

Prompten, Agents, Innovators oder einfach Kl

Wie Algorithmen Wirtschaft und Gesellschaft verändern.

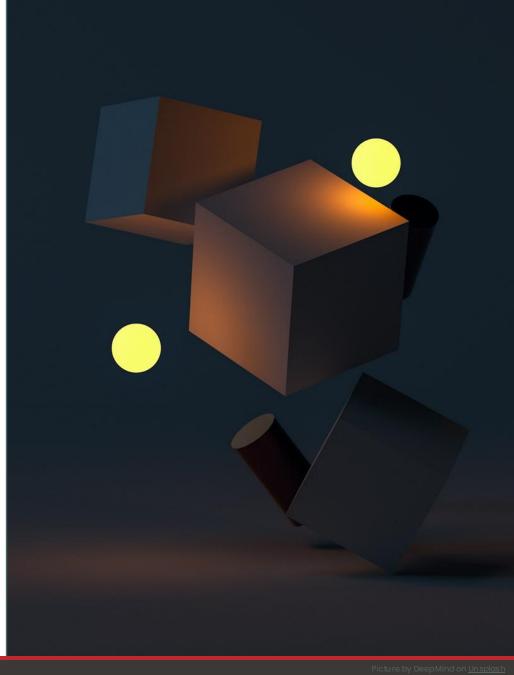
06. März 2025 | Vortrag @ GCHH



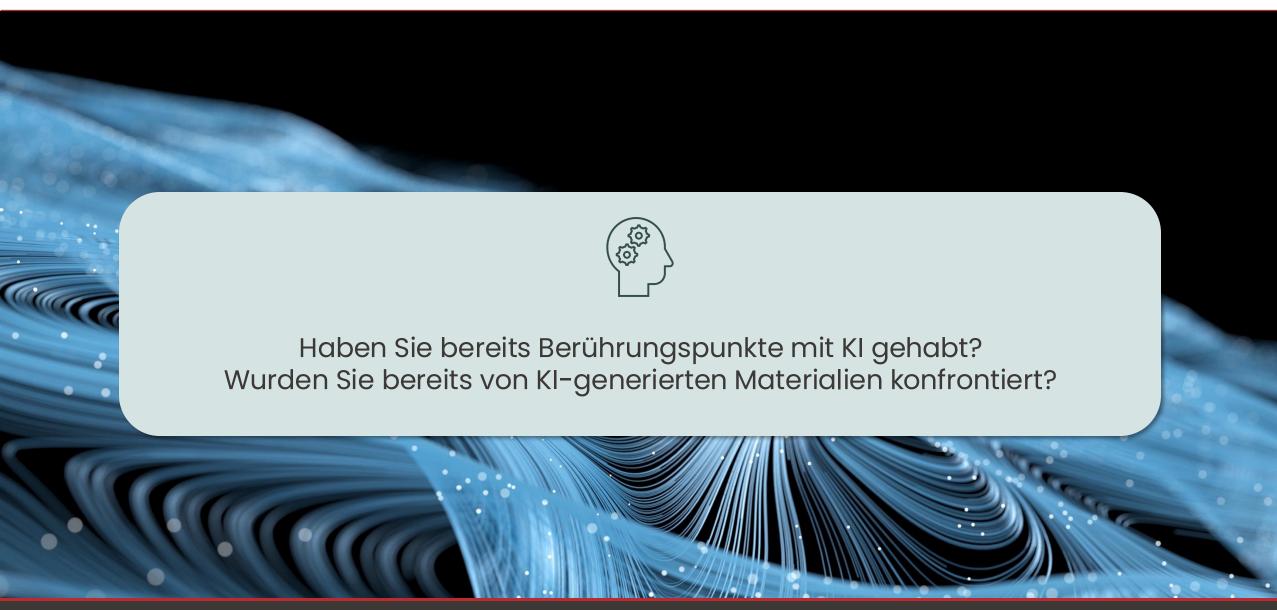
Jonas Wilinski PhD Student @ TUHH Jonas@Wilinski.me



Die Folien & Links werden an alle Teilnehmer verteilt.



Wie ist Ihr aktueller Stand?



Aufbau des Vortrags

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

Definition, Beispiele & Anwendung

Generative KI & Large Language Modelle

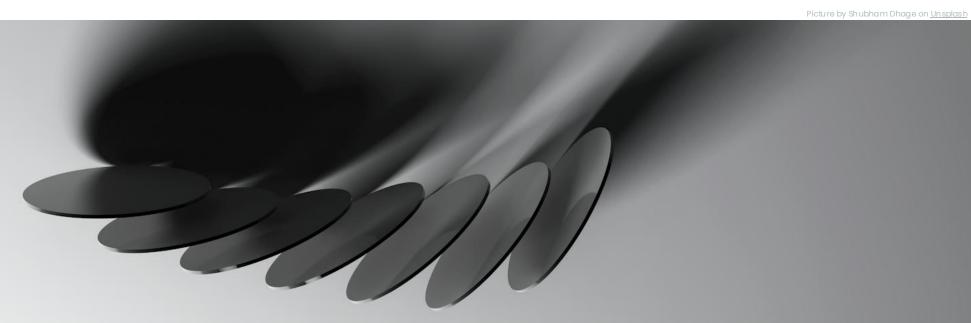
Praktische Anwendung von ChatGPT, Diffusion, Reasoning Agenten und die zu Grunde liegenden Konzepte

Implikationen in Wirtschaft und Gesellschaft

Auswirkungen von KI in verschiedenen Themenfeldern sowie mögliche Integration in bestehende Prozesse

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

Definition, Beispiele & Anwendung



Definition KI



Künstliche Intelligenz (KI) ist die Fähigkeit einer Maschine, menschliche Fähigkeiten wie **logisches Denken**, **Lernen**, **Planen** und **Kreativität** zu imitieren.

EU: Was ist künstliche Intelligenz



KI ermöglicht es technischen Systemen, **ihre Umwelt wahrzunehmen**, **mit dem** Wahrgenommenen umzugehen und Probleme zu lösen, um ein bestimmtes Ziel zu erreichen.



KI-Systeme können ihr **Handeln anpassen**, indem sie die Folgen früherer Aktionen analysieren und autonom arbeiten.



KI ist ein wesentlicher **Treiber für die digitale Transformation**. Sie wird in vielen Bereichen eingesetzt, um Effizienz zu steigern, Sicherheit zu verbessern und neue Erkenntnisse zu gewinnen.

