

---

# WOHIN GEHT DIE REISE BEI KÜNSTLICHER INTELLIGENZ?

## DEEP LEARNING AND BEYOND

**Prof. Dr. Stefan Wrobel | Fraunhofer IAIS | 3.7.2019**

---



# Deep Learning

## Standard KI-Technologien werden Commodity

Google-Ankündigung am 26. Juni 2019:

»Introducing Deep Learning Containers: Consistent and portable environments«

Quelle: <https://cloud.google.com/blog/products/ai-machine-learning/introducing-deep-learning-containers-consistent-and-portable-environments> (Abrufdatum: 9.7.2019)

Open Source Plattformen und ML-as-a-Service Angebote machen Standard KI-Technologien einfach zugänglich

Personal und Qualifikation werden eine Schlüsselressource, Basis-Nutzung wird Wettbewerbs-Standard

Vorsprung im Wettbewerb erfordert Adoption neuer Entwicklungen in der Künstlichen Intelligenz

# Wohin geht die Reise bei Künstlicher Intelligenz?

Hybride KI – Daten, Wissen, Modelle, Lernen

Vertrauenswürdige KI – Zertifizierung als Wettbewerbsvorteil

Verteilte KI – Effizientes und sicheres Lernen on the edge

Quanten-KI – Neue Rechnerarchitekturen am Horizont

Hybride KI

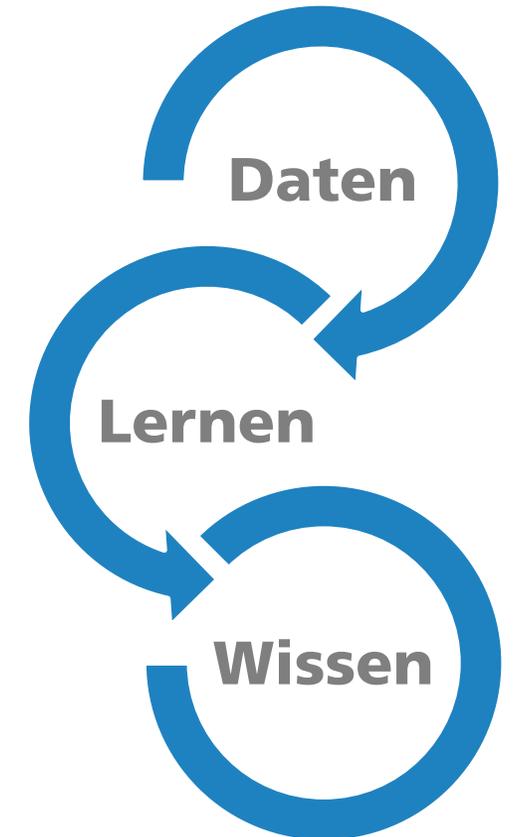
# Hybride KI – Hybrides Maschinelles Lernen

## Klassisches datengetriebenes Maschinelles Lernen gerät an Grenzen

- ▶ Wenn nicht genügend oder nicht die richtigen Daten für (zu) komplexe Probleme verfügbar sind
- ▶ Wenn out-of-area Generalisierung, Verlässlichkeit, Kausalität, Erklärbarkeit, Verantwortbarkeit erforderlich sind

## Hybride Ansätze

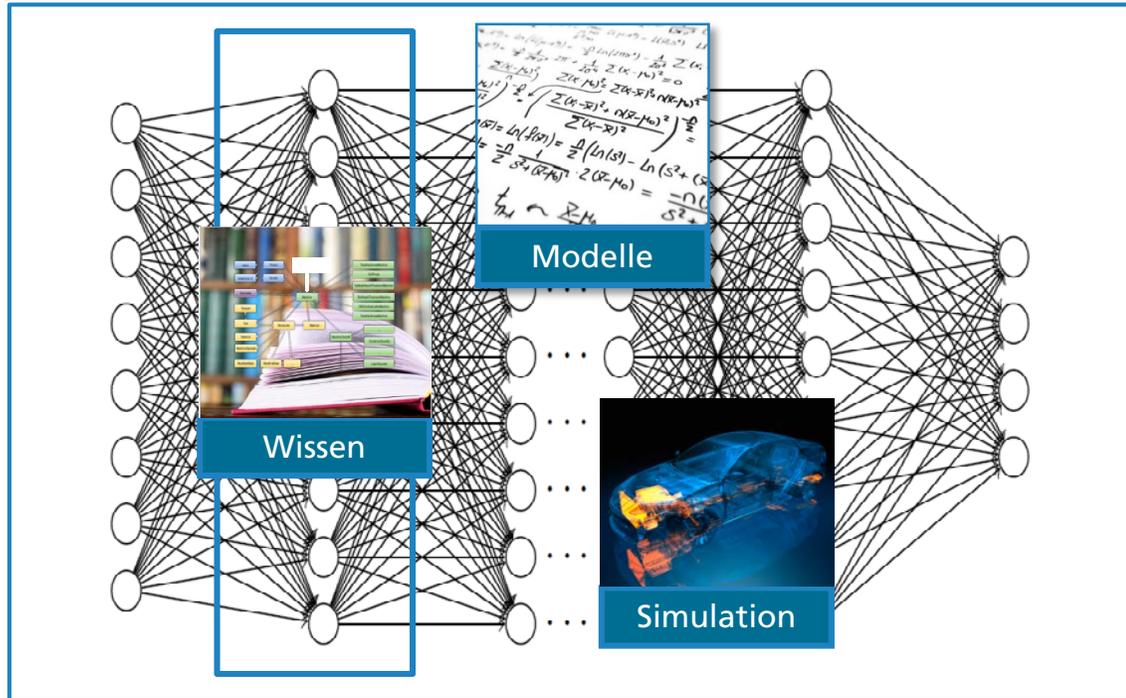
- ▶ Verbindung maschineller Lernverfahren mit modellhaftem Wissen
- ▶ Nutzung von menschlichem und technischem Wissen – Modelle, Simulationen, Erwartungen, Normen und Vorgaben
- ▶ Gemeinsames Vokabular erleichtert Kommunikation und Erklärbarkeit



