Künstliche Intelligenz in der Gesundheitsversorgung

Dipl.-Ing. Dr.techn. Alexander Jung

Associate Professor at Dept. of CS (Aalto)

Zur Person.

• 2012: Dr.techn., Elektrotechnik, TU Wien



• 2012 – 2015: Post-Doc TUW, ETH Zurich





• 2019- : Trainer, Aalto EE



- 2023 : Associate Professor (Tenured), Aalto
- Berater für KI Unternehmen







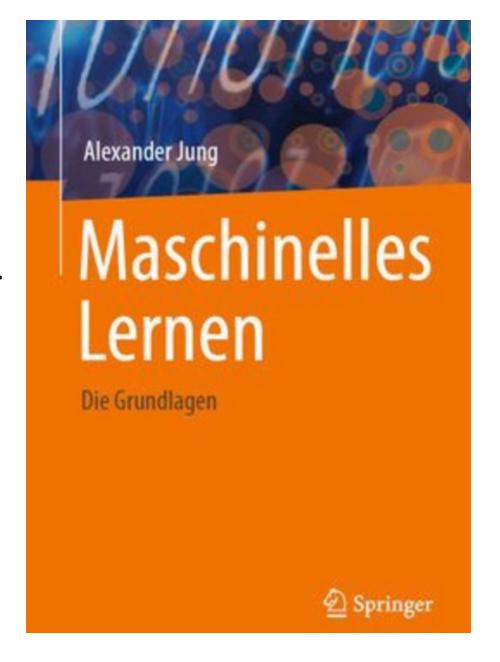


Arbeitsalltag als Professor.



Nach 8 Jahren Lehre.

AJ, "Maschinelles Lernen: Die Grundlagen", Springer, 2024



Lernziele für diesen Vortrag.

Bewusstsein für Verbreitung von KI im Alltag

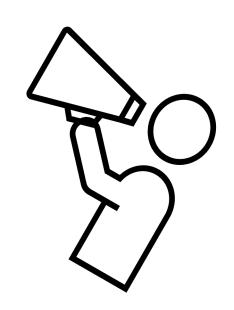
KI Funktionsprinzip

KI Anwendungen im Gesundheitswesen

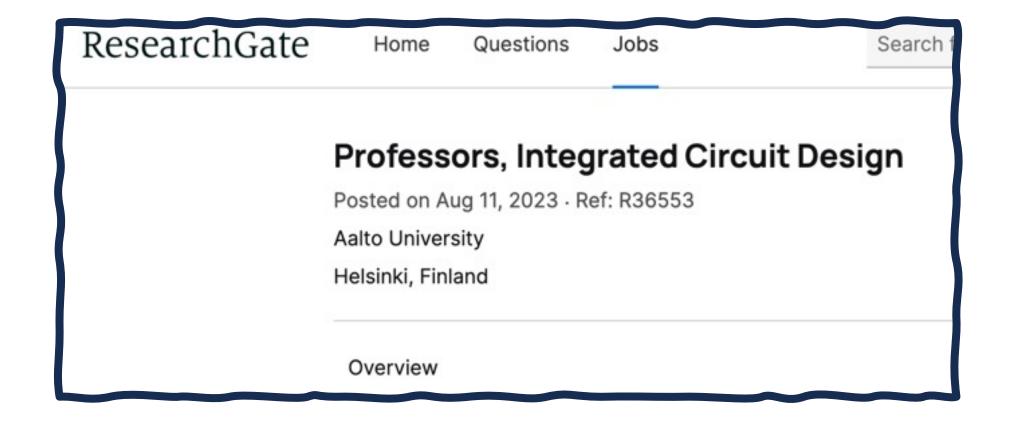
Künstliche Intelligenz ≈

Maschinelles Lernen

Maschinelles Lernen (ML) fixer Bestandteil unseres Alltags!



ML wählt unseren Job!



ML wählt unsere Partner aus!



ML entwickelt Vorträge!



You

Entwerde einen 40 minütigen Vortrag zum Thema "Maschinelles Lernen: Anwendungen im Gesundheitswesen"



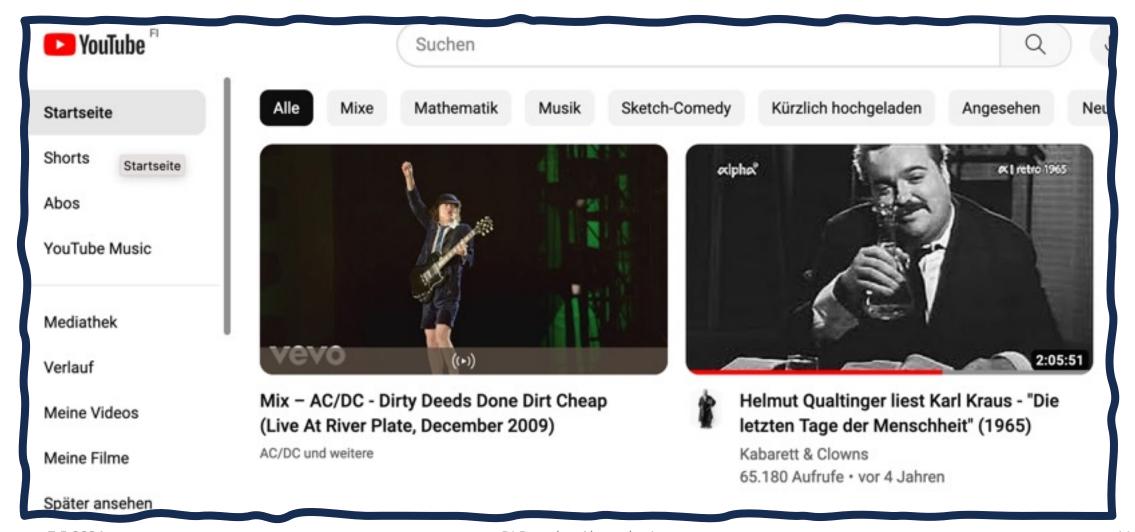
ChatGPT

Ein 40-minütiger Vortrag zum Thema "Maschinelles Lernen: Anwendungen im Gesundheitswesen" könnte folgende Struktur und Inhalte haben:

