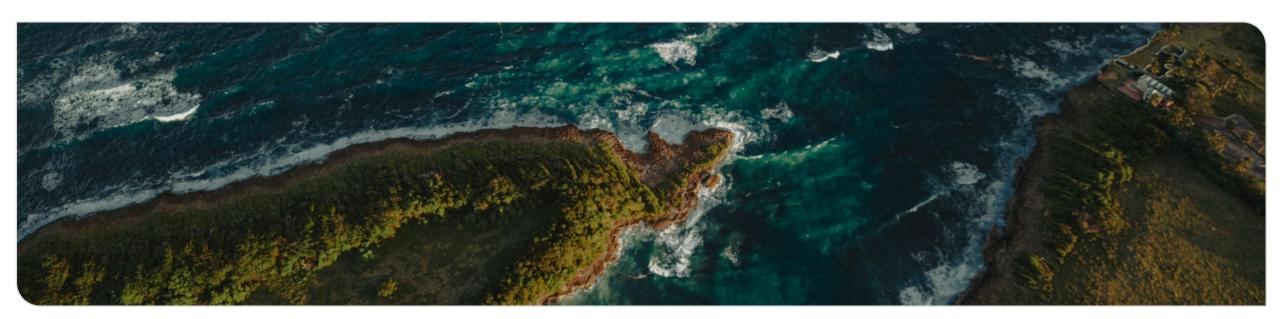


## Praktikum Ingenieursmäßige Software-Entwicklung

## Entwicklung von NLP Tools für Automatische Taxonomy Generation

**Patrick Zierahn** 





# Wie finde ich das richtige Paper?

Über 2.500.000 neue Artikel im Jahr

Source: orkg.org

# Wie können paper klassifiziert werden?



Über 8.000 Papers

- Der Open Research Knowledge Graph (ORKG) ist eine kollaborative Plattform für wissenschaftliche Wissensgraphen.
- "Evaluation Methods and Replicability of Software Architecture Research Objects" von Konersmann et al. schlägt eine Taxonomie für Forschungsarbeiten im Bereich Softwarearchitektur vor.

150 Paper

# **Background**



- **Embeddings:** Numerische Repräsentationen von Sätzen in einem Vektorraum, wobei ähnliche Bedeutungen nahe beieinander liegende Vektoren haben
- SciNCL: Neighborhood Contrastive Learning for Scientific Document Representations with Citation Embeddings
- OpenAl: Bietet APIs für Embeddings, ChatGPT und Fine-tuning



# **Automatisierte Klassifikation**

Supervises learning

# Wie können Klassifikatoren mit SciNCL trainiert werden?



**ORKG Datensatz** 

### Single-Label Klassifikation

- 1. Labels 'research field' als Zahl codieren
- 2. SciNCL Transformer erstellen der die Anzahl an Labels als Output Layer hat
- 3. Transformer trainieren
- 4. Label mit argmax im Output-Vektor bestimmen

#### **Multi-Label Klassifikation**

- 1. Labels 'subfields' als Vektor codieren
- 2. SciNCL Transformer erstellen der die Anzahl an Labels als Output Layer hat
- 3. Transformer trainieren
- 4. Output-Vektor werte runden um Labels zu bestimmen

# Wie können Daten mit SciNCL geclustert werden?



**ORKG Datensatz** 

- 1. Mit SciNCL Embeddings erstellen
- 2. Jedem 'research field' einen Zahle wert zuordnen
- 3. Embeddings als X werte und 'research field' labels als Y wert
- 4. Füttere werte mit Hierarchical, KMeans und Random-Forest Classifier

## Was sind die Evaluationsresultate für SciNCL?



**ORKG Datensatz** 

Method	Accuracy	Precision	Recall	F1	Other
Multi-Label Klassifikation	0.98	0.87	0.83	0.85	Dataset!
Single-Label Klassifikation	0.81	0.81	0.81	0.81	
Hierarchical Clustering	0.03	0.03	0.03	0.03	
KMeans Clustering	0.05	0.05	0.05	0.05	
Random Forest Clustering	0.65	0.65	0.65	0.65	

# Wie funktioniert Zero-Knowledge Klassifikation mit OpenAl's ChatGPT?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann

- 1. Erstelle ein JSON mit der Taxonomy Beschreibung
- 2. Füge die Erklärung für "Research Object" zu den Chat Messages hinzu
- 3. Erkläre das nur "Research Object" Klassifikationen benutzt werden dürfen
- 4. Erkläre das nur ein JSON Array mit strings zurück gegeben werden darf

# Was sind die Evaluationsresultate für ChatGPT?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann & OpenAl ChatGPT (gpt-3.5-turbo-16k)

Könnte mit gpt-4 besse sein

Temperature	Accuracy	Precision	Recall	F1
0.0	0.22	0.27	0.60	0.37
0.25	0.21	0.27	0.60	0.37
0.5	0.22	0.27	0.55	0.36
0.75	0.20	0.28	0.52	0.37
1.0	0.20	0.26	0.51	0.34

# Wie funktioniert Klassifikation mittels OpenAl's Finetuning?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann

# Paper Title und Abstract

Ein JSON mit den "Research Objects"

- Erstelle einen Dataframe mit 'Prompts' und 'Completions'
- 2. Daten müssen nach OpenAl guideline noch leicht bearbeitet werden (Stop Symbole, Zu lange texte, etc.)
- 3. Mit den OpenAl CLI wird dann ein trainings Job erstellt

Für alle 4 fine-tuning modelle

# Was sind die Evaluationsresultate OpenAl Finetuning?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann

Model	Accuracy	Precision	Recall	F1
ada	0.42	0.45	0.4375	0.44
babbage	0.29	0.31	0.31	0.31
curie	0.42	0.44	0.44	0.44
davinci	0.32	0.39	0.34375	0.37