Historische Entwicklung von KI



1940 - 1950er

Grundlagen der KI

- Erstes künstliches Neuron
- Turing Test



1980er

KI-Winter

- Wenig neue Innovation
- Backprobagation



2000er

Deep Learning & Gen-KI

- Neue Deep Learning Methoden
- Weiterentwicklung von Gen-Kl



Heute

KI-Hype im vollen Gange

- Die Transformer Architektur wurde 2017 veröffentlicht
- Durch immense
 Datenmengen können große
 KI-Modelle trainiert werden
- LLMs übernehmen Aufgaben, Bilder & Videos werden mit KI generiert





1960 - 1970er

Frühe Entwicklungen

- Chatbot ELIZA
- Human Expert System DENDRA



1990er

Machine Learning

- IBM DeepBlue Schachbot
- Start von generativer KI



2010er

KI wird spezialisiert

- Neue Innovationen in Computer Vision, NLP und GANs
- OpenAl wird 2015 gegründet

KI-Terminologie: Ein inflationärer Begriff?

Künstliche Intelligenz

Der Begriff "Künstliche Intelligenz" (KI) im weitesten Sinne bezieht sich auf die **Simulation menschlicher Intelligenzprozesse** durch Computersysteme

Machine Learning

"Machine Learning" (ML) ist ein Teilbereich der KI, welcher sich auf die **Entwicklung spezifischer Systeme** konzentriert, die auf der Grundlage von Daten lernen und Entscheidungen/Vorhersagen treffen können.

Deep Learning

Deep Learning ist eine Unterkategorie des maschinellen Lernens, die eine bestimmte **Gruppe von Algorithmen** verwendet, die als **neuronale Netze** bekannt sind und oft viele Ebenen aufweisen.

KI-Ethik: Verantwortung & Herausforderung



Die Nutzung von Künstlicher Intelligenz bringt **immense Chancen**, jedoch auch **ethische Fragestellungen**, die verantwortungsvoll adressiert werden müssen.



Datenschutz und Privatsphäre

Wie gehen wir mit den riesigen Datenmengen um, die KI-Systeme nutzen?

Risiken durch die Überwachung und Speicherung personenbezogener Daten (bspw. Gesichtserkennung in der Überwachung)



Bias und Diskriminierung

Wie vermeiden wir Vorurteile in KI-Modellen?

KI kann bestehende Vorurteile verstärken, wenn Trainingsdaten verzerrt sind (bspw. Diskriminierung bei Bewerberauswahl durch Algorithmen)



Transparenz und Erklärbarkeit

Wie machen wir KI-Entscheidungen nachvollziehbar?

 "Black Box"-Modelle können schwer nachvollziehbar sein, was Vertrauen mindert (bspw. Entscheidungen autonomer Fahrzeuge)

KI-Systeme im Alltag



Google RankBrain

Seit 2015 setzt Google auf ein neues Klbasiertes Teilsystem für die rund 200 Suchalgorithmen, um die Websuche effizienter zu gestalten.



DeepL

Das 2017 gegründete StartUp DeepL setzt neuronale Netze für die effiziente Übersetzung von Texten in allen Sprachen ein.



Google Assistant, Siri & Alexa

Sprachassistenten nutzen KI für die Spracherkennung & -generierung, setzen jedoch auch Elemente des "Reinforcement Learning" ein.

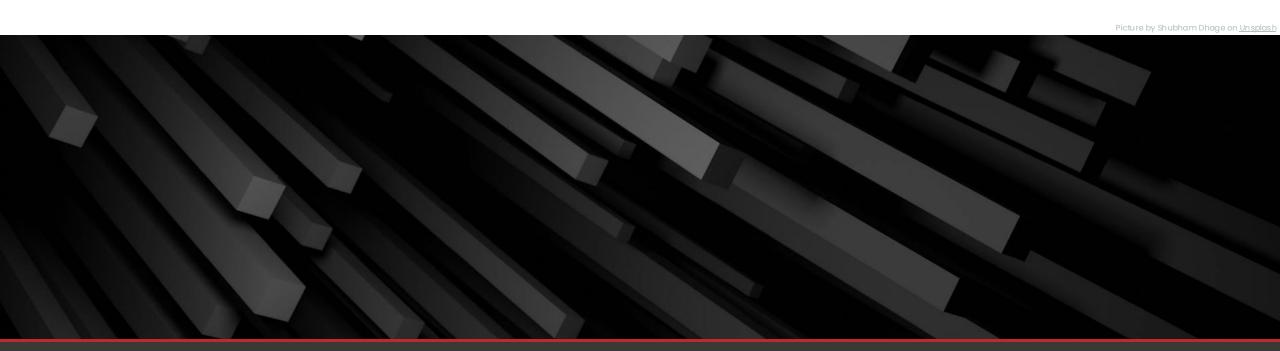


All diese Systeme sind in der Lage, von **Daten oder Interaktionen zu lernen**. Sie können nicht logisch denken, planen oder kreativ sein.

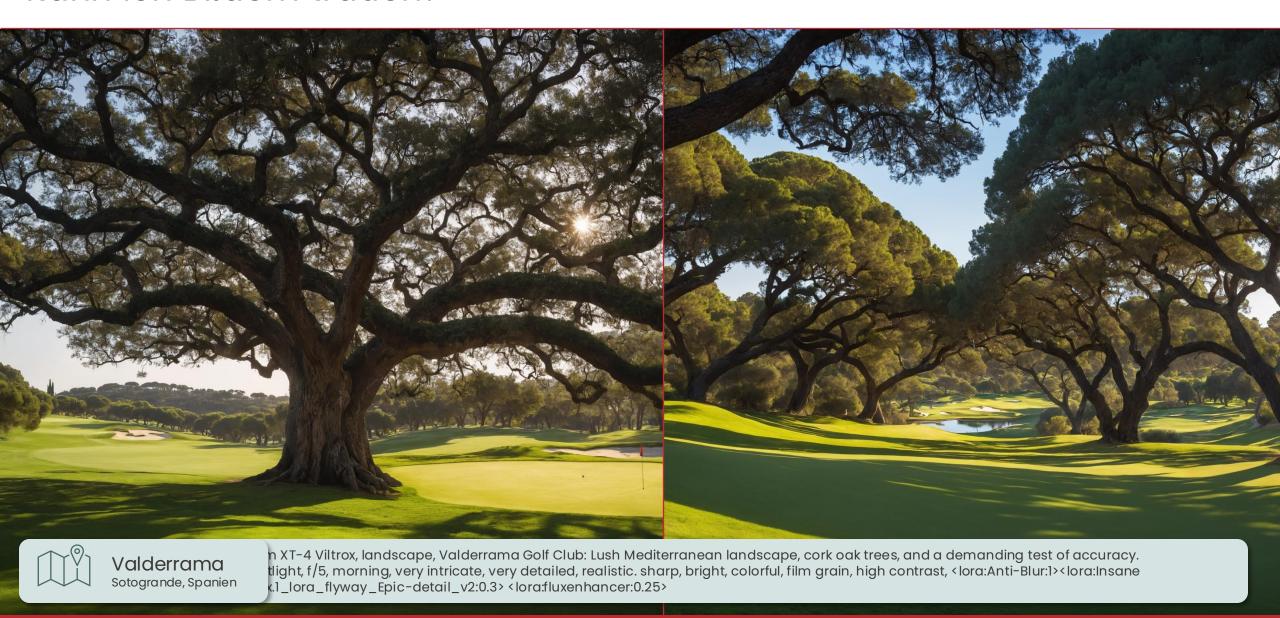
Exkurs:

Generative KI & Large Language Models

ChatGPT, Stable Diffusion, Reasoning Modelle und die zu Grunde liegenden Konzepte



Kann ich Bildern trauen?