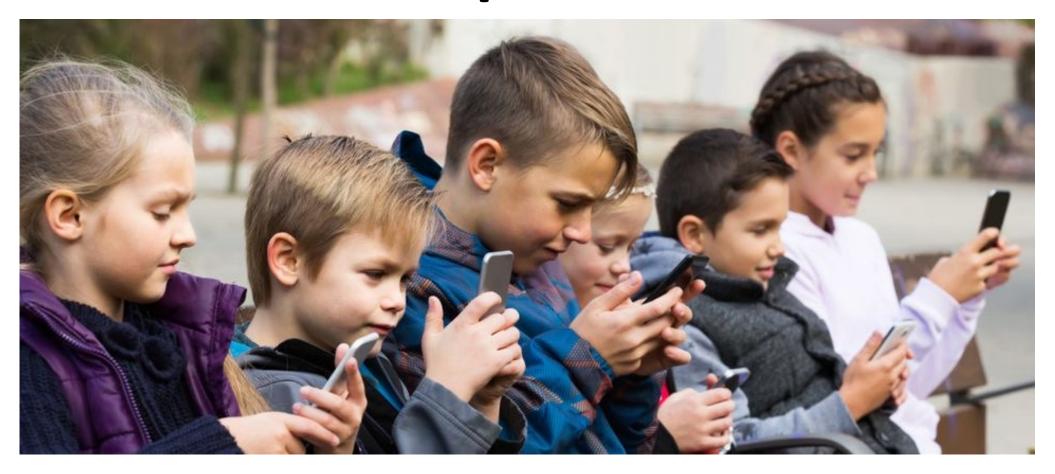
Einleitung (5 Minuten)

- 1. Begrüßung und Einleitung: Kurze Vorstellung und Überblick über das Thema.
- 2. **Relevanz des Themas**: Bedeutung des maschinellen Lernens im Gesundheitswesen und dessen wachsender Einfluss.
- 3. **Ziele des Vortrags**: Was sollen die Zuhörer am Ende des Vortrags mitnehmen?

ML wählt Hintergrund-Berieselung!



ML macht Smartphone zu Herrscher!



https://dailycaller.com/2018/12/10/staring-smartphone-kids-brain/

ML kann krank machen!

"Further, some researchers believe that social media exposure can overstimulate the reward center in the brain and, when the stimulation becomes excessive, can trigger pathways comparable to addiction..."

Surgeon General. 2023. *Social Media and Youth Mental Health: The U.S. Surgeon General's Advisory*. https://www.hhs.gov/sites/default/files/sg-youth-mental-health-social-media-advisory.pdf

Zulassungen von KI Medizintechnik

"Through the end of July 2023, 79% of devices authorized in 2023 are in

Radiology (85), 9% in Cardiovascular (10), 5% in Neurology (5), 4% in

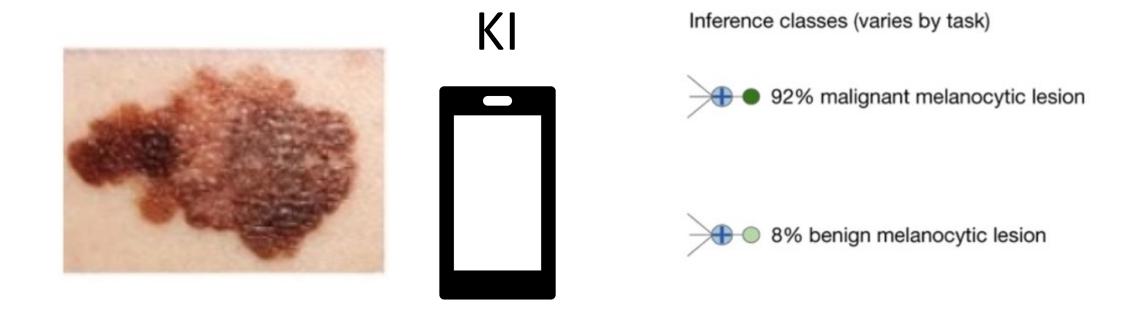
Gastroenterology/Urology (4), 2% in Anesthesiology (2), and 1% each in

Ear, Nose and Throat (1), and Ophthalmic (1)."



https://www.fda.gov/medical-devices/software-medical-device-samd/artificial-intelligence-and-machine-learning-aimlenabled-medical-devices

Meiste KI Zulassungen in Radiologie.



Esteva, A. et al. Dermatologist-level classification of skin cancer with deep neural networks. *Nature* **542**, 115–118 (2017).

KI Erfolgslauf von Bildern zu Text



You

welcher blutdruck ist normal für eine 40 jährige männliche person mit 110 kg und 186 cm Körpergrösse



ChatGPT

Der normale Blutdruck für eine 40-jährige männliche Person – unabhängig von Gewicht und Körpergröße – wird in der Regel als systolisch unter 120 mmHg und diastolisch unter 80 mmHg angesehen. Dies gilt als optimaler Blutdruckbereich und wird oft als "120/80 mmHg" beschrieben.

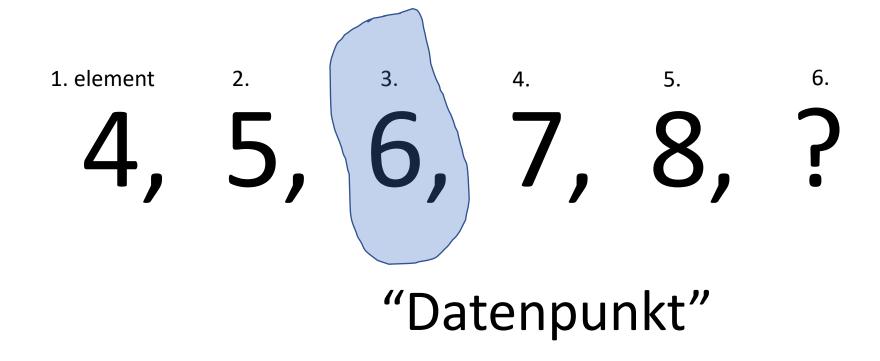
Bilder, Audio und Text.