# Hybride KI

## Maschinelles Lernen mit Wissen, Modellen, Simulationen, Gedächtnis

### Beispiel: Compositional Informed Learning



Bilder: Valkh / fotolia.de und Firstsignal / iStock

▶ Kann als eine Zusammensetzung aus elementaren »Modulen« - den individuellen Schichten – betrachtet werden

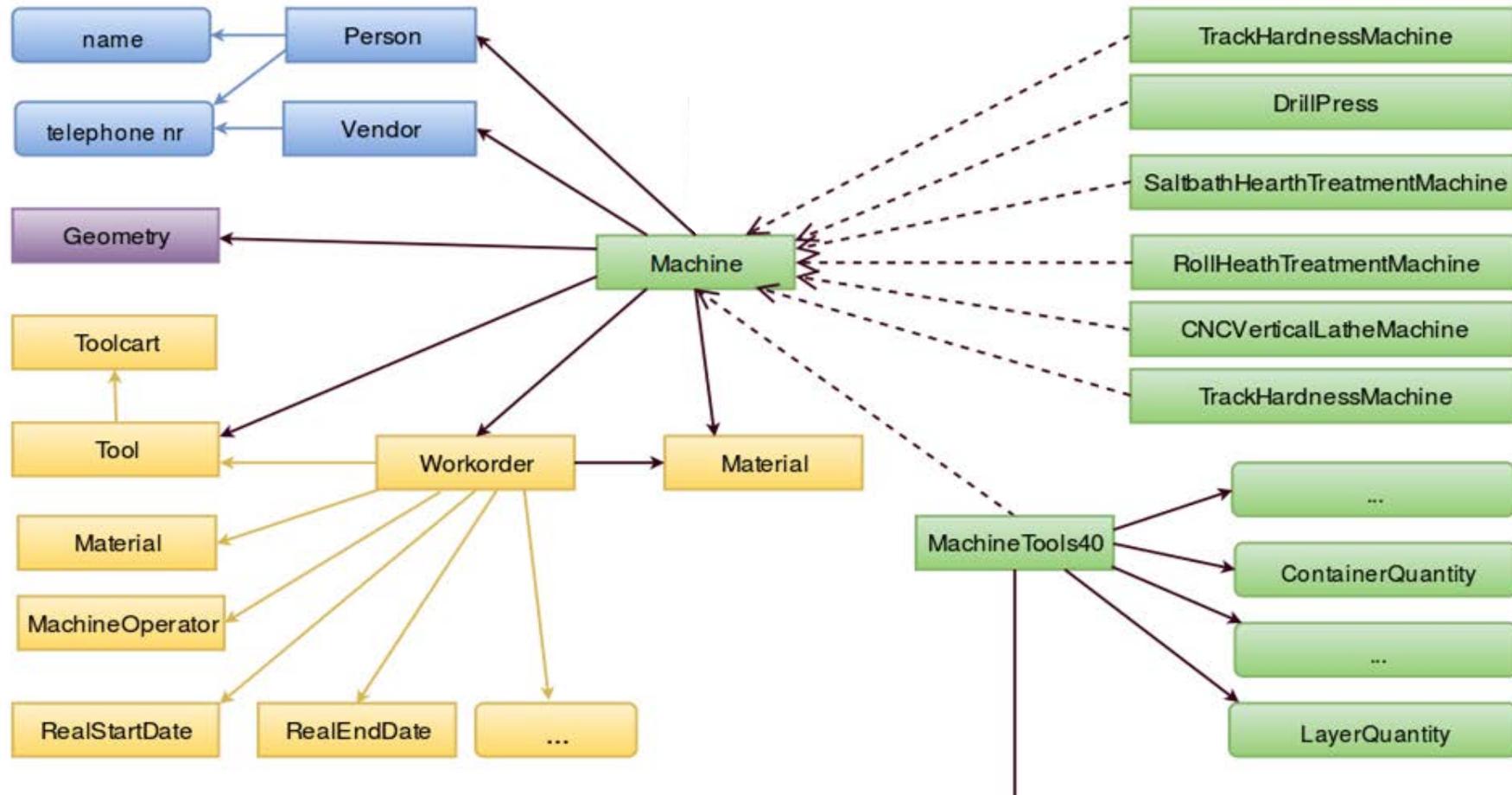
▶ » $h(x) = f(g(k(x), m(x)), n(p(x)))$ « Funktionszusammensetzung

▶ Vorgegebene oder vortrainierte Modelle nehmen ähnliche Rolle ein und stellen Bausteine für das Lernen dar (cf. Reservoir Computing)

Weitere Ansätze: memory-augmented networks, neural Turing machines, differential neural computer, meta-learning

