

Best-Practices für KI- Dokumentation und Quellenarbeit

Achim Winandi & Daniela Clauss

Substitution in der Recherche

KI und wissenschaftliche Recherche

Kontrollverlust, Abhängigkeit

KI Recherche
überlassen

KI gezielt als
Werkzeug
einsetzen

Eigenverantwortung, Kontrolle



Onlinekurs: Recherchieren und Schreiben mit textgenerierender KI

Teil des landesweiten Forschungs- und E-Learning-Projektes KI@helpBW (<https://llm-literacy.de/ki-at-helpbw/>)

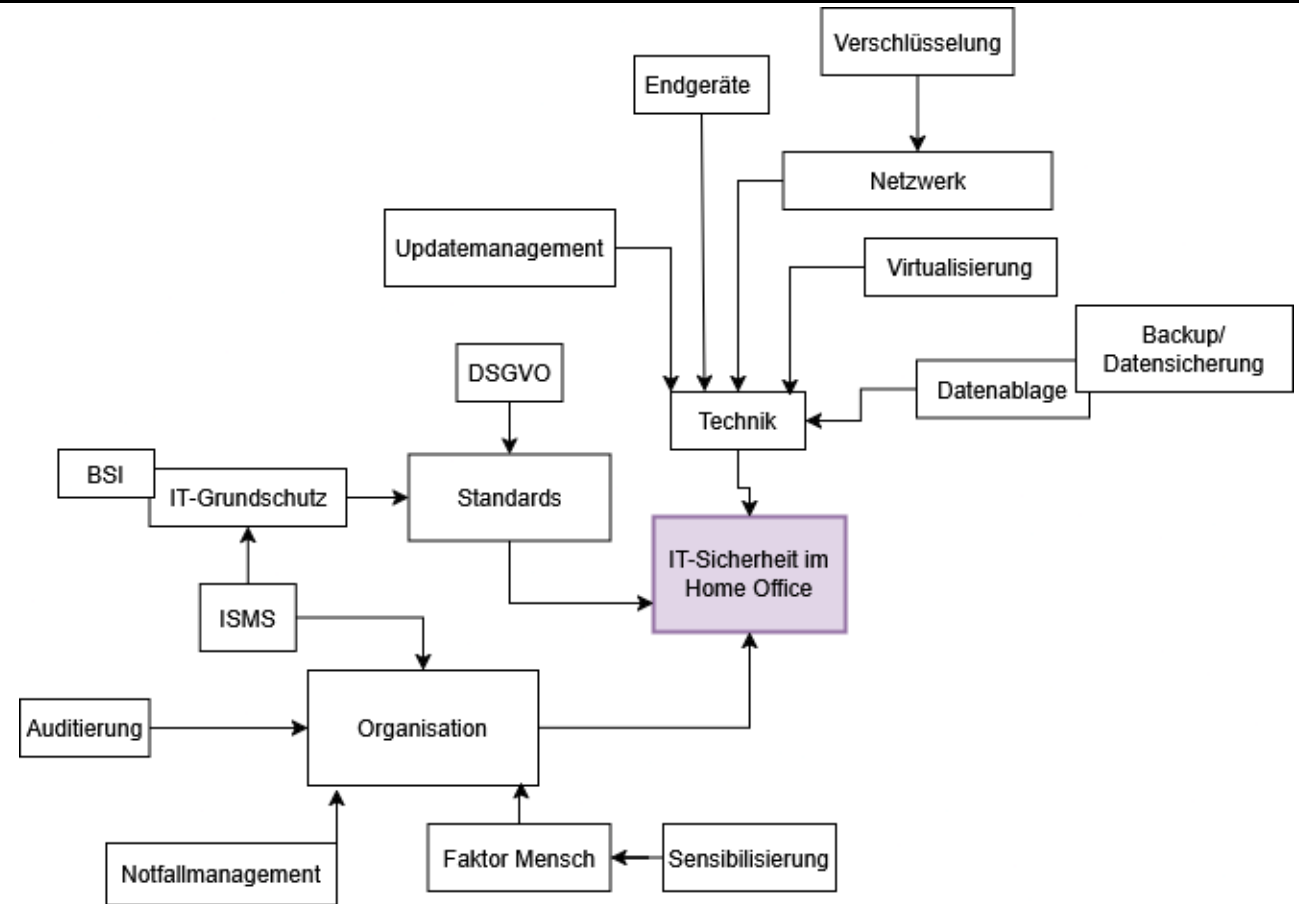
<https://opencourses.kit.edu/goto.php/crs/2188/rcodetULZJk6uZH>