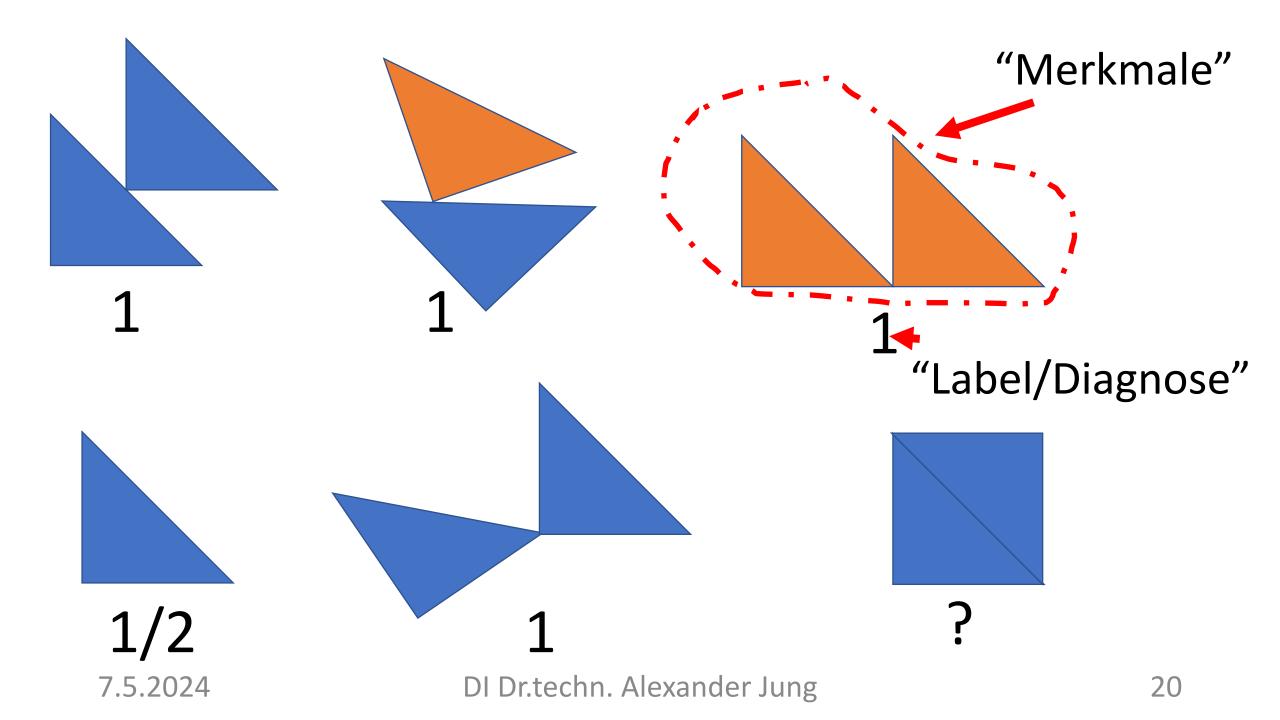


Dieses Bild zeigt ein Muttermal am linken Unterschenkel. Risiko von Hautkrebs

Wie funktioniert

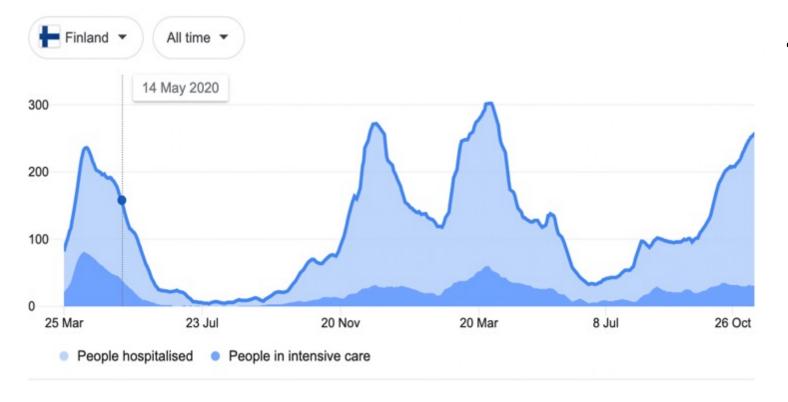
Maschinelles Lernen?





New cases Deaths Vaccinations Tests Hospitalisations

From $\underline{\text{Our World in Data}} \cdot \text{Last updated: 2 days ago} \cdot \text{Based on 7-day average}$





7.5.2024

ML Funktionsprinzip

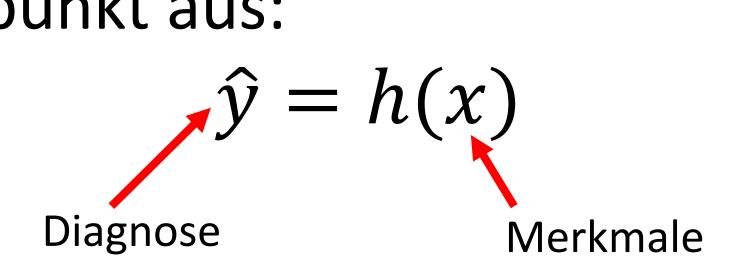
Aus beobachteten Datenpunkten,

entwickle ("lerne") eine Hypothese

um Vorhersagen/Diagnosen zu machen.

Wie Vorhersagen?

Werte Hypothese für einen neuen Datenpunkt aus:



Vorhersage

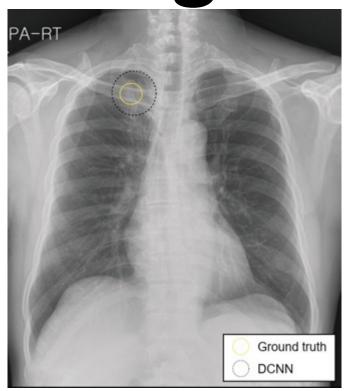
4, 5, 6, 7, 8, 9

gelernte Hypothese

Was ist ein Datenpunkt?

Ein Objekt das Information trägt.

Datenpunkt = Röntgenaufnahme

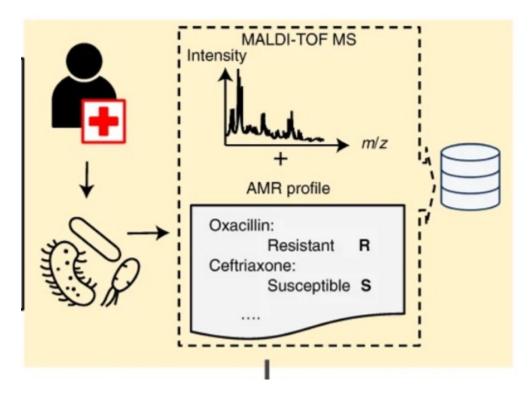


Merkmale = Pixel Intensitäten

Diagnose = Gibt es bösartige Lungenknötchen?

https://pubs.rsna.org/doi/full/10.1148/radiol.2019182465

Datenpunkt=Pathogen

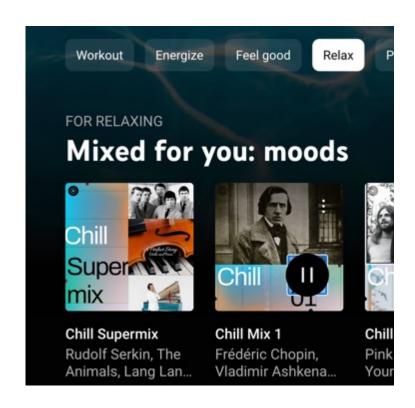


Merkmale = Massenspektrum

Diagnose = Resistenzen?

Weis, C., Cuénod, A., Rieck, B. *et al.* Direct antimicrobial resistance prediction from clinical MALDI-TOF mass spectra using machine learning. *Nat Med* **28**, 164–174 (2022).