# Knowledge Graphs

## Linked Machine Data Example



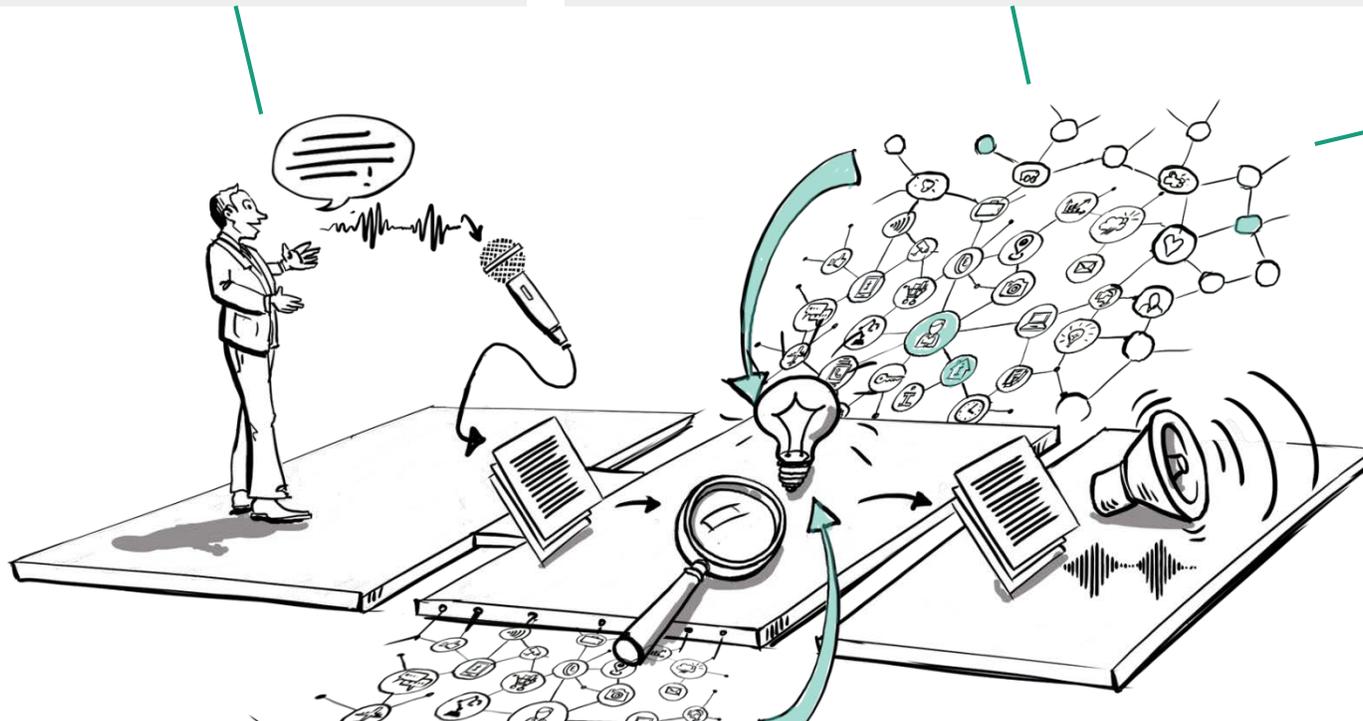
# Fraunhofer-Sprachplattform: Komplettangebot für digitale Assistenten

## Hören, Verstehen, Sprechen, Antworten mit Hybrider KI

Komplette **sprachgesteuerte Dialogplattform** mit Fokus auf **domänenspezifisches Wissen**.

Kombination von Komponenten aus **Spracherkennung** und **Question/Answering** auf Basis von **Wissensgraphen** und **Sprachsynthese**.

Technologie und Algorithmen 100% **»made in Germany«** – Speicherung und Verarbeitung von Daten erfolgt in **sicheren Datenräumen**.



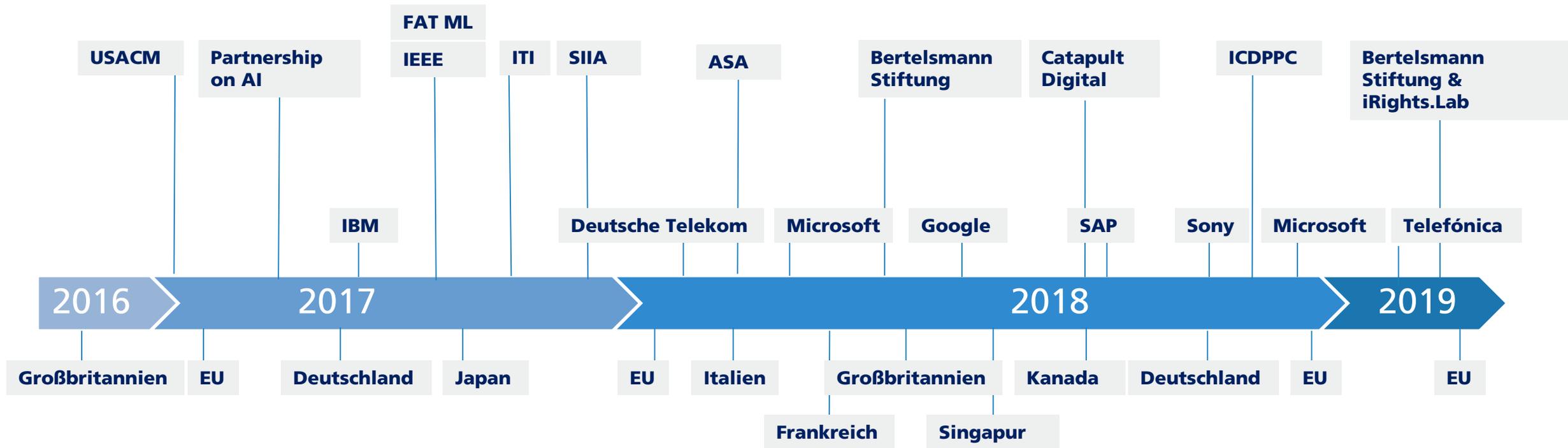
**Aktuelle Anwendung:** Prototyp (Sprachassistent im Auto) beantwortet Fragen zu bestimmten »Points of Interest« (Gebäuden)

 Einsatz in verschiedenen Bereichen unter Gewährleistung technologischer Souveränität

Vertrauenswürdige KI

# Übersicht: KI-Leitlinien von staatl. Organisationen, Unternehmen und NGO's

In den letzten 2 Jahren wurden Leitlinien für eine ethische Gestaltung von KI veröffentlicht



**WIE BAUT MAN KONKRET VERANTWORTUNGSVOLL KI-ANWENDUNGEN...?  
...UND WORAN KANN MAN SIE ERKENNEN?**

# Anforderungen an eine vertrauenswürdige KI

 <b>Ethik und Recht</b>	Respektiert die KI-Anwendung gesellschaftliche Werte und Gesetze?
 <b>Fairness</b>	Behandelt die KI alle Betroffenen fair?
 <b>Autonomie &amp; Kontrolle</b>	Ist eine selbstbestimmte, effektive Nutzung der KI möglich?
 <b>Transparenz</b>	Sind Funktionsweise und Entscheidungen der KI nachvollziehbar?
 <b>Verlässlichkeit</b>	Funktioniert die KI zuverlässig und ist sie robust?
 <b>Sicherheit</b>	Ist die KI sicher gegenüber Angriffen, Unfällen und Fehlern?
 <b>Privacy</b>	Schützt die KI die Privatsphäre und sonstige sensible Informationen?

