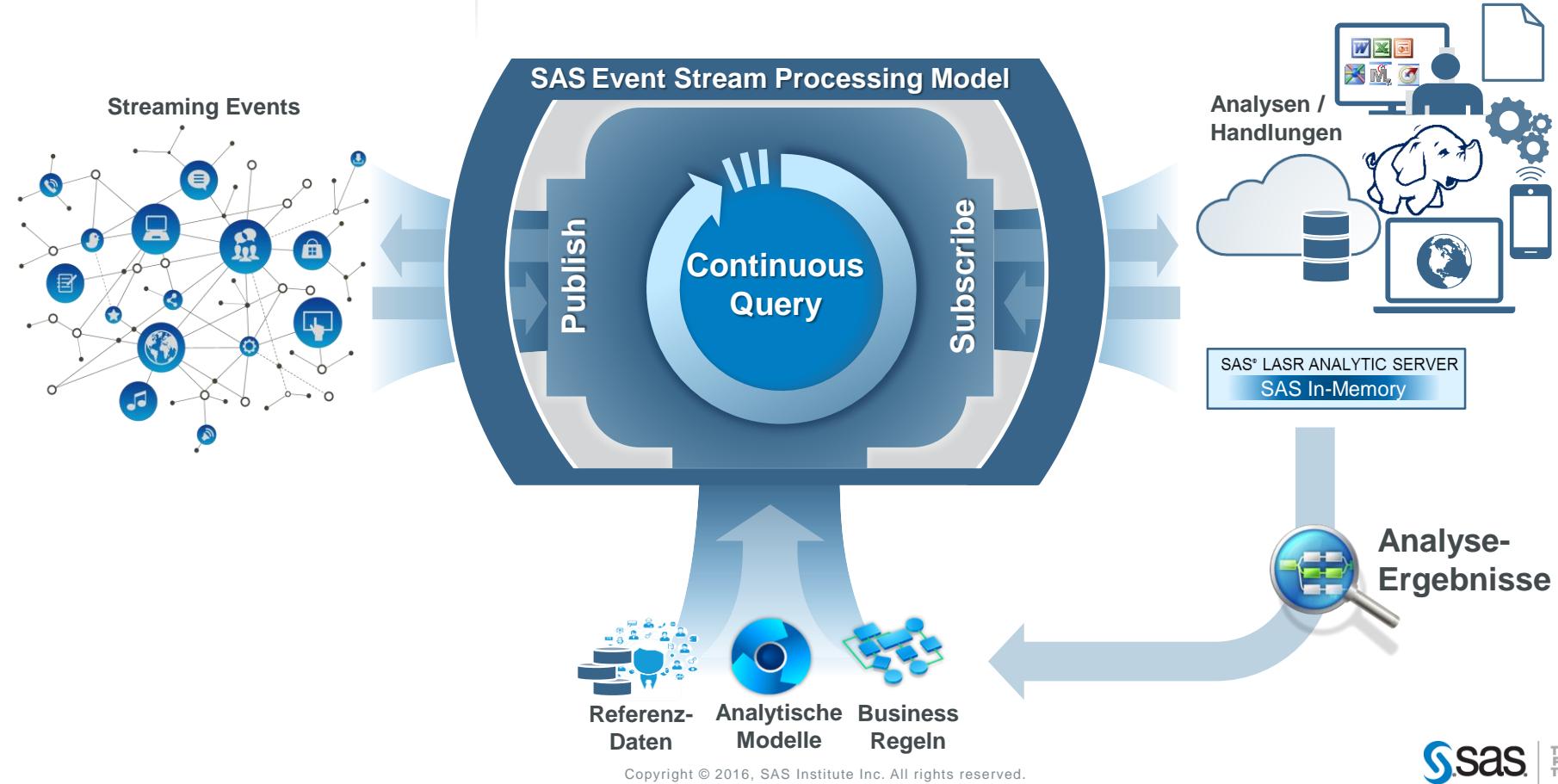
PROVIDES REAL-TIME ANSWERS



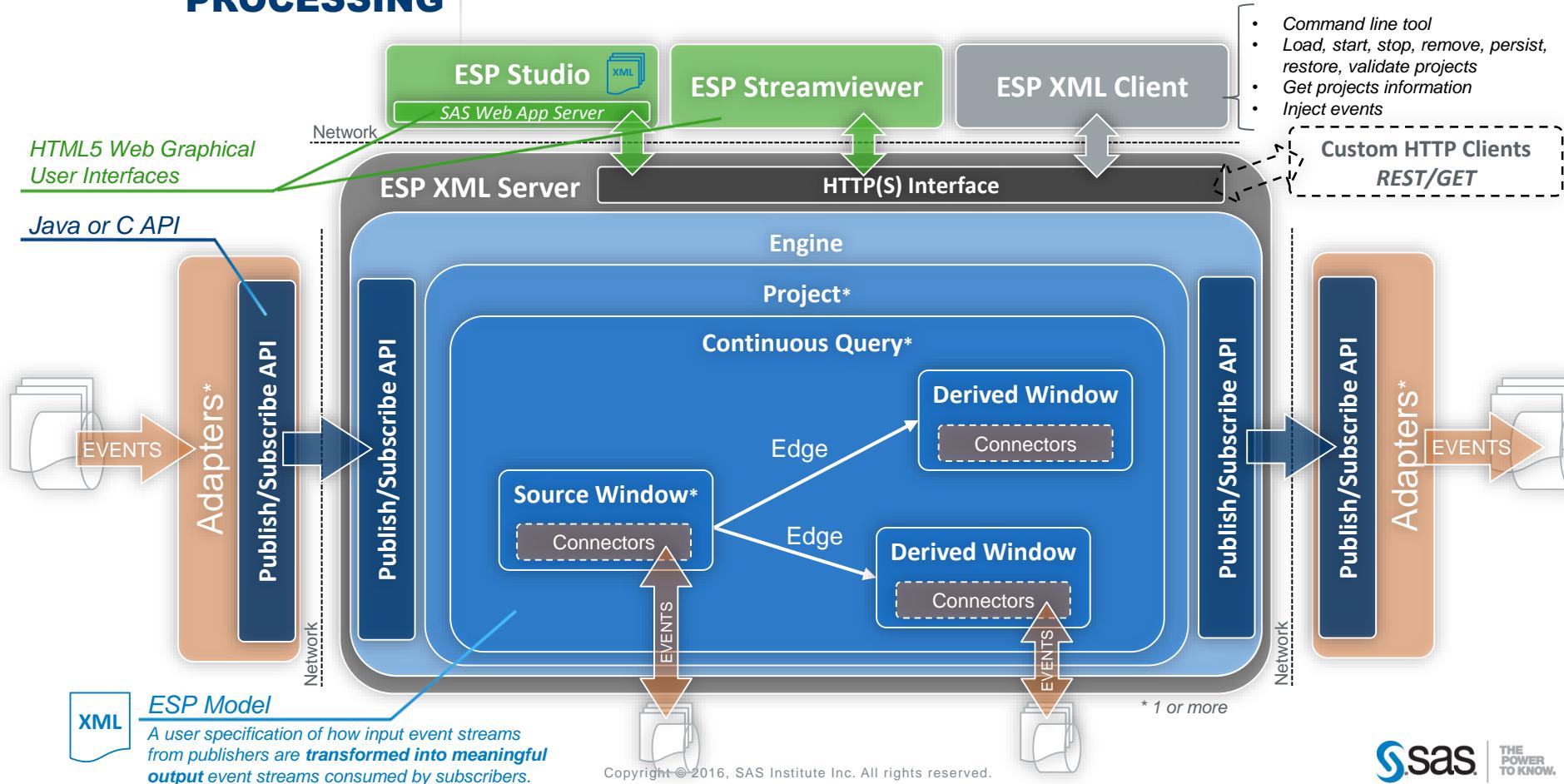
Processing high throughput, low latency streaming events requires to move from reactive real time to proactive real time

SAS EVENT STREAM PROCESSING

DER STREAMING-LEBENSZYKLUS



SAS EVENT STREAM PROCESSING



THE POWER TO KNOW.

SAS EVENT STREAM PROCESSING

ENGINEERED FOR SPEED, AGILITY & ANALYTICS

SAS Event Stream Processing bietet:

- **Millionen Events pro Sekunde** Durchsatz.
- **Millisekunden** Antwortzeit.
- Auf Standard **Commodity Hardware**.