Datenpunkt=Stimmungstief

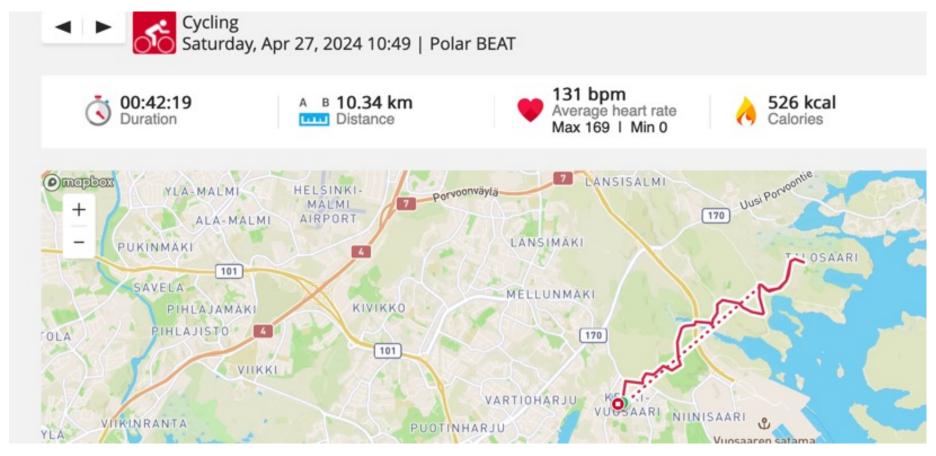


Merkmale = Google Verlauf

Diagnose = Welcher Komponist hilft?

Mallik A, Russo FA. The effects of music & auditory beat stimulation on anxiety: A randomized clinical trial. PLoS One. 2022 Mar 9;17(3):e0259312. doi: 10.1371/journal.pone.0259312. PMID: 35263341; PMCID: PMC8906590..

Datenpunkt = Aktivität



Merkmale = Pulsverlauf Diagnose = Gesund?

Anatomie eines Datenpunkts

zwei Gruppen von Eigenschaften

Merkmale (engl. "Features")

Diagnose (engl. "Label")

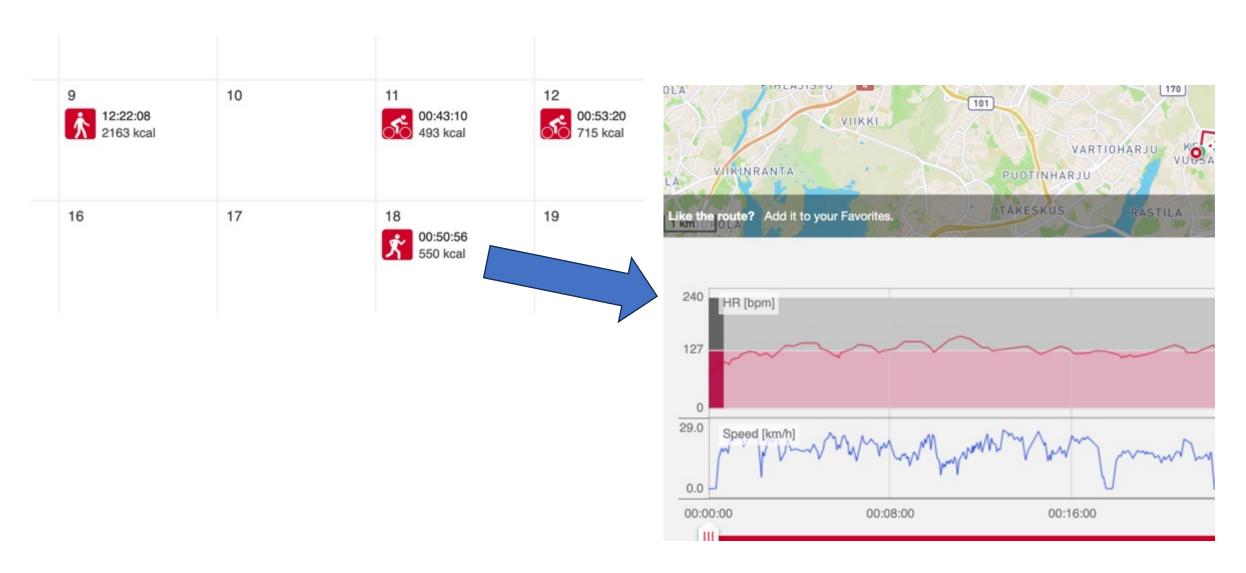
Merkmale (als "x" notiert)

Eigenschaften, die man "einfach" messen kann z.b. Körpergrösse, Gewicht, Blutdruck, Gesundheitsakte, Digitaler Fußabdruck

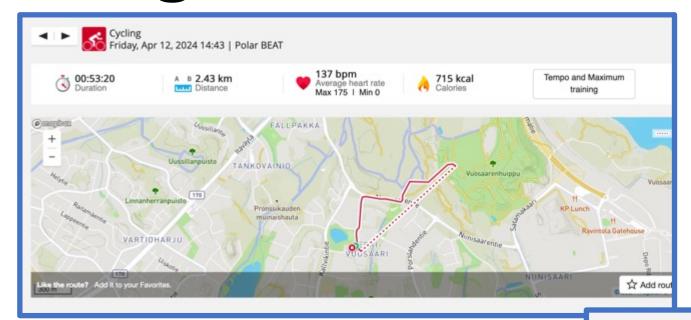
Diagnose (als "y" notiert)

Eigenschaften, die man nicht "einfach" messen kann z.b. eine Erkrankung bzw. Risiko einer zukünftigen Erkrankung

Merkmale einer Aktivität



Diagnose einer Aktivität



Merkmal x

Diagnose y

Training Benefit

Tempo and Maximum training

This training increased your anaerobic tolerance. It improved your maximal oxygen uptake (VO2max), speed, efficiency, and performance. This training intensity is recommended for relatively short exercises. It is important to warm up before and cool down after the workout.

Hypothese ist Funktion h: x->y



h(.)

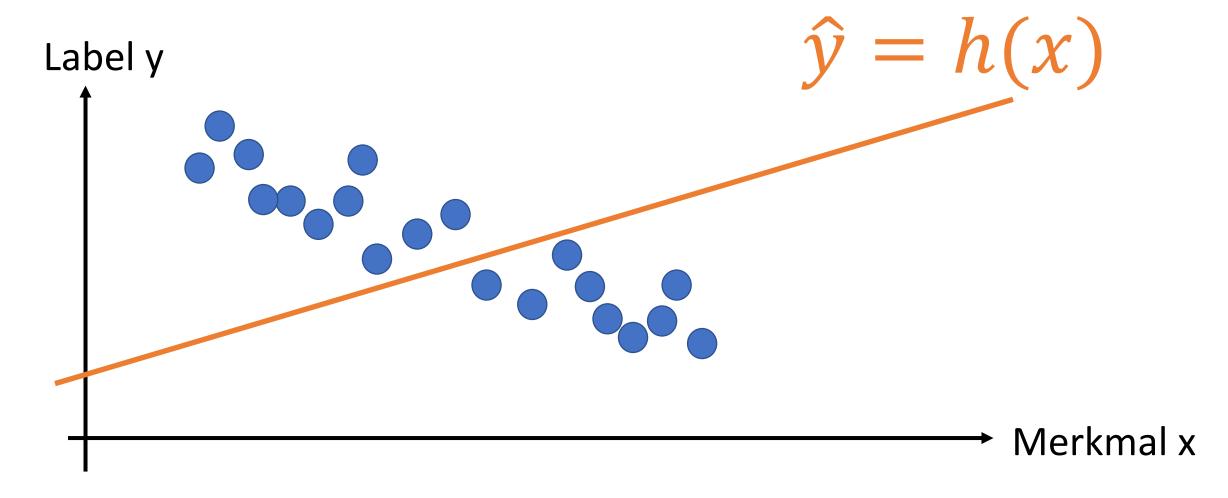
Tempo and Maximum training

This training increased your anaerobic tolerance oxygen uptake (VO2max), speed, efficiency, and intensity is recommended for relatively short exe warm up before and cool down after the workout

