





- 1. Einführung & Motivation
- 2. Was ist TinyML?
- 3. Hardware Raspberry Pi Pico
- 4. MicroPython für TinyML
- 5. Herausforderungen & Lösungsansätze



#### Die IoT-Revolution

- 41,1 Mrd. vernetzte Geräte bis 2030 (Source: IoT Analytics)
- Bedarf an autonomen, intelligenten Lösungen
- Aber: Ressourcenbeschränkungen!

# Warum TinyML?

Vorteile	Beschreibung
Datenschutz	Daten verlassen das Gerät nicht.
Latenz	Millisekunden statt Sekunden.
Kosten	Keine Cloud-Gebühren, günstige Hardware.
Verfügbarkeit	Funktioniert offline.
Energieeffizienz	Batteriebetrieb für Monate/Jahre.



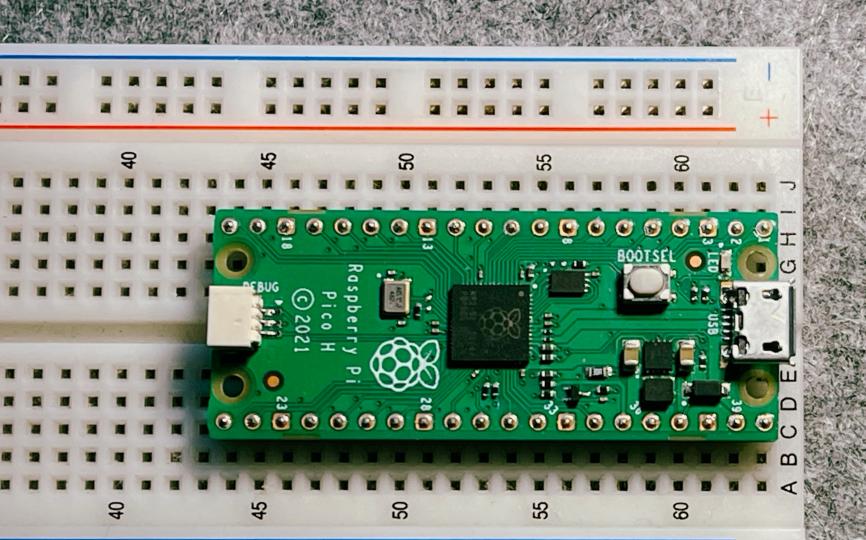
## TinyML Definition

- Tiny Machine Learning
- KI-Modelle auf Mikrocontrollern
  - Speicherbedarf: < 1 MB</p>
  - Energieverbrauch: < 1 mW</p>

#### Anwendungsgebiete

- Wearables: Fitnesstracker, Gesundheitsmonitoring
- Voice Assistants: Wake-Word-Erkennung
- Predictive Maintenance: Industrie 4.0
- Smart Cities: Verkehrsoptimierung, Umweltüberwachung
- Autonome Systeme: Drohnen, Roboter





#### Warum Raspberry Pi Pico?

- Kostengünstig (~5€), weit verbreitet, aktive Community
- Technische Spezifikationen:
  - Dual-core ARM Cortex M0+ (133 MHz)
  - 264 KB SRAM, 2 MB Flash
  - 26 GPIO Pins
- MicroPython-Support out-of-the-box

#### Limitierungen von MCUs

- Begrenzter Speicher (KB statt GB)
- Eingeschränkte Rechenleistung
- Update-Herausforderungen



### Vorteile von MicroPython

- Einfache Syntax, ideal für Prototyping
- Cross-Platform-Kompatibilität
- Interaktive REPL für Live-Testing

#### TensorFlow Lite Micro Integration

- Modelle im .tflite-Format
- Quantisierte Modelle für Speichereffizienz

### **Entwicklungs-Workflow**

- 1. Datensammlung
- 2. Training (Jupyter Notebook)
- 3. Modelloptimierung
- 4. TFLite-Konvertierung
- 5. MicroPython-Integration
- 6. Hardware-Test
- 7. Deployment

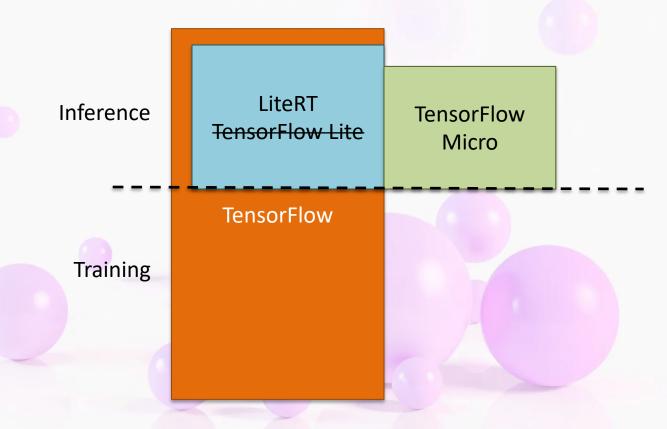






Herausforderung	Lösungsansatz
Begrenzter	Quantisierung, Pruning,
Speicher	Knowledge Distillation
Eingeschränkte	Optimierte Algorithmen,
Rechenleistung	Hardware-Beschleuniger
Einfache Modelle	Domain-spezifische Optimierungen, Kombination kleiner Modelle

#### TensorFlow Micro





#### Zusammenfassung

- TinyML ermöglicht intelligente IoT-Geräte ohne Cloud-Abhängigkeit.
- Raspberry Pi Pico + MicroPython ideale Entwicklungsplattform.
- Herausforderungen sind lösbar durch bewusste Design-Entscheidungen.



 Offene Frage: "In welchen Bereichen sehen Sie das größte Potenzial für TinyML?"

• Kontakt: <u>about.larsgregori.de</u>