Temperature=0.0 (Evaluation mit Variationen)

# Was sind die Evaluationsresultate OpenAl Finetuning?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann

### Fine-tuning mit Taxonomy Erklärungen in den Completions

Model	Accuracy	Precision	Recall	F1
ada	0.39	0.45	0.40	0.42
curie	0.39	0.44	0.40	0.42

# Was sind die Evaluationsresultate für OpenAl?



"Software Architecture" Datensatz von Konersmann

Model	Accuracy	Precision	Recall	F1
ChatGPT	0.22	0.27	0.60	0.37
Fine-tuning	0.42	0.45	0.44	0.44
Embedding Clustering	0.19	0.6	0.18	0.27



# **Automatisierte Klassifikation**

Unsupervised learning

### Wie kann man automatisch Klassifikationen erstellen?



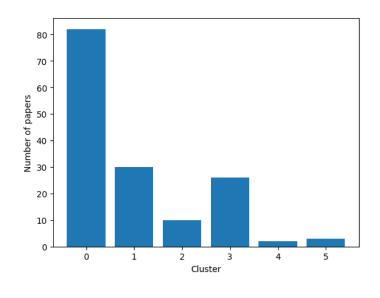
**ECSA Datensatz** 

- Ziel: Autonomes erstellen einer Taxonomie
- Idee:
  - 1. Embeddings: Papers werden mit OpenAl's Embedded
  - 2. Cluster Papers: Papers werden mit k-mean geclustert
  - 3. Relevante Wörter: TF-IEF filter wichtige Wörter aus dem Text der Clusters
  - 4. Cluster benennen: Die extrahierten Wörter werden dem ChatGPT zu Benennung gegeben





Cluster	Words	Proposal
0	software, architectural, architecture, design, approach, systems	Software Architecture and Design
1	microservice, microservices, software, architecture, systems, approach	Microservices Architecture
2	blockchain, design, digital, brokers, graphql, architecture	Blockchain and Digital Design
3	systems, iot, approach, learning, architecture, automotive	IoT and Automotive Architecture
4	handling, exception, checkpoint, erosion, hadoop, design	Exception Handling and Hadoop Design
5	clustering, weights, optimized, architecture, microservice, systems	Clustering and Optimization in Architecture





# **Ausblick**

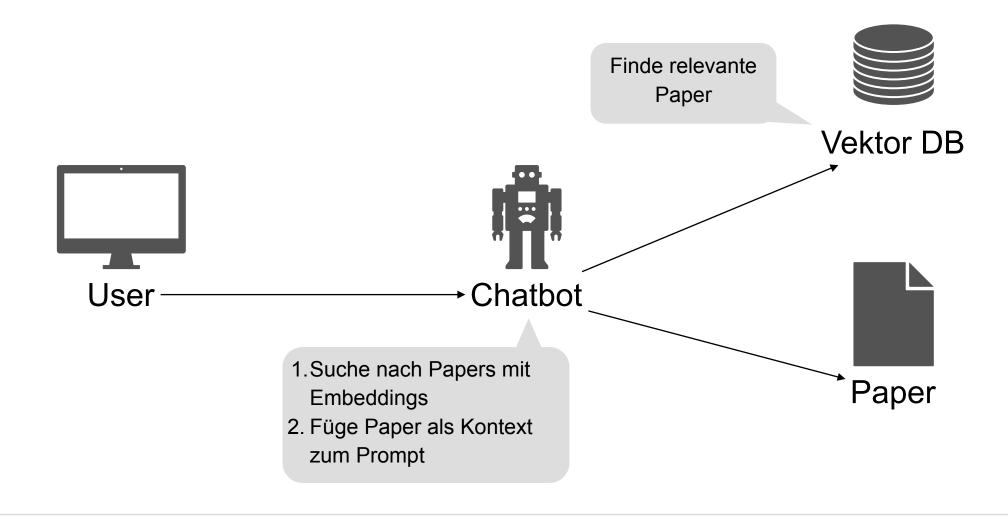
## Was sind Vektor Datenbanken?



- Papers werden als Vektoren (Arrays von Zahlen) speichern
- Zweck: Effizienteres Speichern und Abrufen hochdimensionaler Daten Integration von
- Einbettungen: Unterstützung für Embedding-Modelle wie OpenAI, BERT und mehr.
- Skalierbare Suche nach Ähnlichkeit: Ermöglicht similarity-basierte Abfragen in großen Datensätzen
- Beschleunigung des Maschinellen Lernens: Beschleunigt KI- und ML-Aufgaben wie Empfehlungssysteme

## Wie kann man eine Suchmaschine bauen?





## Conclusion



- Ich habe viel verschiedene NLP Klassifikationsarten ausprobiert
- Für wenig Daten ist eine accurate Klassifikation immer noch schwierig

# Quellen



- 1. SciNCL Git: <a href="https://github.com/malteos/scincl">https://github.com/malteos/scincl</a>
- 2. SciNCL Paper: <a href="https://arxiv.org/abs/2202.06671">https://arxiv.org/abs/2202.06671</a>
- 3. M. Konersmann *et al.*, "Evaluation Methods and Replicability of Software Architecture Research Objects," *2022 IEEE 19th International Conference on Software Architecture (ICSA)*, Honolulu, HI, USA, 2022, pp. 157-168, doi: 10.1109/ICSA53651.2022.00023.
- 4. <a href="https://gitlab.com/SoftwareArchitectureResearch/StateOfPractice/-/wikis/Data-Extraction/Taxonomy">https://gitlab.com/SoftwareArchitectureResearch/StateOfPractice/-/wikis/Data-Extraction/Taxonomy</a>