### Lernen über und mit KI



**Ute Schmid** 

Forschungsgruppe Elementarinformatik

Die digitale Welt analog begreifen



Lehrstuhl Kognitive Systeme Otto-Friedrich-Universität Bamberg

















Erfahren Sie mehr über adaptive Lernsysteme, kür Bildungsmedien.



Adaptive Lernsysteme als maßgeschneiderte Lösung für heterogene Klassen

Die Herausforderungen des Bildungssystems sind



**SmartResponse** 

"Endlich! SmartResponse entlastet mich bei der Korrekturarbeit."



KI & Digitale Tools

Vielseitige Werkzeuge für digitales Unterrichten. Einfach und sicher. KI und Tools entdecken





ST derStandard.de

#### Drei von vier Schülern benutzen KI für Hausaufgaben

Die Technologie soll beim Verständnis von Themen helfen, Lehrer befürchten allerdings negative Folgen für die Problemlösungskompetenz.

14.08.2024

de THE DECODER

#### KI-Tools wie ChatGPT könnten bei falscher Nutzung Lernprobleme verstärken

Schwedische Forscher untersuchen den Zusammenhang zwischen KI-Nutzung und Exekutivfunktionen bei Schülern. Die Ergebnisse zeigen Chancen und Risiken

vor 5 Tagen







Startseite > Aktive Medien arbeit > Facherübergreifende Themen > Medien und Schule > Aktive Medienarbeit > Learning Analytics in der Schule

#### Learning Analytics in der Schule

Ihr Wegweiser

₩ DGS IN



lede Lernzielkontrolle, jede Klassenarbeit, jede Klausur zielt von jeher darauf ab. die Leistungen der Schüler\*innen regelmäßig zu überprüfen. Dies ist in erster Linie auch das Ziel von "Learning Analytics" - der Unterschied besteht jedoch darin, dass nicht die Lehrkraft die jeweiligen Tools entwickelt und prüft, sondern dafür eigens programmierte Algorithmen.

Learning Analytics soll Lehrenden zukünftig die Möglichkeit geben, die Lernfortschritte ihrer Schüler\*innen digital zu erfassen, zu messen und zu überwachen. Dabei sollen ieweilige Lernmuster und individuelle Lernprobleme schneller erkannt werden. Für den Erfolg von Learning Analytics im Schulbereich wird iedoch eine sinnvolle Einbindung in ein

2/28



### Dagstuhl-Erklärung: Bildung in der digitalen vernetzten Welt



### Künstliche Intelligenz in der Bildung

### **KI als Gegenstand**

KI als Werkzeug

- Grundkonzepte
- Maschinelles Lernen
- Wissensbasierte Methoden
- Unzulässige Zuschreibung menschlicher Eigenschaften
- Kompetenter Umgang mit KI-Tools
- Kritische Bewertung generierter Inhalte

### **Intelligente Tutorsysteme** (ITS)

Individualisierte Lernunterstützung für spezielle Inhalte

### **Learning Analytics**

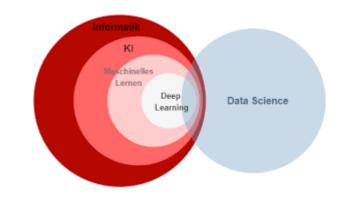
Unterrichtsmanagement & Diagnostik

#### **Generative KI**

- Unterrichtsmaterialien
- Test-Generierung
- Korrekturhilfe
- Ideengeber

# Künstliche Intelligenz

- Beginn 1956 (John McCarthy, MIT/Stanford)
- Teilgebiet der Informatik

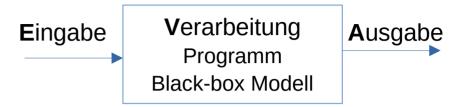


- erforscht, wie man Computer dazu befähigt, Dinge zu tun, die Menschen im Moment noch besser lösen können (Rich, 1983)
- Basiert auf der Annahme, dass alle (viele/wichtige) Aspekte menschlicher Intelligenz durch Algorithmen formalisierbar und entsprechend als Computerprogramme simulierbar sind
- Digitale Transformation liefert Grundlage für die Anwendung von Algorithmen, auch KI-Algorithmen

https://kompetenzzentrum-hamburg.digital/digitaler-glossar/kuenstliche-intelligenz