Kann ich Audio trauen?



Erneuerung der Rasenabschläge auf der Driving Range

Für die Erneuerung wurde die gesamte Fläche abgetragen, neu aufgefüllt, planiert und mit Rollrasen ausgelegt. Diese Maßnahme zielt darauf ab, die Qualität der Trainingsbedingungen zu verbessern und das Erscheinungsbild unserer Anlage zu optimieren.

Wichtige Hinweise für die nächsten Wochen:

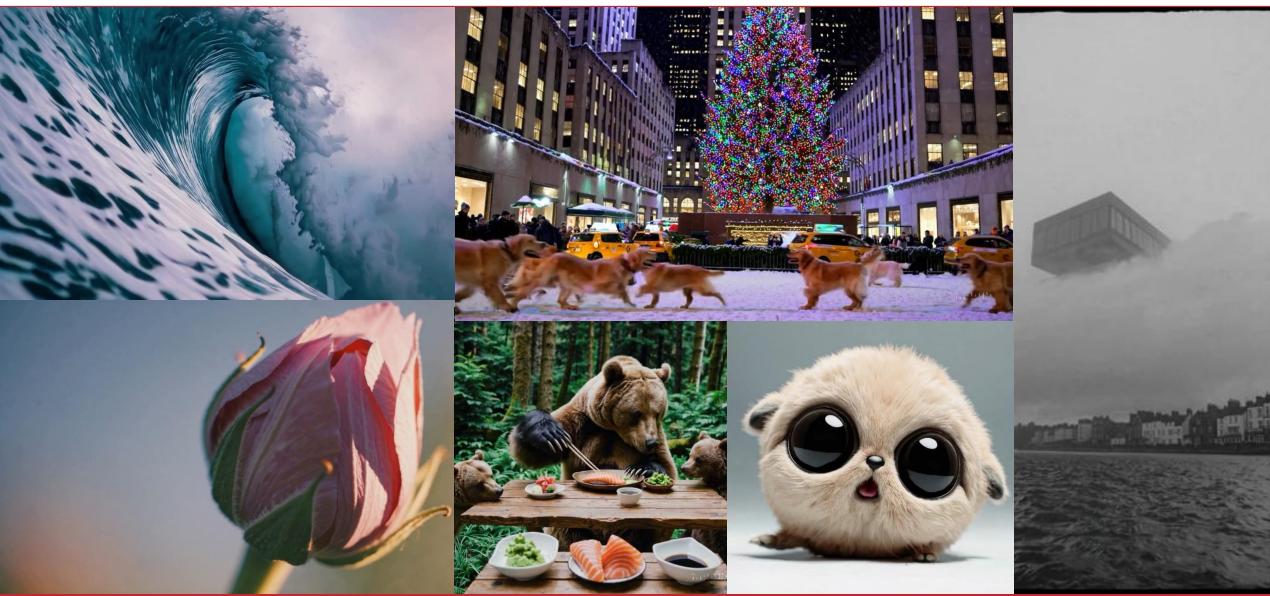
Die neu angelegte Fläche darf für die kommenden drei Wochen nicht betreten werden. Dies gilt auch für Bälle, die in der Nähe der Abschläge liegen. Bitte lassen Sie diese dort, um die neue Rasenfläche nicht zu beschädigen.

Sofern die Witterungsbedingungen es zulassen, planen wir, die Rasenabschläge in etwa sechs Wochen wieder freizugeben.









Intro: Was ist Generative KI



Generative KI-Modelle können **neue Inhalte wie Text, Bilder, Audio oder Videos erzeugen**, basierend auf enormen Massen von Trainingsdaten.























Ein aktuelles Beispiel im Bereich der Audio-Generierung:





Stets aktuelle Liste von KI-Tools nach Kategorie: Awesome Al Tools

Fokus: Large Language Models

Kickoff durch ChatGPT

OpenAl zeigte durch ChatGPT 2022 das Potenzial von LLMs, menschenähnliche Dialoge und komplexe Textverarbeitung in Echtzeit zu ermöglichen.

Grundlagen

LLMs wie GPT-4.5 sind auf **Billionen von Textdaten** trainiert, um Sprache, Muster und Zusammenhänge zu verstehen und kontextbezogene Antworten zu generieren.

Anwendungen

Von Textgenerierung und Übersetzungen bis hin zu Konversationsagenten, Codegenerierung und kreativen Prozessen.





Large Language Models wie ChatGPT **revolutionieren die Art und Weise, wie Maschinen menschliche Sprache verarbeiten und anwenden**, und eröffnen vielseitige Einsatzmöglichkeiten in Kommunikation, Kreativität und Automatisierung.

Das Spiel mit den Wahrscheinlichkeiten

An einem regnerischen Tag koche ich gerne...

... eine Suppe ... p = 12,5% ... einen Tee ... p = 8,3%

... eine warme Mahlzeit ...

p = 5.1%

... ein Brot .

p = 0.4%

... in meiner Küche.

p = 89,4%

... am Abend.

p = 48,3%

... Zuhause.

p = 5.19

.. und schaue aus dem Fenster.