# Framework zu KI-Zertifizierung

## Drei Phasen des Lebenszyklus einer Anwendung



### Design

- Die Konzeption und Architektur der KI-Anwendung, die sicherstellt, dass bestimmte Eigenschaften „per Konstruktion“ erfüllt sind, wie zum Beispiel Privacy-by-Design, Safety-by-Design, Prüfbarkeit-by-Design etc.

### Entwick- lung



### Daten

- Die Auswahl, Augmentation, Vorverarbeitung der Trainings-, Test- und Inputdaten der KI-Anwendung als Grundlage für eine hohe Qualität der Anwendung.



### KI- Komp.

- Die Auswahl einer Methode/ Algorithmus, das Training und Testen/Validieren des/der Modell(e), Aspekte zu Transparenz und Erklärbarkeit. Die Implementierung in Software.



### Einbet- tung

- Die Einbettung der KI-Komponente in die Anwendung mit Fokus auf die Aspekte der Anwendung, deren Verhalten wesentlich auf der KI-Komponente beruht.



### Betrieb

- Anwendungsbezogene Prüfung und Sicherstellung der Qualität der Modelle während des Betriebs. Überprüfbarkeit und Protokollierung des Verhaltens, das auf der KI-Komponente basiert.

# Framework zu KI-Zertifizierung

## Struktur für den KI-Prüfkatalog

- Prüfkatalog bildet **typische Risiken, Kriterien, Maßnahmen** ab und bildet Framework zur Gesamtbeurteilung
- Entwickler **dokumentiert entlang der Vorgaben** des Prüfkatalogs
- Prüfer **beurteilt Plausibilität der Zielerreichung** (Basiszert.) bzw. führt **eigenständige Tests** (höhere Zert.) durch

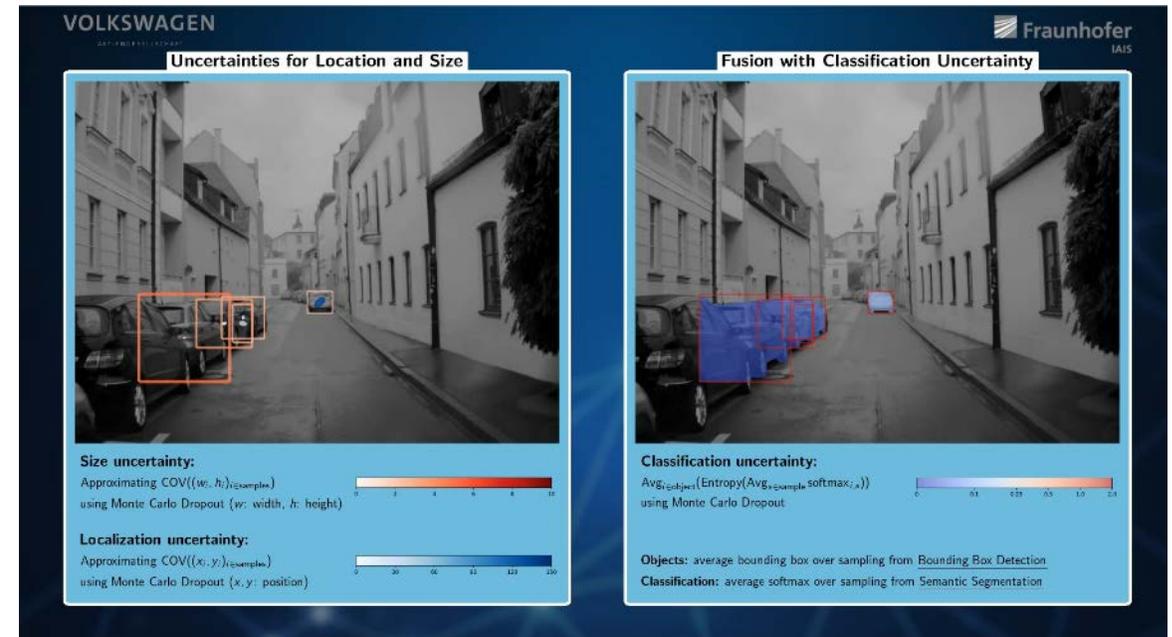


# Vertrauenswürdige KI: Quantifizierung von Unsicherheit

## Anwendungsfall autonomes Fahren

Eine Quantifizierung von Unsicherheit erhöht die Qualität der Entscheidung autonomer Agenten.

Unsicherheit wird abgebildet durch eine vorgeschlagene Auswahl möglicher Antworten und korrespondierender Konfidenzintervalle.



↑ Höhere Geschwindigkeit des interaktiven Lernens

↑ Aktionen autonomer Agenten, die auf einem zu hohen Vertrauen beruhen, werden vermieden