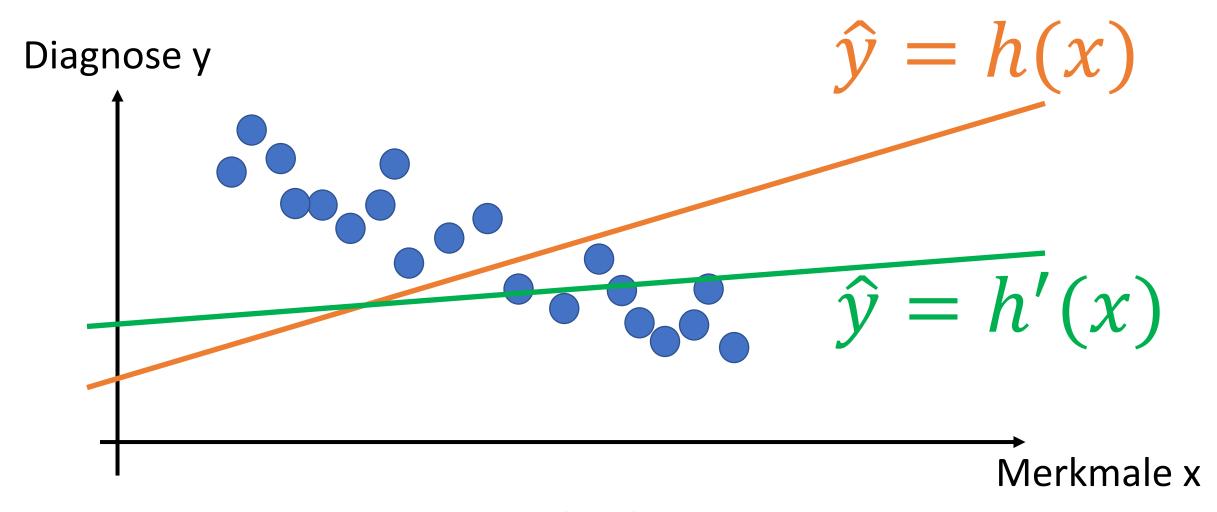
Merkmale x

Diagnose y

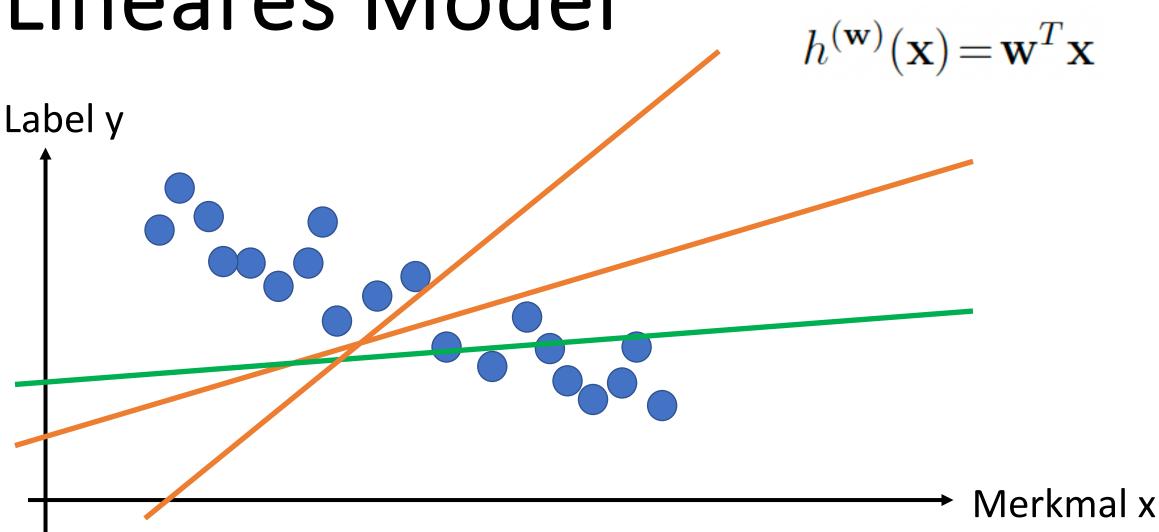
Eine Hypothese.



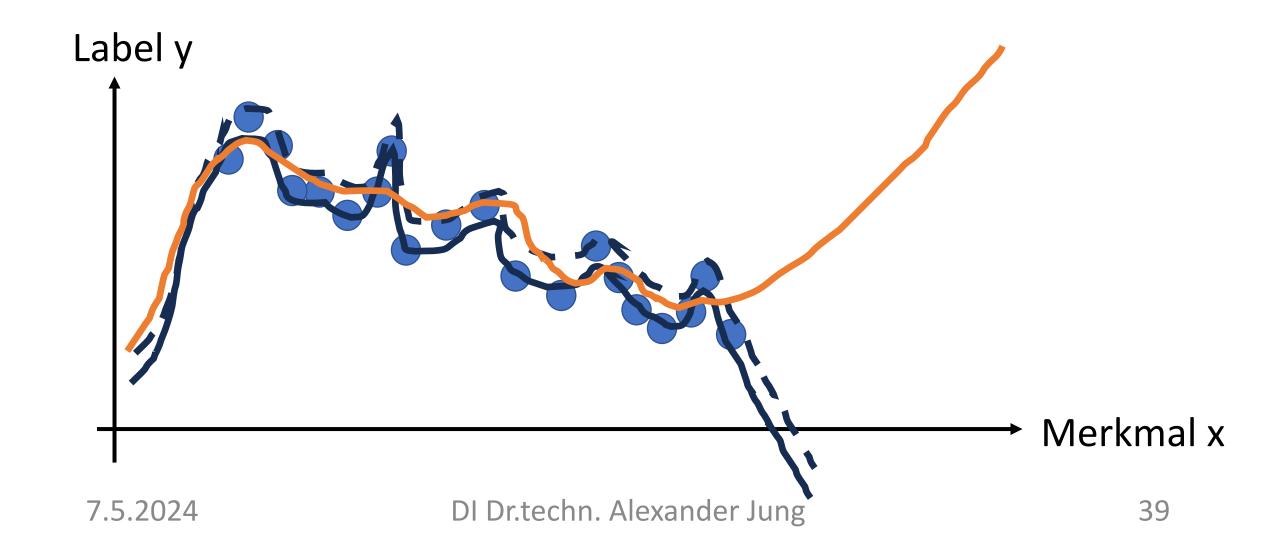
ML Model = Viele Hypothesen.