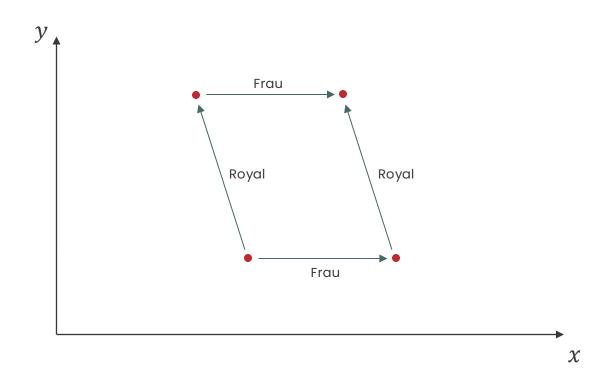
p = 0.49

- Large Language Modelle **erlernen**, wie Wörter in welcher Konstellation in einem Satz vorkommen
- Sie sind in der Lage, auf Fragen (oder Prompts) die wahrscheinlichste Antwort zu erzeugen



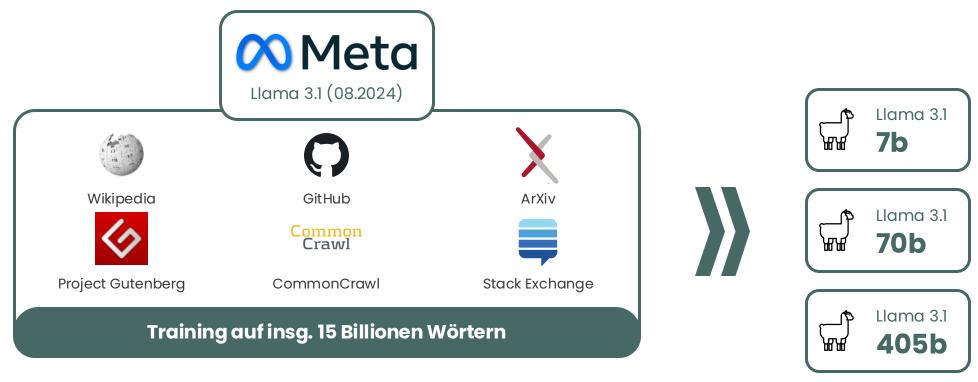
LLMs denken, argumentieren oder planen nicht – **sie folgen lediglich Wahrscheinlichkeiten**

KI in Aktion: Large Language Models



LLMs lernen und halluzinieren

- LLMs sind auf immense Massen von Textdaten angewiesen
- Es existieren einige freie Quellen, um Trainingsdaten zu akquirieren
- Die Herkunft der Trainingsdaten ist jedoch oft ungewiss und vereinzelt auch absichtlich nicht genannt

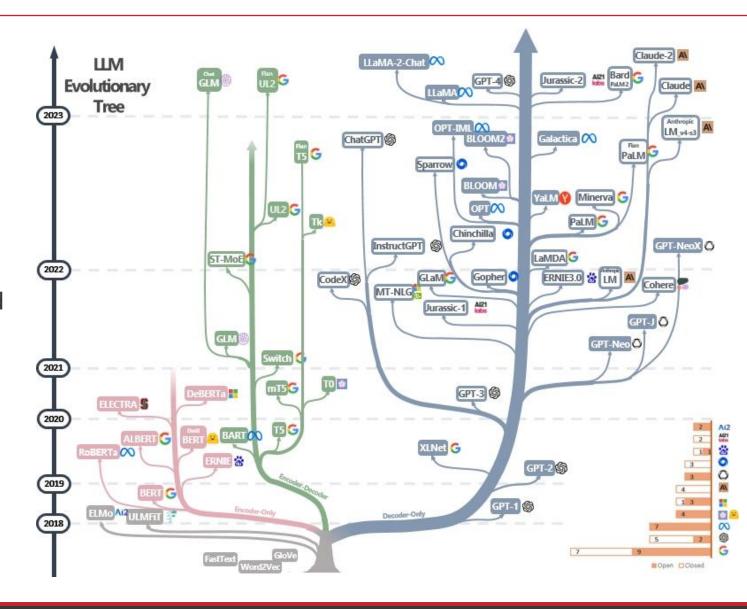




LLMs **destillieren enorme Wissensmengen** auf eine Datei -> Sie erlauben es, mit diesem **Wissen zu interagieren** und **natürliche Fragen** zu stellen.

Die Evolution großer Language Modelle

- Basierend auf der Methode des "Self-Attention" wurde die Transformer Architektur durch Google 2017 eingeführt (Vaswani et al. 2017)
- Dieser Durchbruch ermöglicht es LLMs relevante Textteile zu identifizieren und priorisieren, um umfangreiche Texte zu verarbeiten
- Transformer-basierte LLMs müssen mit Unmengen an Daten trainiert werden, um gute Ergebnisse zu liefern



Mehr Daten = Bessere Qualität?

- Bisher galt, dass mit mehr Leistung und Trainingsdaten bessere Ergebnisse und weniger Halluzinationen erzielt werden.
- Jüngste Ereignisse widerlegen diese Theorie und zeigen eine neue und innovative Herangehensweise.



GPT 4.5 verfehlt Erwartungen

- Das neuste Modell von OpenAl kostete ca. 100mio \$ im Training
- Es scheint gut zu reagieren, ist aber in den meisten Tests unmerklich besser als 4o
- Die Kosten pro Anfrage sind ca. 30x so teuer als 4o



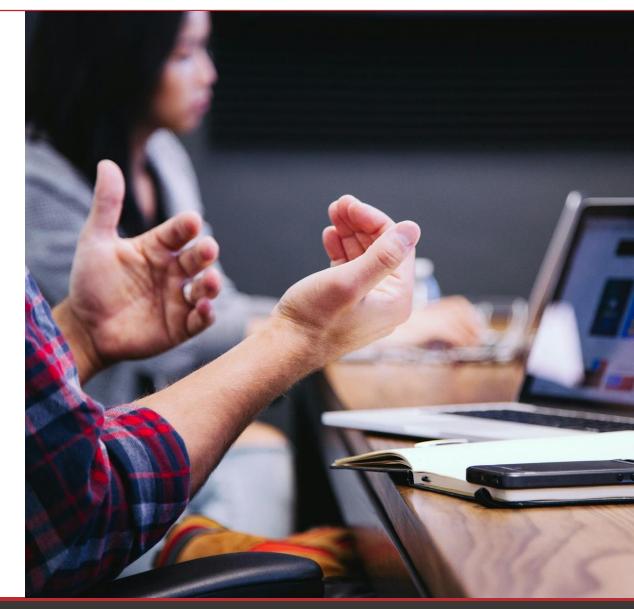
Innovative Methoden übertreffen "Brute-Force"

- DeepSeek R1 (chinesisches KI-Modell) wurde mit einem Budget von 5,5mio \$ trainiert
- Es übertrifft einige Modelle und beherrscht sog. Chain-of-Thought Techniken
- OpenAI hat ebenfalls solche Modelle (o1/o3)
 das Training kostete ca. 500mio \$.

Reasoning & Deep Research

Warum Reasoning-Modelle die Zukunft sein können:

- Große Akteure in der KI-Welt ändern ihren Kurs – weg von immer größeren und komplexeren Modellen hin zu Mixture-of-Experts (MoE) und Chain-of-Thought (CoT) Implementierungen.
- Diese Modelle zerlegen komplexe Aufgaben in klare, sequenzielle Schritte, was die Genauigkeit verbessert.
- Ihre eingebaute Selbstkorrektur reduziert Halluzinationen und erhöht die Transparenz der Ausgaben.
- Verbesserte Anpassungsfähigkeit durch Fine-Tuning und Reinforcement Learning macht sie vielseitig einsetzbar in unterschiedlichsten Domänen.