Continuous in-memory processing

OS native application
(Windows, Linux)

Guaranteed Delivery

Linear scalability

Fastest ESP on the market

Lightweight embedding technology

Cloud ready
(Cloud Foundry with BOSH or Chef)

Clustering / Failover

Dynamic model update

SAS Data Quality

SAS Text Analytics

NLP methods

K-Means, DBSCAN

SAS DataStep and DS2

Open source integration

SAS business solutions integration

Dataflow centric modeling

Drag & drop visual modeler

Visual, XML or C modeling

Publish & Subscribe API
(Java, C, Python)

SAS EVENT STREAM PROCESSING

INTEGRATION (300+ ENDPUNKTE)

SYSTEMS & APPLICATIONS



OPEN SOURCE



The outer shell for cloud software



STANDARDS

FILE/SOCKET
XML / JSON
ODBC

JMS
MQTT
SYSLOG
DB LOG SNIFFERS

HTTP RESTFUL
SMTP
NETWORK SNIFFERS
WEB SERVICES

PUBLISH & SUBSCRIBE API



CONNECT TO ANY SYSTEM WITH JAVA, C, PYTHON
FULLY DOCUMENTED AND EASY TO USE

DEMO

- <https://www.youtube.com/watch?v=3xW-hUDsRIQ>

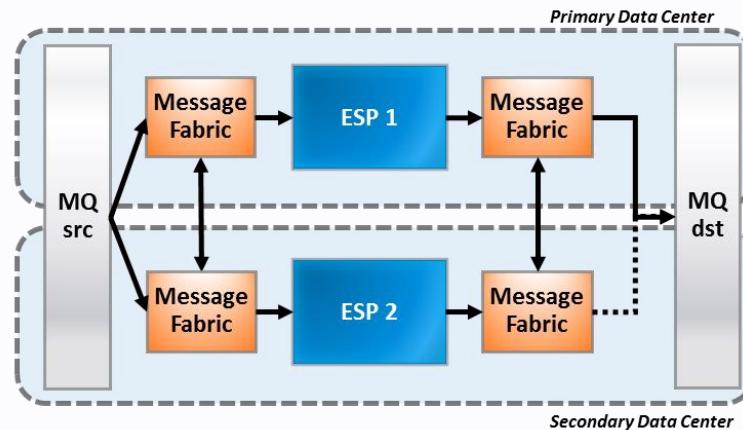
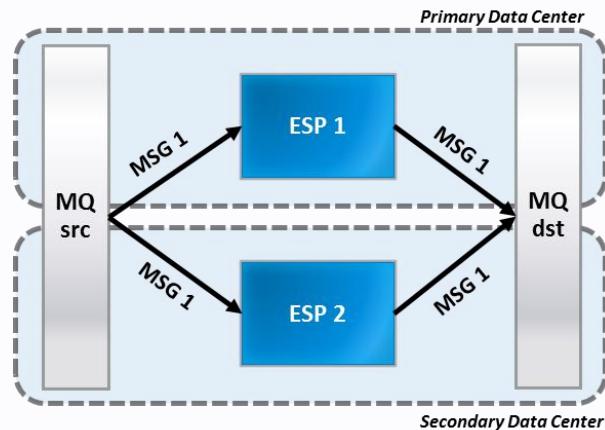


BEST PRACTICES

GÄNGIGE FALLEN, WICHTIGE ÜBERLEGUNGEN



Streaming-Anwendungsfälle sind oftmals ‚mission-critical‘ → Hochverfügbarkeit



Hochverfügbarkeit:

- N+1 Failover
- Exactly once vs. at-least once
- State persistence
- Message queue mit Buffer

Robustheit:

- Engine hält Daten im RAM
- Swapping führt zu Performance-Einbußen; Engine bleibt ‚up‘
- ESP-Modelle können zur Laufzeit verändert werden

Performance:

- Lineare Skalierung möglich
- Core-Affinität (NUMA) wichtig
- Adaptoren können auf andere Maschinen ausgelagert werden
- Hadoop als Datenspeicher ideal