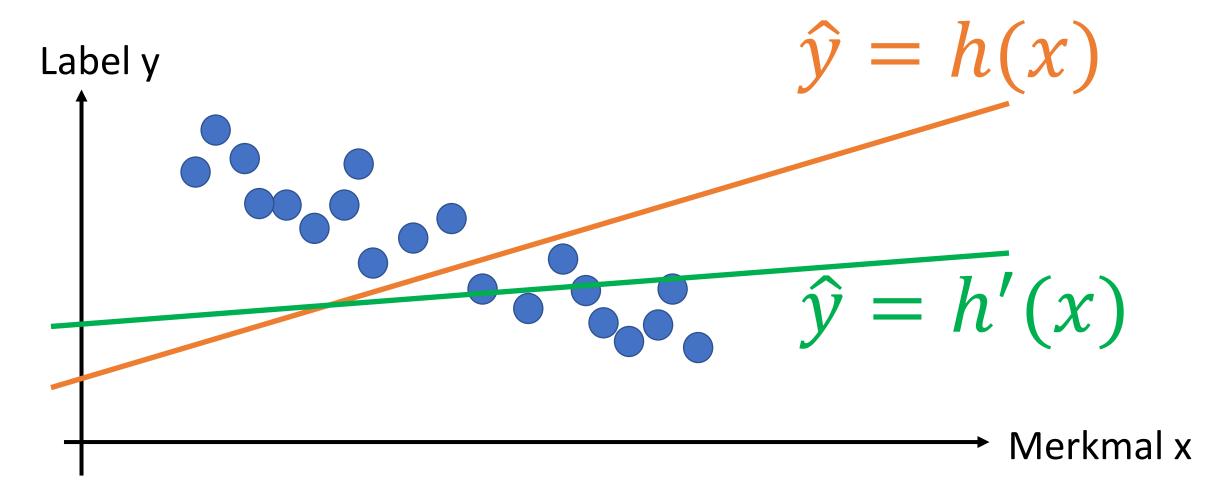
Lineares Model



Nichtlin. Model (Deep Learning)

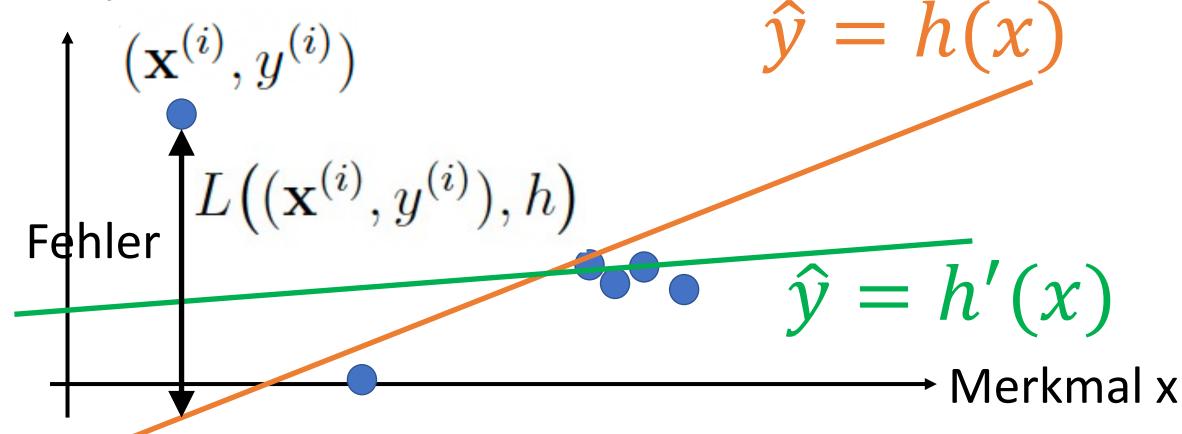


Welche Hypothesis ist besser?



Verlust/Fehlerfunktion

Label y

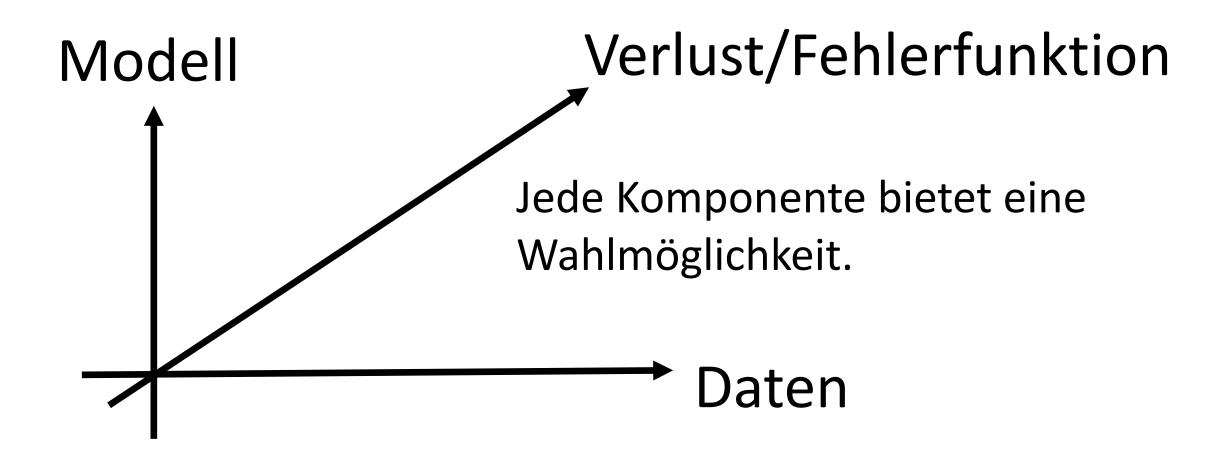


ML Funktionsprinzip

Lerne eine Hypothese (Trainiere ein Modell) um den Fehler y-h(x) zu minimieren.