Die Recherche vorbereiten

Cluster

IT-Sicherheit in Home Office-Umgebungen: Technische und organisatorische Aspekte

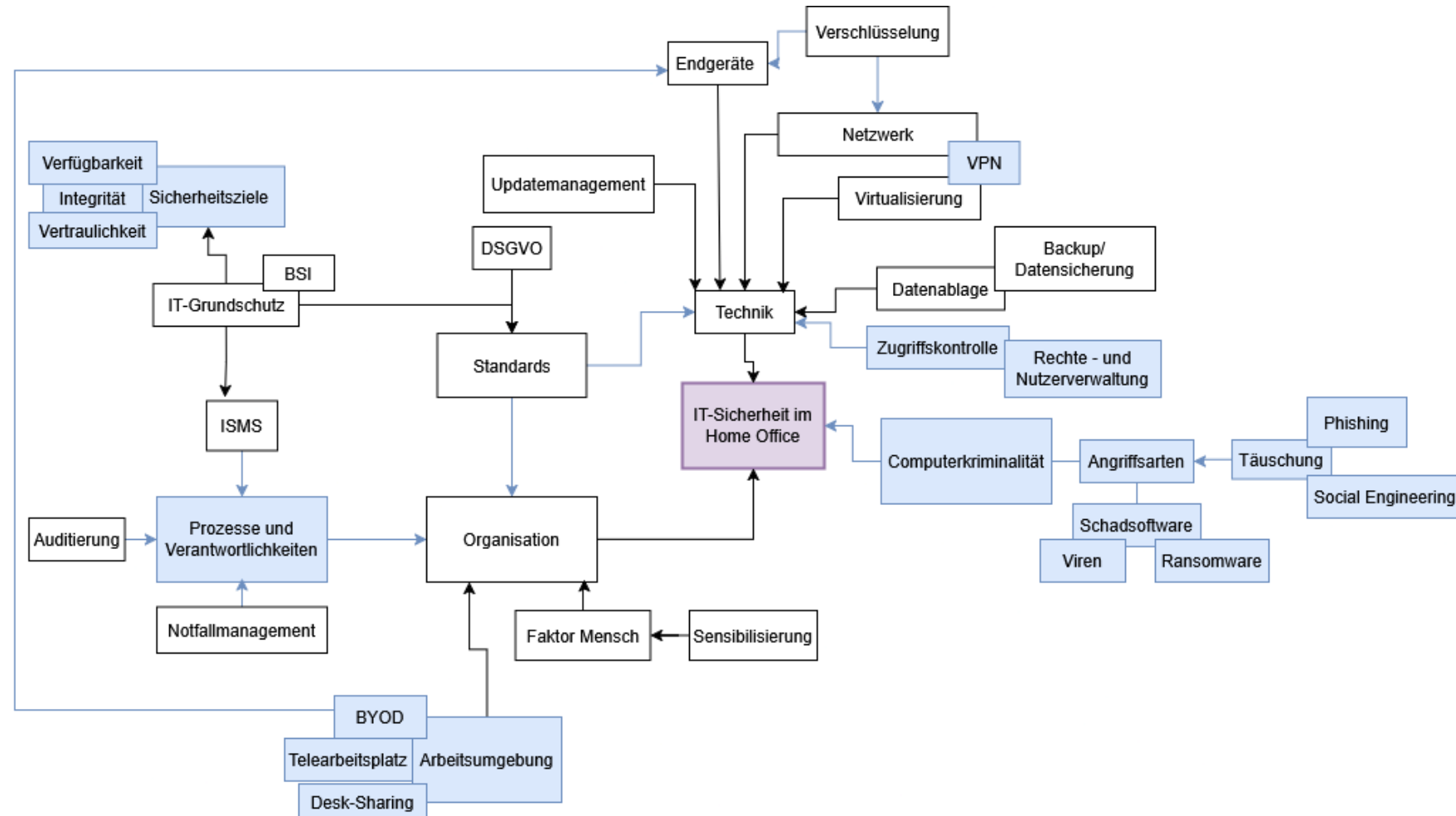
- Zentrale Begriffe fetshalten
- Assoziativ neue, zusammenhängende Begriffe ergänzen



Cluster erweitern

■ Beispielprompt:

Ich erstelle ein Cluster zum Thema „IT-Sicherheit im Home Office“. Wie werden die einzelnen Begriffe definiert? Gib mir eine Übersicht über wichtige Teilbereiche und Aspekte. Formuliere deine Antwort in Stichpunkten, sodass ich diese in meinem Cluster ergänzen kann.



Vom Cluster zur Suchbegriffstabelle

- **Beispielprompt:**

Ich möchte in Fachdatenbanken und im KVK nach Literatur zum Thema „IT-Sicherheit in Home Office-Umgebungen“ suchen. Erstelle eine Suchbegriffstabelle, in der zu den Kernbegriffen „Home Office“, „Informationssicherheitsmanagement“, „Zugriffskontrolle“ für jeden Begriff passende Oberbegriffe, Unterbegriffe, Synonyme, verwandte Begriffe und (falls sinnvoll) Abkürzungen aufgeführt sind. Setze die Kernbegriffe in die Kopfzeile der Tabelle.

Suchanfragen formulieren

- **Beispielprompt:**

Formuliere drei Suchanfragen für die Recherche in einer Fachdatenbank. Kombiniere dazu Suchbegriffe aus der von dir erstellten Tabelle mithilfe der Booleschen Operatoren. Achte auf einen sinnvollen Einsatz von Phrasensuche und Trunkierung. Achte darauf, dass in jeder Anfrage alle Kernbegriffe meines Themas berücksichtigt werden. Erkläre für jede Anfrage, was mit ihr gefunden werden soll.