## Künstliche Intelligenz

 Die meisten Computerprogramme basieren nicht auf KI-Methoden

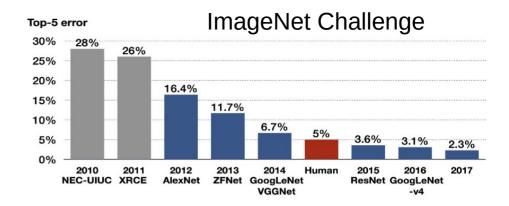


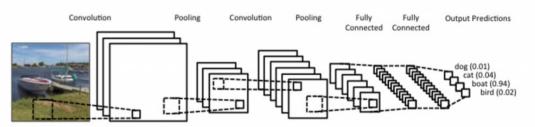
- Sobald man KI-Methoden einsetzt gibt man Anforderungen an Korrektheit und Vollständigkeit auf
- KI-Methoden machen Sinn, wenn ein Problem:
  - so komplex ist, dass (optimale) Lösung nicht effizient berechenbar ist → heuristische Methoden, Approximation
  - komplexes (Domänen-) Wissen und Schlussfolgerungen involviert
     → wissenbasierte Methoden
  - nicht (vollständig) beschreibbar ist → maschinelles Lernen
     Ersetzen von expliziten Algorithmen durch aus Daten gelernte
     (black-box) Modelle

## Datenintensives Maschinelles Lernen

- Beeindruckende Erfolge, vor allem bei bildbasierter Klassifikation
- Aber: hoher Aufwand um Daten in ausreichender Anzahl und Qualität zu gewinnen, vor allem in spezialisierten Bereichen

(garbage in – garbage out)





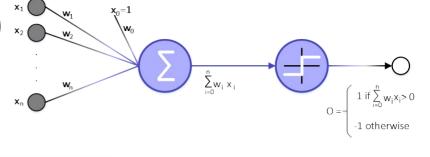
Convolutional Neural Network CNNs (LeCun, 1998) Alex Krizhevsky, (PhD student of G. Hinton, 2012)

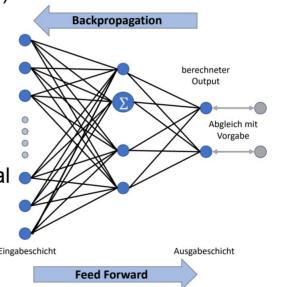
- 4 Mio Bilder
- 1000 Klassen
  - hand-labelled



# Maschinelles Lernen (ML) \*

- ML ist mehr als neuronale Netze
- Perceptron (Rosenblatt, 1958)
- Reinforcement Learning (Michie, 1961; Sutton, 1998)
- Feed Fordward Neuronale Networks
   Backpropagation (LeCun, Rumelhart, Hinton, ab 1975)
- Decition Tree Learning (Quinlan, 1985)
- Inductive Logic Programming (Muggleton, 1991)
- Support Vector Machines (Vapnik, 1995) → statistical ML
- AdaBoost (Freund & Schapire, 1995), Random Forests (Breiman, 2001),
- Recurrent Networks → Long Shorterm Memory LSTM (Sepp Hochreiter & Jürgen Schmidhuber 1997)





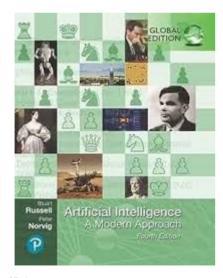
Lernen =
Adaptation von
Gewichten zur
Optimierung der
Performanz (bzgl.
loss)

 Neuronal Netze sind blackboxes

HABA Education
Neuronal Networks









### ML für die Grundschule

- Wie funktioniert Lernen aus Beispielen?
- Interaktives Ausprobieren Perzeptron
- Neuronale Netze
- Bildersuche/ChatGPT









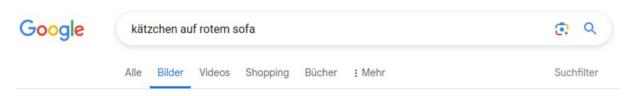
### Data Literacy für die Grundschule



KI-Campus-Original



## Lerneinheit Tiefe Netze und Generative KI





- In Paaren: ein Kind fragt, ein Kind sucht
  - Erkenntnis: Kinder können das fehlerfrei
- Suche mit Google Bildersuche
  - Erkenntnis: KI-System (ein CNN) macht Fehler
  - Das ist aber kein Problem, da wir wissen, was für die Anfrage korrekt ist