Verteilte KI

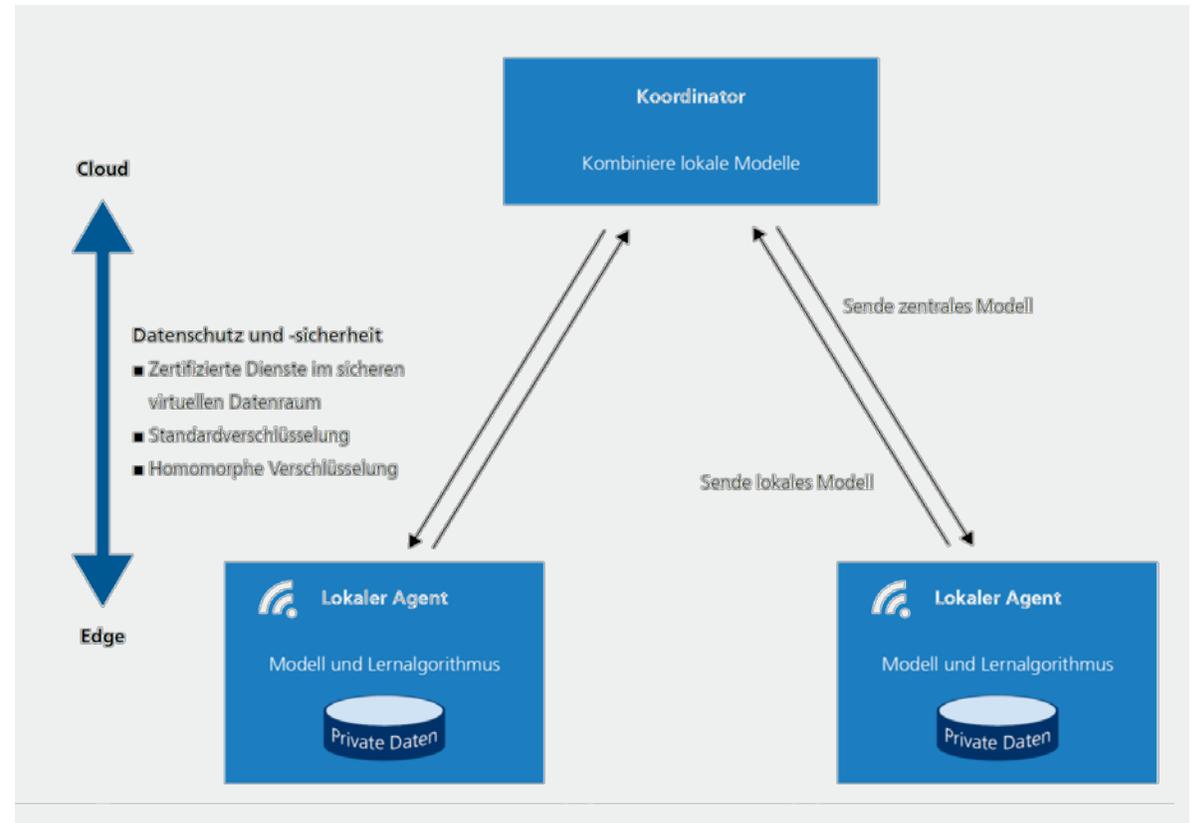
# Maschinelles Lernen »on the edge«

Das Training neuronaler Netze findet bisher überwiegend in der Cloud statt

Herausforderungen:

- Datenschutz
- Hohe erforderliche Bandbreiten
- Hohe Kommunikationskosten
- Lange Reaktionszeiten

Lösung: Verteiltes Lernen – Training der neuronalen Netze auf den Endgeräten

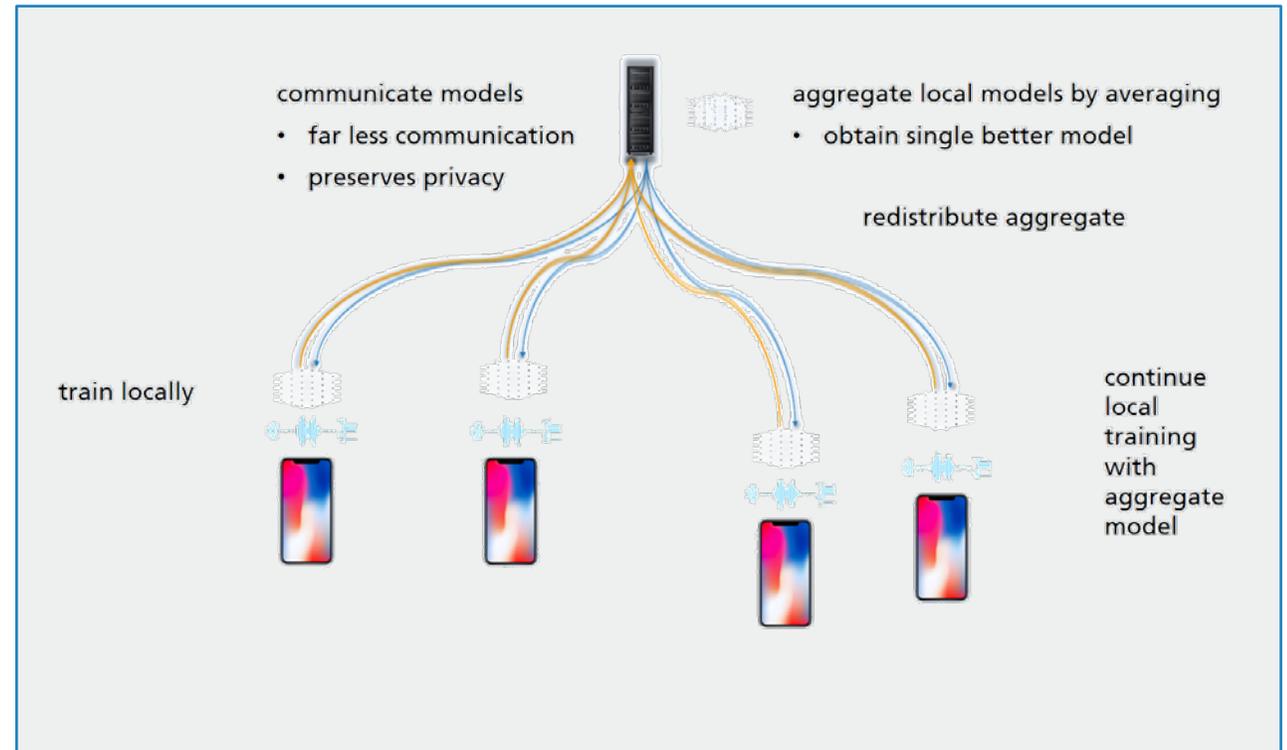


Quelle: Fraunhofer IAIS (2019), Maschinelles Lernen »on the edge« - Konzepte und Vorteile am Beispiel des autonomen Fahrens