Reasoning & Deep Research



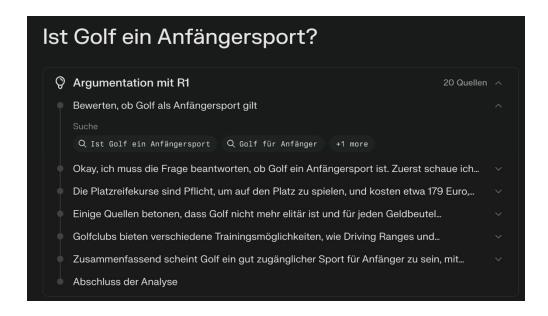
- Sammeln von Informationen Internet-Suche, Datenbank
 - Lesen & Verstehen

 Wichtige Dokumente identifizieren
 - Selbstkorrektur
 Iteratives Prompting (Brainstormen)
- Sammeln aller Informationen

 Zusammenfassung & Struktur



Reasoning & Deep Research





Golf ist ein Sport, der sich hervorragend für Anfänger eignet, unabhängig von Alter oder Fitnesslevel. Die weit verbreitete Vorstellung von Golf als elitärer oder spießiger Sport entspricht nicht mehr der Realität – moderne Clubs bieten niedrigschwellige Einstiegsmöglichkeiten und haben sich zu inklusiven Sportstätten entwickelt.

Altersunabhängiger Einstieg

Man kann Golf **ab 5 Jahren** beginnen, aber auch mit **75+** problemlos einsteigen ¹. Der Sport ermöglicht generationsübergreifendes Spielen durch ein ausgeklügeltes Handicap-System, das unterschiedliche Spielstärken ausgleicht ¹ ⁴. Selbst Senioren finden im Golf eine gelenkschonende Bewegungsform, die Ausdauer und Koordination trainiert ³ ⁷.

Strukturierte Lernwege

Der Einstieg erfolgt typischerweise über drei Phasen:

- 1. Schnupperkurs (ab 10-20€) mit Leihausrüstung 1 2 4
- 2. Platzreifekurs (ca. 179€ für 10-16 Stunden) für Regelkunde und Grundtechniken 1 8
- 3. Flexible Trainingsmöglichkeiten auf Driving Ranges und Kurzplätzen 6 8

Viele Clubs wie der Golfclub Ansbach oder Gut Waldhof bieten spezielle Anfängerpakete, die bei späterer Mitgliedschaft die Kurskosten erstatten 1 3. Moderne Trainingsmethoden kombinieren Technikübungen mit spielerischen Elementen – etwa 60% der Ausbildungszeit entfallen auf praktische Platzübungen 8.

Kostengünstiger Einstieg

Entgegen landläufiger Meinung ist Golf kein reiner "Reichensport" mehr:

- Erstausstattung ab 200€ möglich
- Schlägerverleih an meisten Plätzen (3-10€/Runde)
- Jahresmitgliedschaften ab 500€ 2 4

https://www.perplexity.ai/search/ist-golf-ein-anfangersport-4hLf5vzWQYOL5kAhVO8jzw

Beispiel Retrieval Augmented Generation

Externe Wissensquellen:

RAG kombiniert ein LLM mit der Fähigkeit, Informationen aus externen Datenquellen abzurufen.

Verbesserte Genauigkeit:

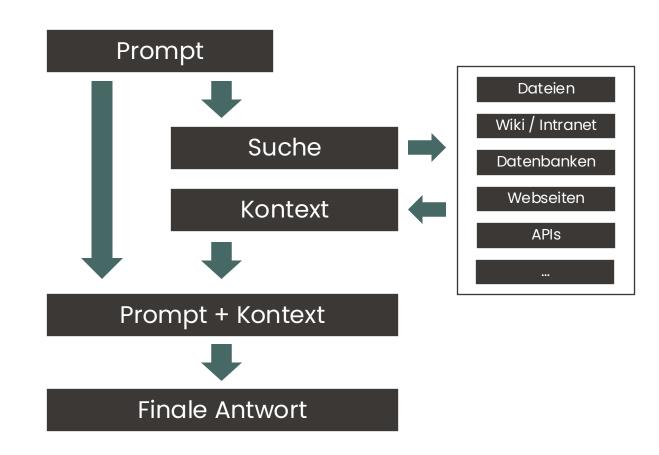
Das Modell liefert genauere und aktuellere Antworten, da es während der Generierung relevante Informationen bezieht.

Nachverfolgbarkeit:

Anders als herkömmliche LLMs kann eine RAG Pipeline Quellenangaben liefern und somit Halluzinationen vorbeugen

Zwei Schritte:

Erst werden passende Daten abgerufen, dann nutzt das Modell diese Informationen, um einen fundierten Text zu erstellen.

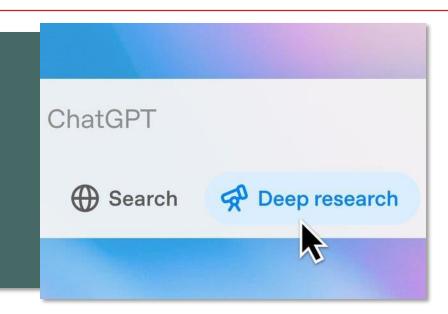


Retrieval Augmented Generation (RAG): Chatten mit den eigen en Daten (Fraunh ofer IESE)

Reasoning Modelle ermöglichen "Deep Research"

OpenAl und Perplexity bieten **erweiterte Recherche-Modi** an:

- Es werden zu einer klaren Aufgabenstellung simultan viele
 Quellen verarbeitet
- Der resultierende Report ist lang und detailliert geht insbesondere auf die geforderten Punkte ein und kann als PDF exportiert werden