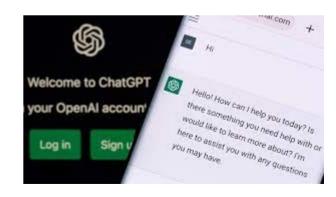




- Suche nach speziellen Bäumen: Spitzahorn, Rosskastanie, Hainbuche, ...
- Wie beurteilen wir, welche Bilder passen, wenn wir es nicht genau wissen?
  - Ideen generieren lassen: Fachperson fragen, Wikipedia, Bücherei, ...
  - → Erkenntnis: Wenn wir nach etwas fragen, was wir nicht wissen, ist es schwierig zu prüfen ob/welche Ausgabe stimmt

#### Von der Bildersuche zu ChatGPT

- Wir fragen ChatGPT nach Erklärungen.
- Erst zu etwas, das wir wissen.
- Prüfen: ist das falsch oder richtig
- Dann zu etwas, was wir nicht wissen.
- Wie prüfen wir jetzt?



## **Sampling Biases**

e.g. gender bias Amazon Recruiting Tool 2015 Rating applicants for software developer jobs

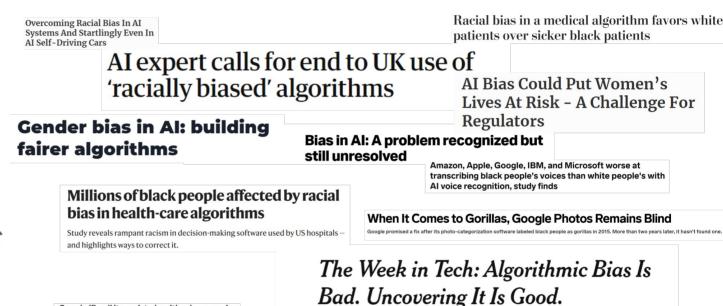
e.g. ethnic bias Google Photos

PetaPixel News Reviews Guides Learn Equipment Glossary Newski

Google's Photos App is Still Unable to Find Gorillas







The Best Algorithms Struggle to Recognize Black Faces Equally

US government tests find even top-performing facial recognition systems misidentify blacks at rates five to 10 times higher than they do whites

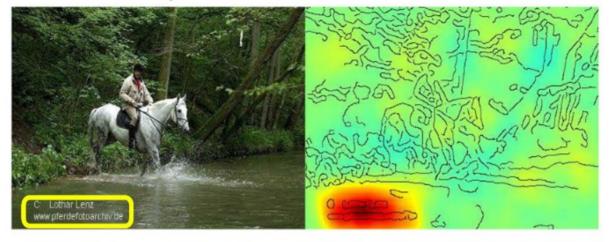
Google 'fixed' its racist algorithm by removing

gorillas from its image-labeling tech

Artificial Intelligence has a gender bias

problem - just ask Siri

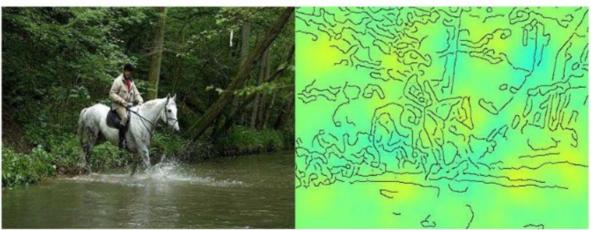
#### Horse-picture from Pascal VOC data set



Source tag present



Classified as horse



No source tag present



Not classified as horse

Lapuschkin, Sebastian, et al. "Unmasking Clever Hans predictors and assessing what machines really learn." Nature communications 10.1 (2019): 1096.