# Verteiltes Maschinelles Lernen

## In-situ Processing – Von der Cloud zum Edge Computing & Fog Computing

- Tiefe neuronale Netze können mit minimierter Synchronisation erfolgreich verteilt trainiert werden
- Dies sichert Effizienz, Robustheit und Privatsphäre

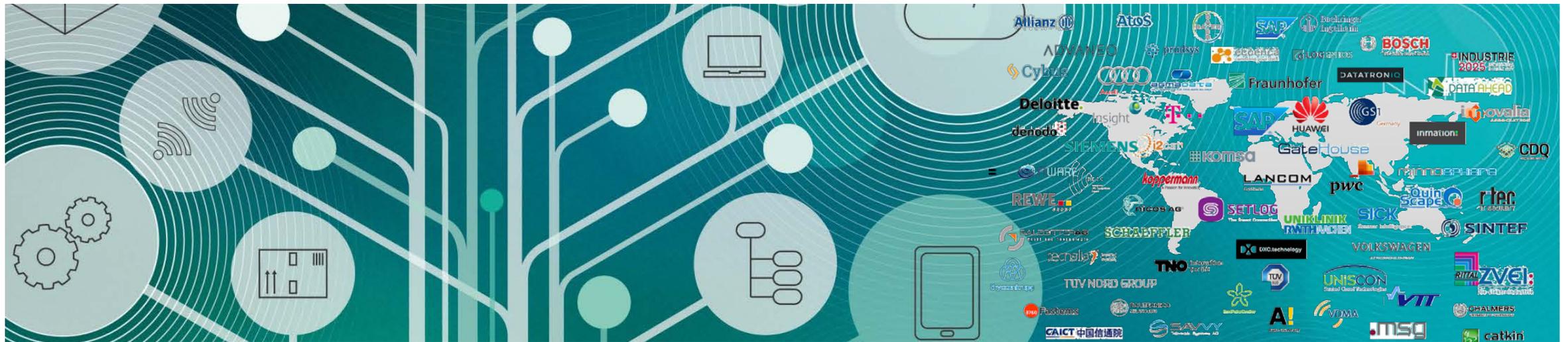


Quelle: Michael Kamp, Linara Adilova, Joachim Sicking, Fabian Hüger, Peter Schlicht, Tim Wirtz, Stefan Wrobel: Efficient Decentralized Deep Learning by Dynamic Model Averaging. ECML/PKDD (1) 2018: 393-409

# International Data Space (IDS)

## Auf dem Weg zum Marktstandard für digital souveränen Datenräume

- Grundlegende Fraunhofer Data Space Referenzmodellarchitektur für sichere und datensouveräne internetbasierte Wertschöpfung - Offenheit, Interoperabilität, Investitionsschutz
- Branchen-neutral: bereichsspezifische Data Spaces werden unterstützt und sind interoperabel
- International Data Space Association seit 2016 als Unternehmensplattform mit bereits über 95 Mitgliedsunternehmen