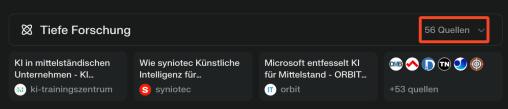




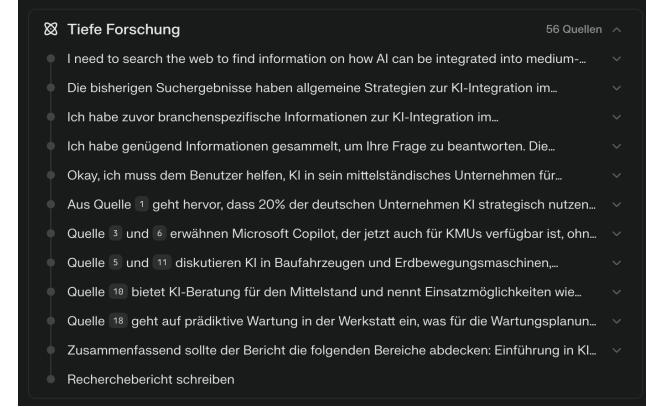
- Zeitersparnis: Ergebnisse in Minuten statt Stunden.
- Fundierte Entscheidungen durch detaillierte und strukturierte Berichte.
- Anpassbare Prompts für spezifische Anforderungen (z. B. Marktanalysen, Due Diligence)

Forschungsberichte erstellen lassen (I/II)

Wie kann ich KI in mein Unternehmen integrieren? Ich führe ein mittelständisches Unternehmen für das verleihen von Baumaschinen. Ich habe ca. 15 Büromitarbeiter und 5 Mitarbeiter im Außendienst. Wir nutzen bereits Microsoft 365 für Outlook, Teams usw.







https://www.perplexity.ai/search/wie-kann-ich-ki-in-mein-untern-jdUIRISjQIKS5bxcxqwFaQ

Forschungsberichte erstellen lassen (II/II)

- Forschungsberichte beinhalten viele Quellen (56 in diesem Beispiel)
- Sie benötigen längere Zeit, da mehr Rechenleistung zum Verarbeiten der Informationen benötigt wird
- Sie fassen auf mehreren Seiten das Thema zusammen und bieten tiefgreifende Analysen & Handlungsempfehlungen
- Texte sind mit Quellenangaben ausgestattet, um Fakten nachzulesen und weitere Schritte zu t\u00e4tigen
- Ein Forschungsbericht kann dynamisch durch Prompten erweitert und verändert werden



https://www.perplexity.ai/page/integration-von-kunstlicher-in-RWvel3DETqaqvVeoGjO. A

Forschungsberichte via Perplexity oder OpenAl



- Benötigt das ChatGPT PRO Abonnement (Plus 5 p.M.)
- Kostet 200 USD / Monat
 - Plus kostet 20 USD / Monat
- Bietet "Deep Research" & o1/o3 Pro Modelle
- Bindet Quellen aus dem Internet an



- Benötigt das Perplexity Abo
- Kostet 20 USD / Monat
- Bietet "Deep Research", verschiedene Modelle (o3, Claude, Gemini, R1, ...)
- Bindet Quellen aus dem Internet an

Large Language Models: Herausforderungen & Limitierungen



Datenabhängigkeit und Bias

Trainingsdaten enthalten oft Verzerrungen, Verunreinigungen und reichen nur bis zum Trainingsdatum, was zu falschen oder alten Ergebnissen führen kann.



Beispiel: Veraltete Informationen werde sehr elegant als Fakten dargestellt.



Transparenz und Erklärbarkeit

LLMs agieren als "Black Box", wodurch es schwierig ist, Entscheidungsprozesse nachzuvollziehen oder zu erklären.



Fehlende Erklärbarkeit kann das Vertrauen in kritischen Bereichen wie Medizin oder Recht untergraben → RAG erforderlich.



Rechenleistung und Ressourcen

Training und Betrieb von LLMs erfordern **extrem** viel Rechenleistung und Energie, was sie kostenintensiv und umweltbelastend macht.



Die CO2-Emissionen von großen Modellen sind eine wachsende Besorgnis in der Technologiebranche.



Halluzinationen / falsche Antworten

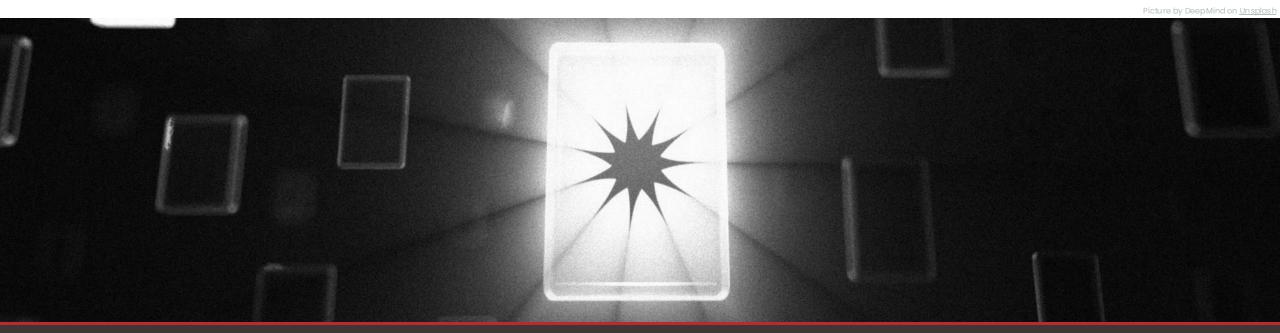
LLMs generieren vereinzelt falsche oder unlogische Informationen, die als Tatsachen dargestellt werden. Dies kann auf Training oder Betrieb zurückzuführen sein.



Falschinformationen bei der Beantwortung von Wissensfragen → Reasoning kann hier helfen.

Implikationen in Wirtschaft und Gesellschaft

Auswirkungen von KI in verschiedenen Themenfeldern sowie mögliche Integration in bestehende Prozesse



Wirtschaftliche Chancen und Potenziale



Effizienzsteigerung & Automatisierung:

Optimierung von Prozessen, Reduktion von Fehlern, Kosteneinsparungen.



Neue Geschäftsmodelle:

Personalisierte Produkte und Dienstleistungen, datengetriebene Innovation.



Innovationskraft:

Einsatz von KI zur Produktentwicklung, Softwareentwicklung und Entscheidungsunterstützung.



HAYS: KI-Transformation: Effizienzsteigerung statt Innovation im Mittelpunkt

(2024)

Fallstudien und Praxisbeispiele aus der Wirtschaft



DB Smile

Ein Chatbot, welcher mit KI und DB-Hintergrundwissen passende Stellen für Bewerber raussucht und bei Fragen assistiert.

J.P.Morgan

<u>JP Morgan – AI Fraud</u> Detection

JP Morgan nutzt KI-gestützte Systeme, um Transaktionen in Echtzeit zu analysieren und Betrugsmuster zu erkennen.



General Electric

GE nutzt KI für Vorausschauende Wartung, um Geräteprobleme vorherzusagen und zu beheben, bevor sie die Produktion stören.



Viele Praxisbeispiele implementieren spezialisierte Formen von KI, ohne das volle Potential von generativer KI auszunutzen.