## Allgemeine Intelligenz

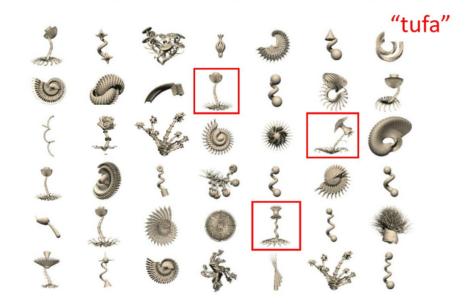
- Die meisten KI-Systeme sind auf einen engen Anwendungsbereich beschränkt (schwache nicht starke KI)
- Ein System, das Tiere klassifizieren kann, kann keine Fahrzeuge oder Hautkrebs klassifizieren
- Keine Meta-Kognition!
- Unzulässige Anthropomorphisierung
- Intelligenz als Alltagsbegriff: Schach, Physik, weniger: Katzen erkennen, Türme aus Blöcken bauen, Spülmaschine einräumen
- → Allgemeine Intelligenz setzt Bewusstsein voraus
  - Intentionalität
  - Inneres Erleben (Qualia)
  - Meta-Kognition





## Menschliches Lernen

#### **Learning from very few examples**



Josh Tenenbaum

- Inductive Bias (nicht verwechseln mit sampling bias!)
- Generalisierung über Daten ist nur mit induktivem Bias möglich, sonst: nur Auswendiglernen
- Übergeneralisierung: "gegangt"
- Die dunkle Seite von induktiver Generalsierung: Stereotype und Vorurteile (Mädchen können nicht Mathe, Jungen können keine Gedichte interpretieren)

## Lehren und Lernen mit KI

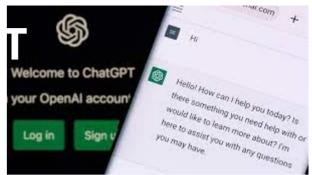
- Learning analytics: daten-basiertes Scoring
  - Bedarf an Daten kann zu didaktisch nicht sinnvoller Nutzung digitaler Medien führen -- *Primat der Didaktik darf nicht verloren gehen!*
  - Einfache Aufgabenstellungen (multiple choice) werden gegenüber offenen Aufgaben, die Verständnis anregen und prüfen bevorzugt
  - Monitoring kann zu unerwünschter Einschätzung führen
- **Gamification:** sinnvoll zur Motivation in Bereichen, in denen man auswendig lernen muss (Vokabeln, Hauptstädte, Ein-mal-Eins)
  - → Gefahr: Rückfall in den Behaviorismus!
- Intelligente Tutor Systeme: Verstehen von Fehlkonzepten, individualisiertes Feedback

... und ChatGPT

## AI and Education ... and ChatGP

- Transformer Networks (Google, 2017)
- Large Language Models, BERT (Google, 2018)
- GPT2 (OpenAI, 2019), GPT3 (2020), GPT4 (2023)
- ChatGPT 30.Nov. 2022 (OpenAI, sponsored by

Microsoft), January 2023: > 100 Mio users



Time, Jan 18 2023

BUSINESS . TECHNOLOGY

• GPT-3: trained on hundreds of billions of words, 175 billion parameters, 800 GB of storage, 2048 tokens of context

 It is estimated that training GPT-3 consumed 1,287 MWh and emitted 552 tons of CO2!

Exclusive: OpenAI Used Kenyan Workers on Less Than \$2 Per Hour to Make ChatGPT Less

### Components: Toxic

- LLM GPT3 self-supervised learning, data from the web: Common Crawl, books, Wikipedia makes 3%
- Supervised Learning: Generation of dialogue, content filters (toxic content)
- Human-in-the-loop Reinforcement Learning: Finetuning

## **ChatGPT**

#### Ist sehr eloquent und kann falsche Information sehr überzeugend präsentieren



Was ist schwerer ein Kilo Watte oder ein Kilo Stahl?



Ein Kilo Watte ist leichter als ein Kilo Stahl. Stahl ist ein viel dichteres Material als Watte und hat daher eine höhere Masse pro Volumeneinheit. Ein Kilogramm Stahl hat etwa das gleiche Volumen wie ein Würfel mit etwa 12,5 cm Kantenlänge, während ein Kilogramm Watte ein viel größeres Volumen haben würde, da es weniger dichte ist. Die Masse von Stoffen wird in Kilogramm gemessen, während das Volumen in Kubikmetern angegeben wird. Ein Kubikmeter Stahl hat daher eine größere Masse als ein Kubikmeter Watte, da Stahl eine höhere Dichte hat.