95  
Unternehmen und Organisationen

5  
Arbeitsgruppen

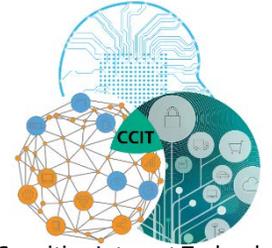
20  
Use Cases

1  
Ökosystem

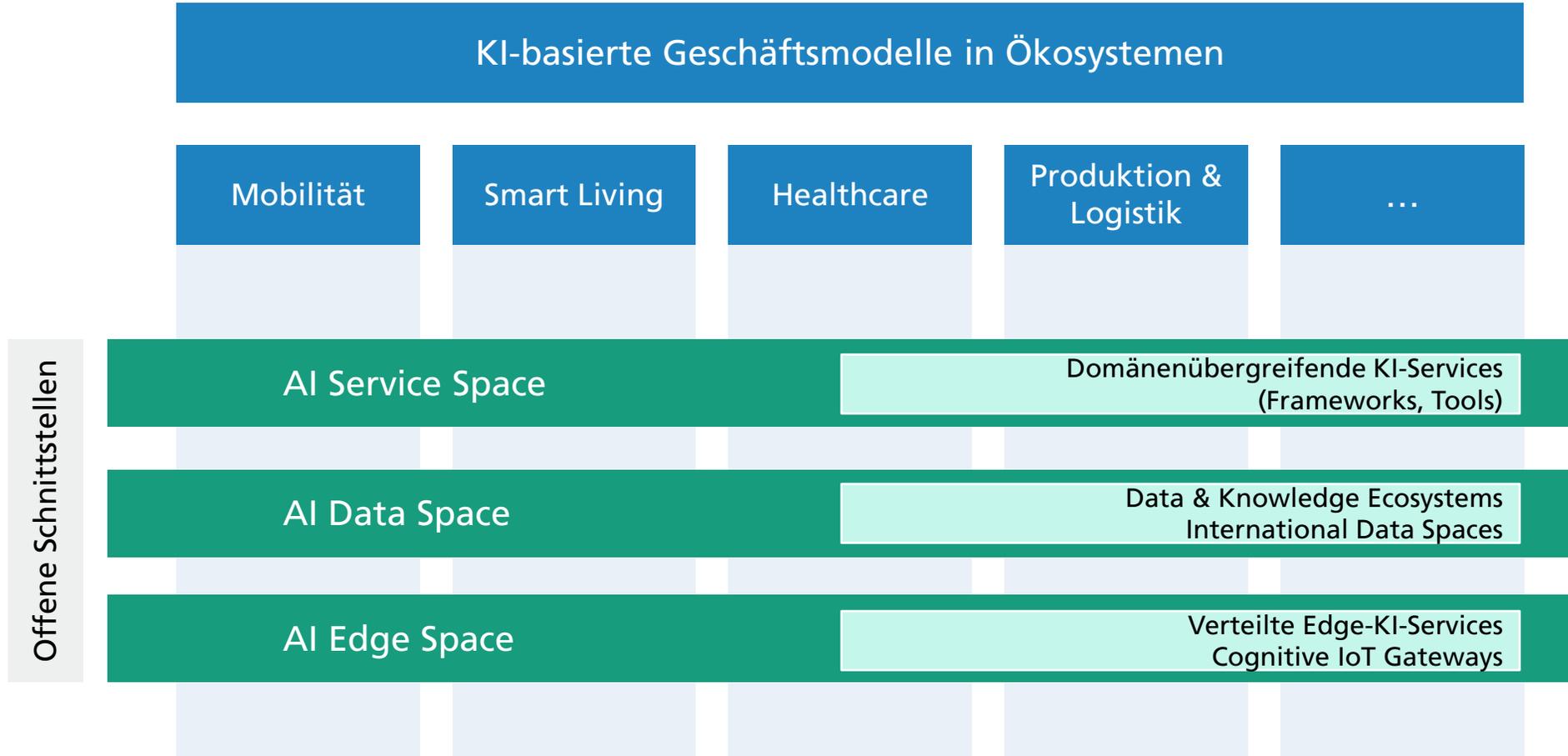


# Ökosystem für Daten und KI-Anwendungen

## KI-Infrastruktur »made in Germany«



Cognitive Internet Technologies  
Fraunhofer Cluster of Excellence



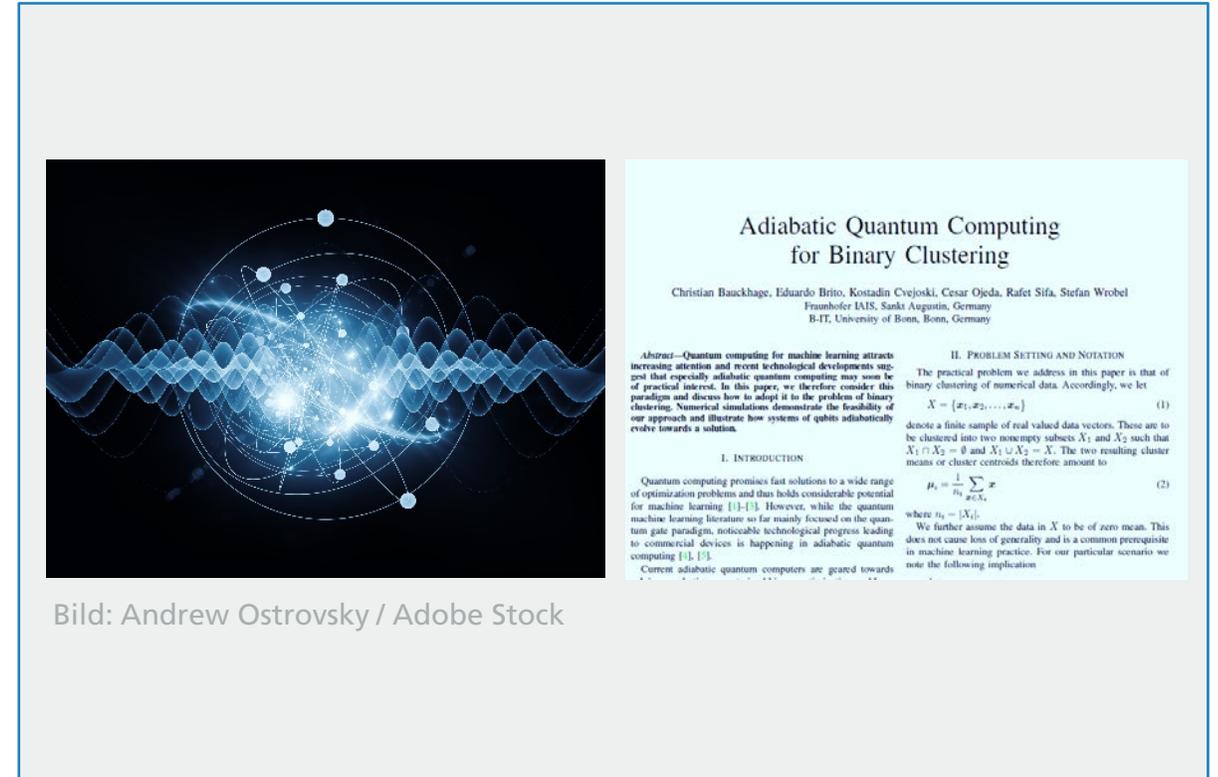
Quanten-KI

# Quantum Machine Learning – Quantum AI

## Neue Rechnerarchitekturen für exponentielle Probleme

Such- und Optimierungsprobleme könnten in subexponentieller Zeit gelöst werden

- Quantenrechner mit 30-72 vollen Qbits bzw. 2.048 simple Qbits verfügbar (IBM, Google, D-Wave)
- Industrielle Skalierung in Sicht
- Erste ML-Algorithmen weisen disruptives Potenzial nach (z.B. Quantum Clustering)