Gesellschaftliche Auswirkungen und Herausforderungen



Arbeitsmarkt:

Schaffung neuer Berufsbilder vs. Wegfall traditioneller Tätigkeiten.



Soziale Teilhabe:

Digitale Kluft: Unterschiedliche Zugänge zu Kl-Technologien, Herausforderungen in Bildung und Weiterbildung.

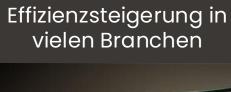


Datenschutz & Sicherheit:

Anforderungen der DSGVO, Risiken bei Datenmissbrauch.



Zusammenfassung: Generative KI als Chance?





Automatisierung von Text- und Kreativprozessen spart Zeit und Ressourcen.

Neue kreative Möglichkeiten



Generative KI ermöglicht neue Formen von Kunst, Musik und Design, die bisher unvorstellbar waren.

Domänenspezifische Innovationen



KI-Modelle werden gezielt auf **spezifische Branchen** (z.B. Gesundheitswesen, Finanzen) zugeschnitten.

Verantwortungsvoller Einsatz



Notwendigkeit von **ethischen Leitlinien** und **Regulierungen**,
um Missbrauch und Risiken zu
minimieren.

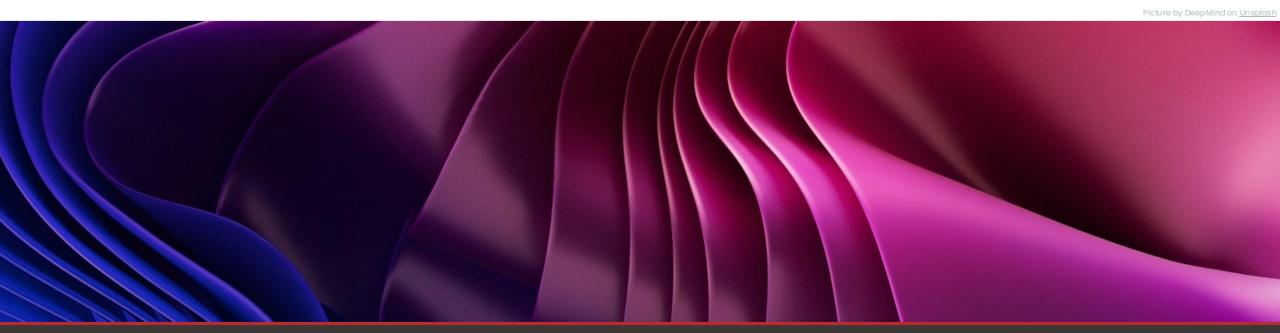
Fragen? Use Cases?

Alle Folien, Links und den Podcast unter: wilinski.me/ki-workshop





BACKUP



Benötige ich einen Reasoning-Chat?

| | Reasoning-Modelle Der Planer | GPT-Modelle Der Arbeiter |
|-----------------------------|---|---|
| Geeignete Aufgaben | Brainstorming / Diffuse Fragen Mehrschrittige Planungsaufgaben Code-Review / Debugging Logik & Mathematik Aufgaben | Q&A Chatbots Content-Erstellung mit genauem Plan Code-Vervollständigung Repetitive Aufgaben & Analysen nach Plan |
| Aufgaben- beschreibung | Knapp & Direkt Diese Modelle prompten sich selbst über mehrere Iterationen – sie planen und können mit wenigen Informationen auskommen. | Detailliert & Beschreibend Diese Modelle reagieren einmalig auf Ihren Prompt und halluzinieren schnell bei diffuser Aufgabenstellung. |
| Kontext | Erforderlich Sowohl Reasoning- als auch einfache GPT-Modelle benötigen ausreichend Kontext, um valide und hilfreiche Antworten zu generieren. Kontext kann durch erklärende Sätze im Prompt aber auch durch Dokumente (RAG) erzielt werden. | |
| Formatierung & Beispiele | Optional Spezielle Formatierung & Beispiele können bei komplexen Aufgaben helfen, werden i.d.R. aber vom Reasoning-Modell selber erstellt. | Erforderlich Beispiele & Formatierungen verbessern die Präzision und Konsistenz der Ergebnisse enorm und beugen Halluzinationen vor. |

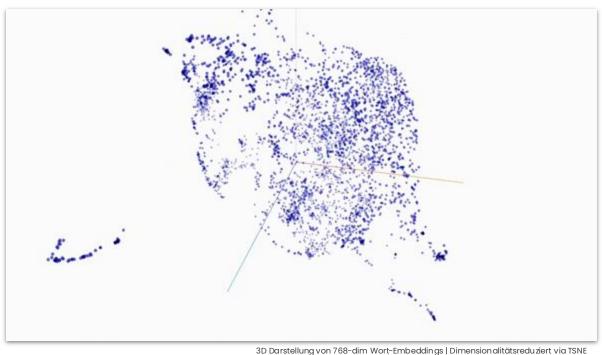
Wörter & Texte als Vektoren

Einzelne Wörter und ganze Texte können als "Embeddings" in eine hochdimensionale Vektorrepräsentation überführt werden:

$$f_{word2vec}: V \to \mathbb{R}^d$$

$$v_{play} = \begin{pmatrix} -0.224 \\ 0.130 \\ 0.276 \end{pmatrix}$$
 Typischerweise 768-dimensional

- Embedding-Modelle erlernen, dass semantisch ähnliche Wörter ähnliche Vektoren erhalten
- Die Distanzen zwischen diesen Vektoren sind aussagekräftig für semantische Ähnlichkeit
- Die **Qualität dieser Embeddings** ist von enormer Wichtigkeit, um im weiteren Verlauf gute Ergebnisse zu erzielen



Fine-Tuning vs. Retrieval Augmented Generation

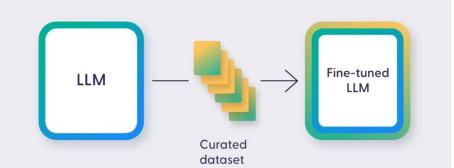
Fine-Tuning von LLMs

- Anstatt ein LLM von Grund auf zu trainieren, nehmen Sie ein vortrainiertes Modell und passen es an Ihren Anwendungsfall an.
 - Dadurch werden LLMs auf bestimmte Aufgaben oder Daten
 zugeschnitten, was ihre Leistung für bestimmte Szenarien verbessern kann
 - Kann mit Diensten wie <u>HF AutoTrain</u>, <u>Ludwig</u> oder <u>OpenAl</u> durchgeführt werden
- Zwei Hauptziele bei der Feinabstimmung:
 - Domänenspezifisch:

Abstimmung auf eine bestimmte Sprachdomäne oder einen bestimmten Ton, z. B. kann die interne Wissensbasis eines Pharmaunternehmens eine andere Terminologie verwenden als die Trainingsdaten des LLM