Hinweis: Beispiele wurden Ende 2022/Anfang 2023 generiert, Antworten sind für diese Beispiele nun meist korrekt.

Aktuelle Forschung: Retrieval Augmented Generation kann Halluzinieren einschränken



#### Kann kein `common sense reasoning'



Two children, Cloe and Alexander, went for a walk. They both saw a dog and a tree. Alexander also saw a cat and pointed it out to Cloe. She went to pet the cat. Did Cloe see the cat?



No, according to the information given, Cloe did not see the cat. It was Alexander who saw the cat and pointed it out to Cloe. Cloe went to pet the cat based on Alexander's observation, but it doesn't imply that she actually saw the cat herself.



Example taken from G Marcus, Rebooting AI, asked June 6 2023

## ChatGPT vs Suchmaschine vs Wikipedia

- Suchmaschine: Information im Kontext einer Webseite erlaubt Bewertung der Vertrauenswürdigkeit (Medienkompetenz vorausgesetzt) – (Seite einer Universitätsklinik, eines Pharmaunternehmens, eines Heilstein-Shops)
- ChatGPT erlaubt (ohne Kombination mit anderen Methoden) keinen Rückbezug zur ursprünglichen Quelle
- Wikipedia: Agil, crowd-sourcing, bewährte Strategie von Qualitätskontrolle durch Menschen (ground truth kann nur von Menschen kommen!)

### Chat GPT: Forscherin kritisiert "stupides Auswendiglernen" an Schulen und Unis

Die Informatikerin Ute Schmid mahnt ein moderneres Bildungssystem ein. Auch die Geisteswissenschaften könnten auf einen radikalen Umbruch zusteuern

#### Martin Stepanek

30. Jänner 2023, 06:00, 389 Postings

#### ıd rechnen

Chat GPT machen einmal mehr deutlich, dass stupides nd die Abfrage von derartigem Wissen an Schulen und Konzept sind", sagt Schmid auf STANDARD-Nachfrage. Indig zu lernen oder in Mathematik und Physik nur zu isse Rechengänge tatsächlich verstehen, herleiten und nnen, sei kaum zielführend. Denn diese Art von Wissen inell online abrufen, und es sage wenig über die

tatsächlichen Kompetenzen einer Person aus.

Im Zeitalter von künstlicher Intelligenz (KI) müsse man sich in Europa gut überlegen, "was wir mit Bildung meinen und wie wir Kompetenzen sinnvoll abprüfen". Denn die Art, wie geprüft werde, bedinge auch, wie gelernt und welche Fähigkeiten trainiert werden. Anstatt Wissen massenweise über Multiple-Choice-Tests abzufragen, schlägt die Forscherin ein Mehr an persönlichen Prüfungsgesprächen vor. Dass so ein Umbruch sehr personalintensiv und mit entsprechenden Kosten verbunden ist, liege allerdings auf der Hand.

https://www.derstandard.de/story/2000142960388/chat-gp t-forscherin-kritisiert-stupides-auswendiglernen-an-schulen -und-unis

# **ChatGPT und Bildung**

#### **Probleme**

- Keine Faktentreue, keine Quellen (je nach Thema ging ein hoher Prozentsatz an weniger vertrauenswürdigen Inhalten ins LLM ein)
- Streamlining von Sprache
- Übernahme US-amerikanischer Werte
- Copyright
- Gefahr von Desinformationskampagnen
- Verlust an Fähigkeiten: Generierung von Lösungen (Fähigkeiten zur Prüfung müssen gestärkt werden)

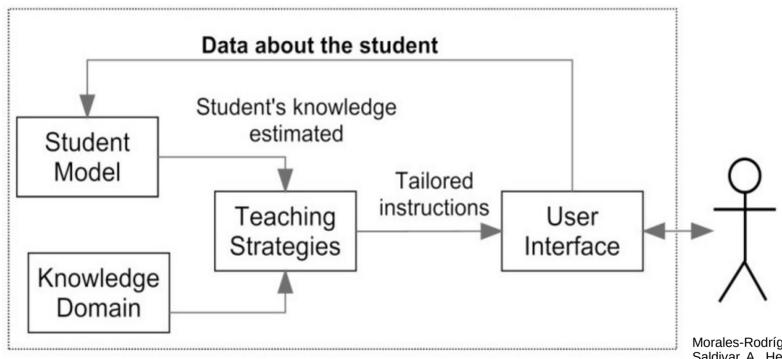
#### Chancen

- Entlastung von Routineaufgaben, mehr Zeit für Verstehen, komplexes
   Problemlösen (aber Menschen brauchen auch Routinen, man kann nicht 8
   Stunden am Tag kreativ sein)
- Entlastung von Lehrkräften: Unterrichtsvorbereitung, Korrektur