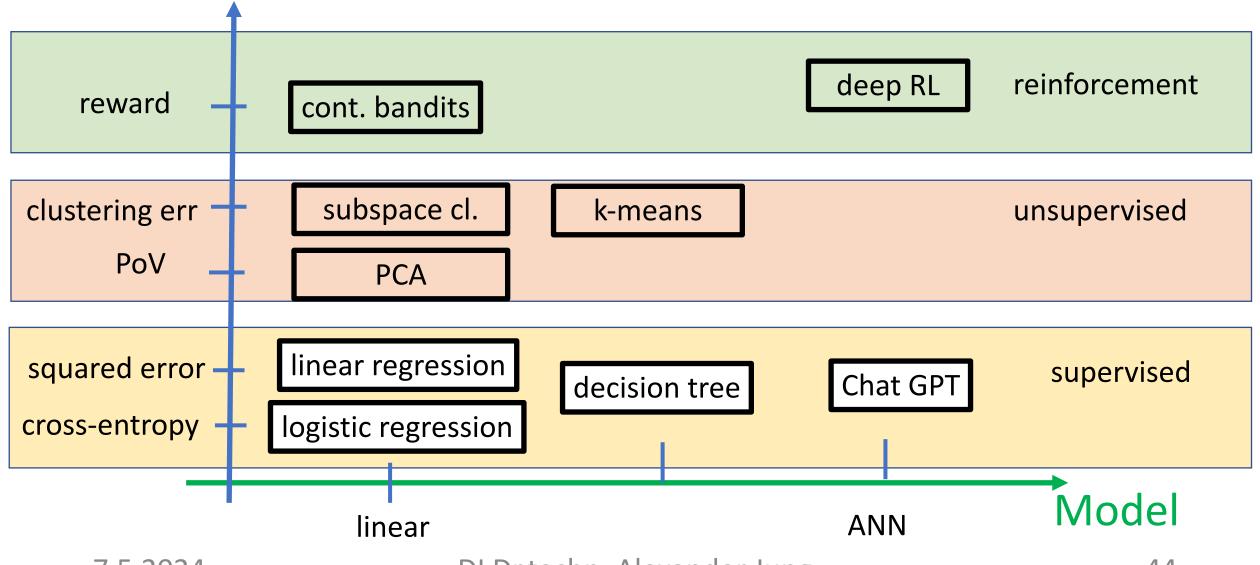
$$\underset{h \in \mathcal{H}}{\operatorname{argmin}} (1/m) \sum_{i=1}^{m} L((\mathbf{x}^{(i)}, y^{(i)}), h).$$

Drei Komponenten des ML



Fehlerfunktion

KI Landschaft



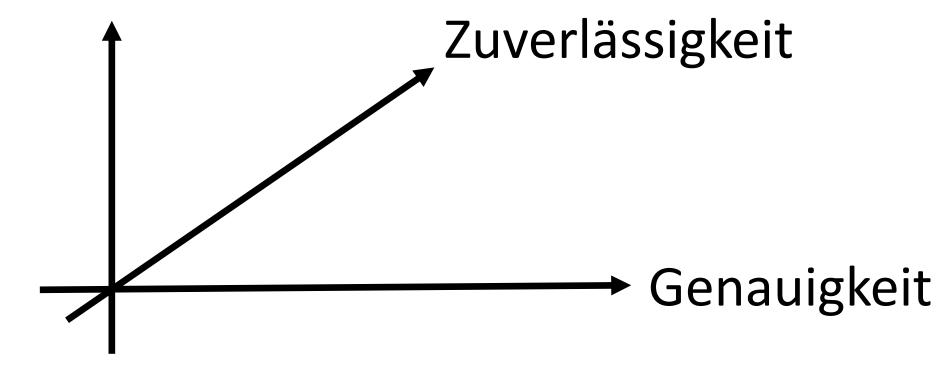
7.5.2024

DI Dr.techn. Alexander Jung

44

Entwicklungskriterien

Rechenaufwand



Herausforderungen

KI braucht viele Datenpunkte für Training

• Datenpunkte nicht frei zugänglich (Privatsphäre)!

Medizin KI benötigt hohe Zuverlässigkeit

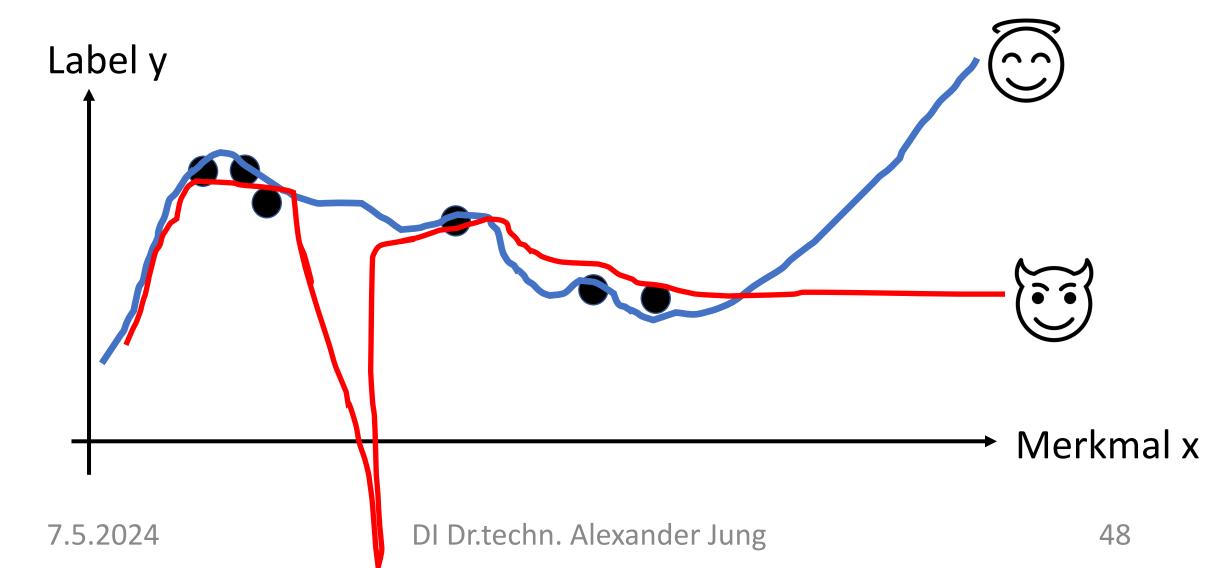
Herausforderungen

KI braucht viele Datenpunkte für Training

• Datenpunkte nicht frei zugänglich (Privatsphäre)!