- Aufgabenspezifisch:

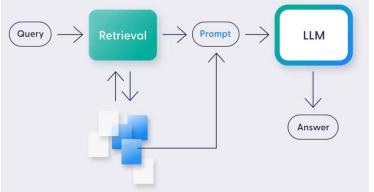
Verbesserung der Leistung bei einer bestimmten Aufgabe wie Klassifikation, NER oder Regression, z. B. Sentimentanalyse: Feinabstimmung eines Sprachmodells, um die Stimmung von Kundenrezensionen besser zu verstehen und zu klassifizieren, wobei zwischen positiven, negativen und neutralen Meinungen unterschieden wird: Dies könnte die Gesamtfähigkeiten des LLM einschränken – "Ausrichtungssteuer"



Fine-Tuning vs. Retrieval Augmented Generation

Retrieval Augmented Generation (RAG)

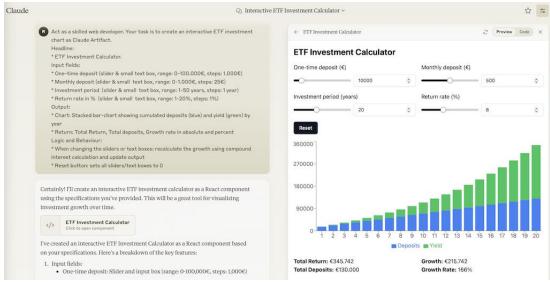
- RAG kombiniert ein Retrievalsystem mit einem Sprachgenerierungsmodell
 - Die Retrieval-Komponente ist meist eine Vektordatenbank
 - Sie sucht nach Textausschnitten, die für die Eingabeanfrage relevant sind, indem sie sowohl die Anfrage als auch die Dokumente in Vektordarstellungen umwandelt und diese vergleicht (Embeddings)
- Die abgerufenen Informationen werden in ein LLM eingespeist es nutzt den zusätzlichen Kontext, um seine Antwort zu verbessern
 - Dies macht die Antwort genauer und kontextspezifischer.
- RAG ist nützlich bei Aufgaben, bei denen externes Wissen unerlässlich ist
 - Beantwortung komplexer, domänenspezifischer Fragen
 - Inhaltserstellung mit faktischer Genauigkeit (direkte Referenzen)
 - Szenarien, in denen der gewählte LLM möglicherweise nicht über ausreichenden Kontext oder aktuelle Informationen verfügt



Code Generation mit LLMs

- Chancen Effizienz und Produktivität:
 KI-gestützte Code-Generierung beschleunigt die Softwareentwicklung und automatisiert Routineaufgaben
- Risiken Halluzinationen:
 KI-Modelle können syntaktisch korrekten aber
 faktisch falschen Code generieren, der fehlerhaft
 ist und Probleme verursacht, insbesondere bei
 komplexen Anforderungen.
 - Veränderte Lernkurve:
 KI kann Entwicklern beim Lernen neuer
 Programmiersprachen oder Frameworks helfen,
 birgt jedoch das Risiko, dass Entwickler sich zu
 stark auf die KI verlassen und ihre eigenen
 Fähigkeiten vernachlässigen.





Claude Artifacts

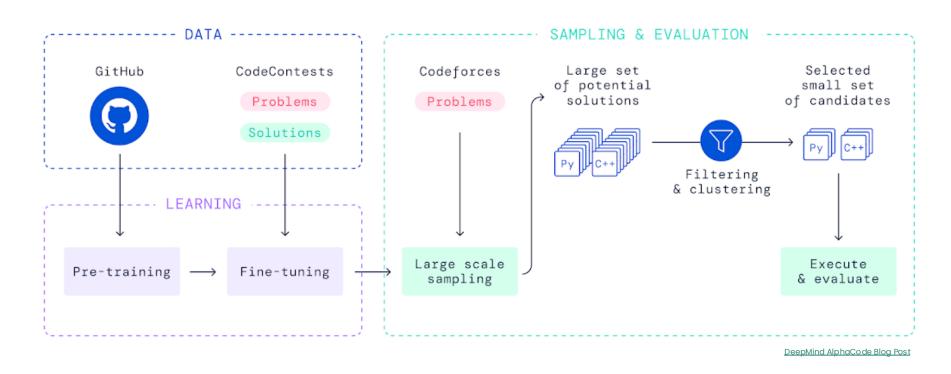
AlphaCode – Wie LLMs programmieren:



https://alphacode.deepmind.com/

Code Generation mit LLMs: Halluzinationen durch Training-Daten

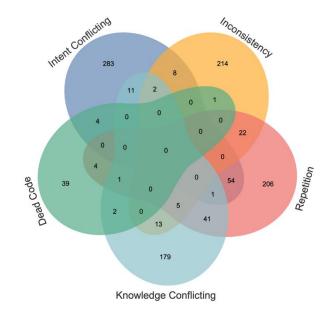
- Spezialisierte LLMs werden wie allgemeine Modelle auch auf massiven Datenmengen trainiert
- Code LLMs nehmen hierzu gerne GitHub (als Basis) und StackOverflow (für Frage/Antwort Paare)
- Diese Daten können bereits Fehler enthalten, welche im LLM-Training als faktisch korrekt behandelt werden



Code Generation mit LLMs: Welche Fehler passieren?

Exploring and Evaluating Hallucinations in LLM-Powered Code Generation (https://arxiv.org/pdf/2404.0097lvl)

- Ein neues Paper behandelt die Arten von Fehlern bei LLM Code Generierung und entwickelt Methoden zur Reduzierung dieser Fehler
- Je nach Modell werden andere Arten von Fehlern erzeugt (bspw. ChatGPT: Knowledge Conflict & Inconsistency)
- Die Autoren betonen die Notwendigkeit von sog.
 "Fine-Tuning" auf bestimmte Programmiersprachen oder Anwendungsdomänen zur Reduzierung von Halluzinationen
- Das Paper schlägt darüber hinaus vor,
 Wissensgraphen in Sprachmodelle zu integrieren, um die Halluzinationen vorzubeugen



Was wird Sie heute erwarten?



Praktisches Wissen **zum effizienten Prompten** verschiedener KI-Systeme und Maximierung der Ergebnisqualität



Grundlegendes Wissen um den **Aufbau von Large Language Modellen** und die Einordnung in den aktuellen Technologie-Kontext



Verständnis über die aktuelle Service-Landschaft rund um **Text-, Bild- und Videogenerierung mittels KI** & Nutzung von Reasoning-Systemen



Strategien zur Integration von KI-Assistenten und -Agenten in bestehende Prozesse sowie konkrete Methoden zur Entwicklung innovativer KI-basierter Geschäftsmodelle