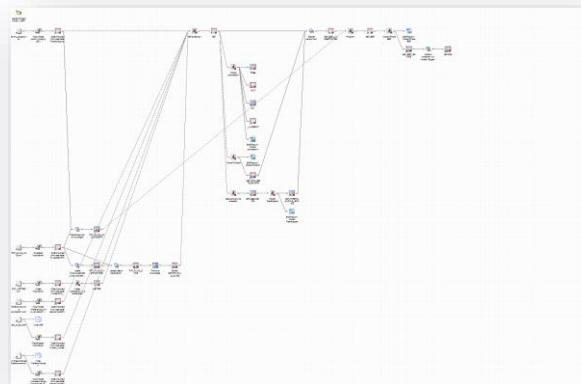
BEST PRACTICES IMPLEMENTIERUNG - VORGEHENSMODELL



BEST PRACTICES

ENTWICKLUNG & OPERATIONALISIERUNG

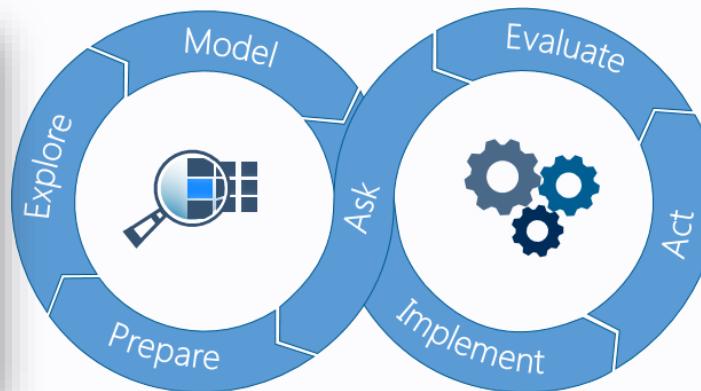
Modell Prototyping in SAS EG / SAS EM



Batch ist anders als Streaming

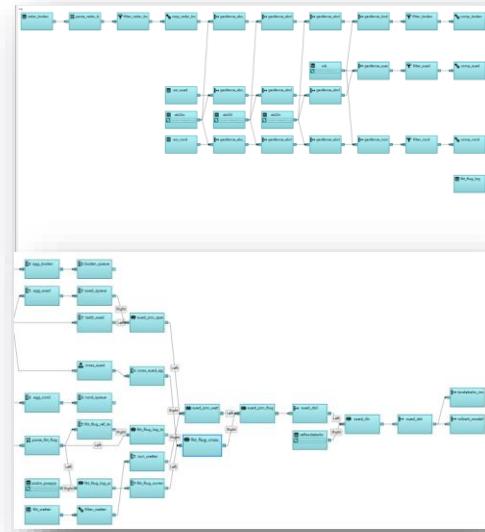
- Daten sind begrenzt
- Zeitlich nicht geordnet
- Historie ist vorhanden
- Alle Daten im Zugriff
- Keine laufzeitbedingten Einschränkungen

Entwicklung



Operationalisierung

Implementierung in ESP



- Komplexe Modelle verschachteln
- Wo möglich auf ESP Funktionen setzen (z.B.: XML Parsing)
- Datenaufbereitung nach Möglichkeit komplett in ESP

SKALIERBARKEIT

Beispiel: 32 Core Linux-Server

| Event Rate (events per second) | Event Feeding Elapsed Time (MM:SS)* | Elapsed Time of IoT Adapters (MM:SS) | | |
|-----------------------------------|---|---|--------------|--------------|
| | | File and Socket Adapter | LASR Adapter | HDFS Adapter |
| 100,000 | 16:06 | 16:06 | 16:06 | 16:06 |
| 300,000 | 05:22 | 05:22 | 05:22 | 05:22 |
| 500,000 | 03:13 | 05:50 | 04:55 | 03:13 |
| 700,000 | 02:18 | 05:50 | 08:40 | 02:18 |
| 800,000 | 02:00 | 05:50 | 10:10 | 02:00 |

| | Instances | Event Rate (x 1,000 events per second) | Average CPU Percentage |
|---------------------|-----------|---|------------------------------|
| K-means | 1 | 738 | 59 |
| | 2 | 1,457 | 61 |
| | 4 | 2,768 | 58 |
| | 8 | 4,588 | 40 |
| Broker Surveillance | 1 | 527 | 50 |
| | 2 | 1,000 | 50 |
| | 4 | 1,930 | 43 |
| | 7 | 3,182 | 46 |

Herausforderung: Sicherstellung der korrekten Funktionsweise (technisch und fachlich)

Technisch:

Allokation von Ressourcen:

CGROUPS, ulimit, YARN

Monitoring:

OS Boardmittel, Logfiles, Streamviewer,
BOSH (Cloud Foundry), „indirekt“ am
Empfänger

Deployment:

Chef, BOSH, XML Files

Fachlich:

Anbindung an SAS LASR Server (VA als Dashboard)

Anbindung an Langzeitspeicher (Flatfiles, Hadoop, ...)

Erweiterbarkeit mittels Procedural Window

C++

SAS DS2

SAS Data Step

Micro Analytics Service (DS2 oder Python)

Roadmap

Edge Analytics

Cloud

Weitere Datenquellen

Weitere analytische Verfahren (R?)



... es geht darum **Analytics** auszuführen, während die Daten **in Bewegung** sind.