Medizin KI benötigt hohe Zuverlässigkeit

KI braucht viele Datenpunkte



Dezentrale Gesundheitsdaten



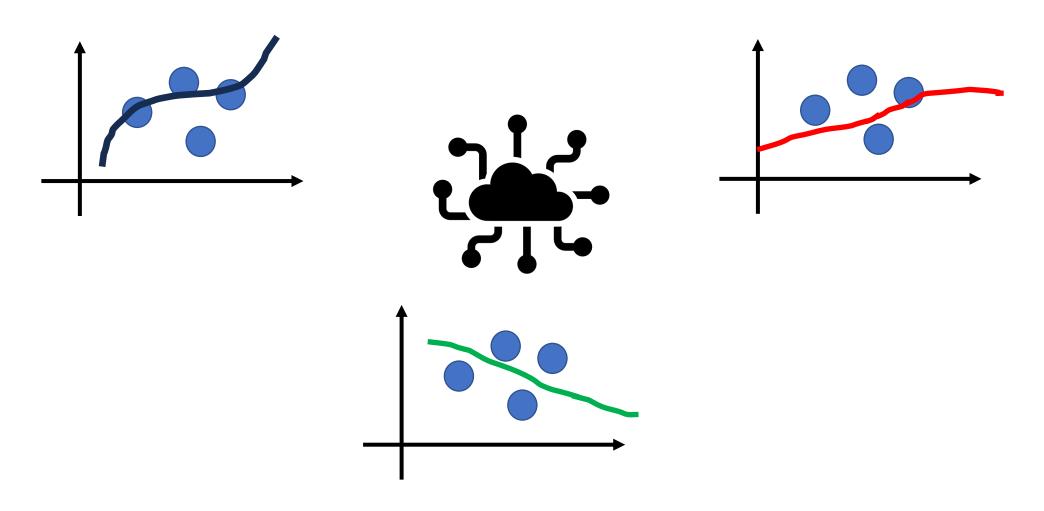
Herausforderungen

KI braucht viele Datenpunkte für Training

• Datenpunkte nicht frei zugänglich (Privatsphäre)!

• Medizin KI benötigt hohe Zuverlässigkeit

Föderales Lernen







"...aims to revolutionize the way health data is managed and utilized across Europe."











Towards
European
Health
Data
Space



"TEHDAS supports EU member states and the European Commission in building a European health data space by developing principles for the cross-border secondary use of health data."



⊕ EN

I		

Public Health

Home > eHealth : Digital health and care > EU Health Data Space

European Health Data Space

PAGE CONTENTS

More information

The European Health Data Space (EHDS) will be a key pillar of the strong

<u>European Health Union</u> and is the first common EU data space in a specific area to emerge from the <u>European strategy for data</u>.

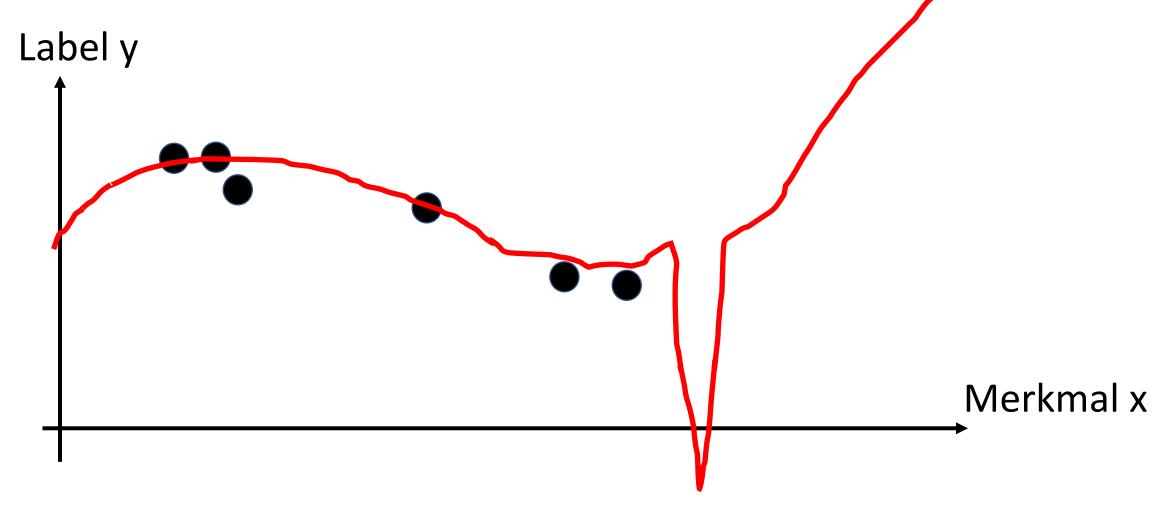
Herausforderungen

KI braucht viele Datenpunkte für Training

• Datenpunkte nicht frei zugänglich (Privatsphäre)!

Medizin KI benötigt hohe Zuverlässigkeit

(Un-) Zuverlässigkeit von Kl



Zuverlässige KI ist erklärbar



The AI identified this lesion as a melanoma with the following characteristics:

strong evidence of

- grey patterns
- thick reticular or branched lines



Thick Reticular or Branched Lines (strong evidence)



Chanda, T., Hauser, K., Hobelsberger, S. et al. Dermatologist-like explainable AI enhances trust and confidence in diagnosing melanoma. *Nat Commun* **15**, 524 (2024). https://doi.org/10.1038/s41467-023-43095-4

KI erklärt KI



You

Wie funktiert KI basierte Hautkrebsdiagnose?

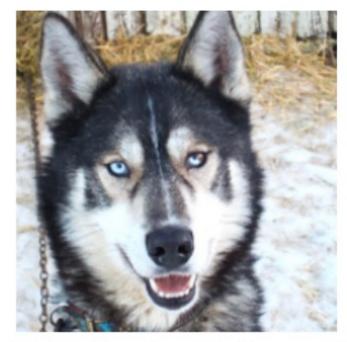


ChatGPT

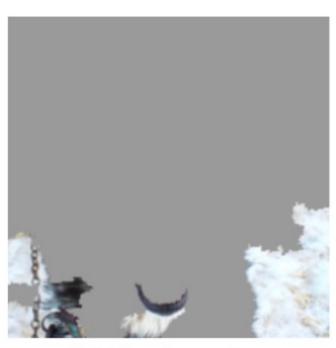
Die KI-basierte Diagnose von Hautkrebs nutzt maschinelles Lernen und künstliche Intelligenz, um Bilder von Hautläsionen zu analysieren und zu bestimmen, ob sie Anzeichen von Hautkrebs zeigen könnten. Hier ist ein Überblick über den allgemeinen Prozess:

1. **Datensammlung**: Der erste Schritt besteht darin, eine große Datenbank mit Bildern von

Wie gut ist eine Erklärung?



(a) Husky classified as wolf



(b) Explanation

[1]Tulio Ribeiro, M., Singh, S., and Guestrin, C., ""Why Should I Trust You?": Explaining the Predictions of Any Classifier", <i>arXiv e-prints</i>, 2016. doi:10.48550/arXiv.1602.04938.

Was sind die drei Komponenten von KI?

Fragen?

Lektüre

Künstliche Intelligenz (KI) in der Medizin: 7 spannende Erfolgs-Beispiele

By Alexander Ciritsis Published On: Apr 18, 2023 Categories: Künstliche Intelligenz (AI)