## Bildung im Zeitalter von KI

- ChatGPT hat eine lang fällige Debatte über Bildung in Zeiten der Digitalität ausgelöst
- Reproduktion und Auswendiglernen sind teilweise unverzichtbar, aber weniger zentral
- Fähigkeit Information zu bewerten, Fähigkeit zur Korrektur (Code, Übersetzungen) werden zunehmend wichtiger
- Bildungsziele in jedem Fach stehen zur Debatte (Hausaufsatz als Mittel zur Auseinandersetzung von Literatur?)
- Kompetenzen in MINT (nicht durch stumpfes Einsetzen von Werten in Formeln)
- Wie vermitteln wir unabhängiges Denken, kritisches Hinterfragen, Methodentransfer?

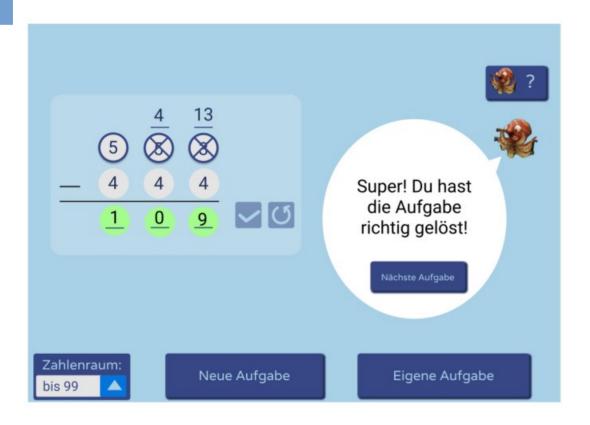
### **Grundstruktur eines ITS**



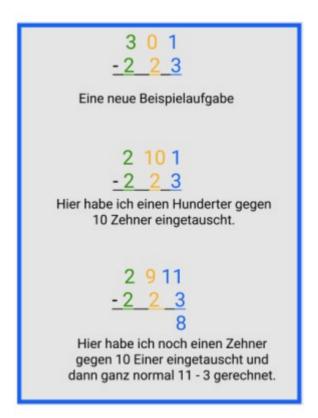
**Fig. 1.** Basic architecture of an ITS [7].

Morales-Rodríguez, M.L., Ramírez-Saldivar, A., Hernández-Ramírez, A., Sánchez-Solís, J.P., & Flores, J.M. (2012). Architecture for an Intelligent Tutoring System that Considers Learning Styles. Res. Comput. Sci., 47, 37-47.

### Subkraki



Fehlerdiagnose durch algorithmic debugging

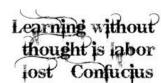


Zeller & Schmid, ICCBR Workshops 2016 Studierende WS 2020: E. Giacomazzi, F. Mäckel, L. Fruth

Konstruktives Feedback durch strukturanaloges Beispiel 26/28

## Zusammenfassung

- Digitale Tools und auch KI-Methoden können
   Unterrichtsmanagement und individualisiertes Lernen unterstützen
- Allerdings sollte das Primat der Didaktik gelten und ein Rückfall in den Behaviorismus vermieden werden
- Predictive analytics birgt naiv angewendet die Gefahr von unreflektiert übernommenen fehlerhaften Prognosen und Stigmatisierung
- Grundlagen von Data Science und Statistik sollten im Lehramtsstudium vermittelt werden
- ITS können gezielt zur individuellen Förderung als Ergänzung im Unterricht eingesetzt werden
- Menschliche Kompetenzen sollen durch KI nicht verlernt sondern verstärkt werden





www.fattoount.c

## Lernangebote zum Thema KI in der Region