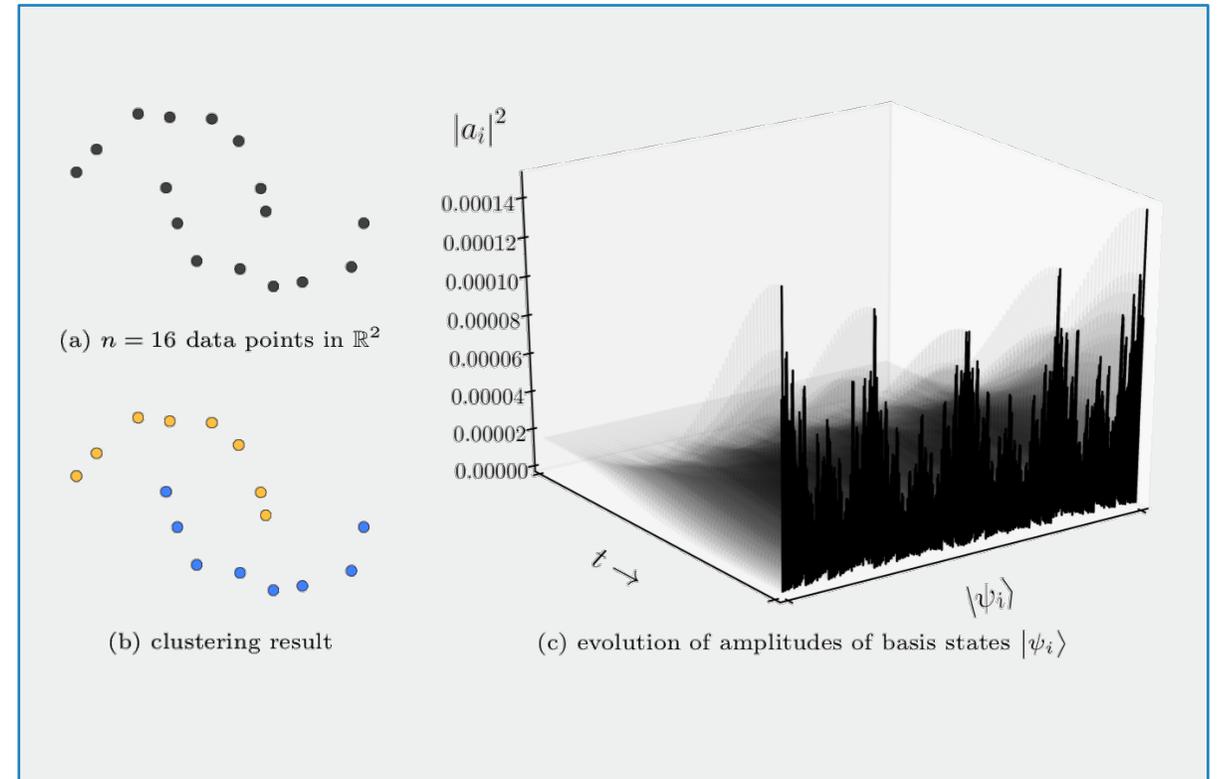


Quelle: Christian Bauchhage, Eduardo Brito, Kostadin Cvejovski, Cesar Ojeda, Rafet Sifa, Stefan Wrobel: Adiabatic Quantum Computing for Binary Clustering, 2017.

# Quantum Computing für unüberwachtes Lernen

## Adiabatic Quantum Computing for Kernel $k = 2$ Means Clustering\*

- Eines der Kernthemen im Fraunhofer-Forschungszentrum Maschinelles Lernen (FZML)
- Das FZML konnte zeigen, wie unüberwachtes Lernen auf D-Wave Quantencomputern implementiert werden kann
- Dieser theoretische Ansatz wurde inzwischen von Physikern in Los Alamos praktisch auf einem Quantencomputer verifiziert



\* Quelle: C. Bauckhage, C. Ojeda, R. Sifa, and S. Wrobel: Adiabatic Quantum Computing for Kernel  $k=2$  Means Clustering. Proc. LWDA, 2018.

# Wohin geht die Reise bei Künstlicher Intelligenz?

Hybride KI – Daten, Wissen, Modelle, Lernen

Vertrauenswürdige KI – Zertifizierung als Wettbewerbsvorteil

Verteilte KI – Effizientes und sicheres Lernen on the edge

Quanten-KI – Neue Rechnerarchitekturen am Horizont

---

# WOHIN GEHT DIE REISE BEI KÜNSTLICHER INTELLIGENZ? DEEP LEARNING AND BEYOND

**Prof. Dr. Stefan Wrobel | Fraunhofer IAIS | 3.7.2019**

---



iStock.com | monsitj

# Disclaimer

Copyright © der

Fraunhofer-Gesellschaft zur Förderung der angewandten Forschung e.V.  
Hansastraße 27c  
80686 München.

Alle Rechte vorbehalten.

Zuständige Ansprechpartnerin: Gabriele Hühn  
E-Mail: [gabriele.huehn@iais.fraunhofer.de](mailto:gabriele.huehn@iais.fraunhofer.de)

Die Urheberrechte dieser Präsentation und ihre Inhalte liegen vollständig bei der Fraunhofer-Gesellschaft, sofern nicht ausdrücklich anders gekennzeichnet. Ein Download oder Ausdruck der Inhalte dieser Präsentation ist ausschließlich für den persönlichen Gebrauch gestattet. Alle darüber hinaus gehenden Verwendungen, insbesondere die kommerzielle Nutzung und Verbreitung, sind grundsätzlich nicht gestattet und bedürfen der vorherigen schriftlichen Zustimmung der Fraunhofer-Gesellschaft.

Grafische Veränderungen an Bildmotiven oder die Bearbeitung von Texten sind nicht gestattet.

Abweichend von der vorgenannten Nutzungsbeschränkung ist ein Ausdruck oder eine anderweitige Vervielfältigung der Inhalte dieser Präsentation darüber hinaus ausschließlich zum Zweck der Berichterstattung über die Fraunhofer-Gesellschaft und ihrer Institute unter der Voraussetzung honorarfrei gestattet, dass stets eine vollständige Quellenangabe erfolgt und zwei kostenlose Belegexemplare an die oben genannte Adresse geschickt werden.

Die Fraunhofer-Gesellschaft ist bemüht, ihre Präsentationen stets aktuell und inhaltlich richtig sowie vollständig anzubieten. Dennoch ist das Auftreten von Fehlern nicht völlig auszuschließen. Die Fraunhofer-Gesellschaft übernimmt keine Haftung für die Aktualität, die inhaltliche Richtigkeit sowie für die Vollständigkeit der in ihren Präsentationen eingestellten Informationen und Inhalte. Der vorgenannte Haftungsausschluss bezieht sich auch auf eventuelle Schäden, auch von Dritten, die durch die Nutzung dieser Präsentationen verursacht wurden.

Geschützte Marken, Namen, Bilder und Texte werden in den Präsentation der Fraunhofer-Gesellschaft in der Regel nicht als solche kenntlich gemacht. Das Fehlen einer solchen Kennzeichnung bedeutet jedoch nicht, dass es sich um frei verwendbare Namen, Bilder oder Texte im Sinne des Marken- oder Urheberrechts handelt.