Freewriting

- Schritt 1: Gedanken schreibend strukturieren
 - Text zum gewählten wissenschaftlichen Thema frei verfassen
 - 10 Minuten kontinuierlich schreiben
- Schritt 2: KI-gestützte Beleganalyse

Beispielprompt:

Du fungierst als wissenschaftlicher Gutachter für ein Paper.

Deine Aufgabe ist es, in dem folgenden Text Stellen zu identifizieren, die durch Quellenbelege gestützt werden müssen. Schlage keine Quellen vor, markiere lediglich, wo Belege erforderlich sind und begründe deine Auswahl.

Deine Begründungen sollen eine der folgenden drei Dimensionen abdecken:

1. ****Faktische Absicherung****: Konkrete Zahlen, Daten, Definitionen oder Sachverhalte, die überprüfbar belegt werden müssen
2. ****Argumentative Lücken absichern****: Behauptungen oder Schlussfolgerungen, die durch wissenschaftliche Evidenz gestützt werden müssen
3. ****Weiterführende Dimensionen aufzeigen****: Aspekte, die komplexer sind und verschiedene Perspektiven oder Forschungsansätze erfordern

Hier ist der zu analysierende Text: [PLATZHALTER FÜR IHREN FREEWRITING-TEXT]

Quellen finden mit natürlicher Sprache

Leitfragen für die Auswahl eines KI-Tools

- **Was wird durchsucht?**

Einige, aber nicht alle Tools, legen offen, welche Datenbasis durchsucht wird und was genau die Grundlage an Literatur und Quellen ist. Schauen Sie die gefundene Literatur an und überprüfen Sie insbesondere auch, ob die aktuellste Literatur dabei ist.

- **Wer steht hinter dem Tool?**

Welche Technologie verwendet wird, ist teilweise beschrieben, teilweise nicht. Die Tools können frei und kostenlos oder auch kostenpflichtig sein und oft wird ein Login verlangt.

- **Wie werden Ihre Eingaben verarbeitet?**

Die Tools machen mehr oder weniger transparent, in welchem Umfang Ihre Eingaben verarbeitet werden und ob diese z. B. Eingang in einen Trainingsdatensatz finden. Achten Sie darum darauf, keine sensiblen oder personenbezogenen Daten einzugeben.

KI-Tools für die Recherche (Beispiele)

KI-basiertes „klassisches“ wissenschaftliches Suchinstrument:

- Semantic Scholar
- Scinapse

+ Fokus auf inhaltliche Anreicherung (durch textgenerierendes LLM):

- Consensus
- SciSpace
- Elicit

KI-basierte Empfehlungstools für wissenschaftliche Literatur (inkl. Visualisierung von Beziehungen):

- ResearchRabbit
- Connected Papers
- Litmaps
- Open Knowledge Maps
- Inciteful

Linktipp: Die Bibliothek der Universität Tübingen bietet eine umfassende Übersicht zu KI-Tools für die wissenschaftliche Literaturrecherche & das wissenschaftliche Arbeiten: <https://uni-tuebingen.de/de/268098>

Sign In

Create Free Account



SEMANTIC SCHOLAR

A free, AI-powered research platform

Search 234.016.399 papers from all fields of science

Try: Gertrude B. Elion • Means of Production



"diabetes mellitus" pregnancy

About 1,480,000 results for "diabetes mellitus" pregnancy

Fields of Study | Date Range | Has PDF | Author | Journals & Conferences | Sort by Relevance

[IDF Diabetes Atlas: Global and Regional Estimate of Gestational Diabetes Mellitus Prevalence for 2019-2021 by International Association of Diabetes in Pregnancy Study Group's Criteria.](#)

Hui Wang Ninghua Li +12 authors Xilin Yang Medicine · [Diabetes Research and Clinical Practice](#) · 14 September 2021
696 PubMed Save Cite

[Gestational diabetes mellitus and adverse pregnancy outcomes: systematic review and meta-analysis](#)

W. Ye Cong Luo Jing Huang Chenglong Li Zhixiong Liu Fangkun Liu Medicine · [British medical journal](#) · 25 May 2022

TLDR The findings contribute to a more comprehensive understanding of the adverse outcome pregnancy related to gestational diabetes mellitus and should routinely consider adjusting for a complete set of prognostic factors. [Expand](#)

696 PDF BMJ Save Cite

[Treatment of Gestational Diabetes Mellitus Diagnosed Early in Pregnancy.](#)

D. Simmons J. Immanuel +15 authors N. Cheung Medicine · [New England Journal of Medicine](#) · 5 May 2023

TLDR Immediate treatment of gestational diabetes before 20 weeks' gestation led to a modestly lower incidence of a composite of adverse neonatal outcomes than no immediate treatment; no material differences were observed for pregnancy-related hypertension or neonatal lean body mass. [Expand](#)

203 PubMed Save Cite

Too Long Didn't Read (TLDR):
KI-generierte kurze Zusammenfassung des Inhalts

Doppelte Einträge für Publikationen möglich

SPECTER: Document-level Representation Learning using Citation-informed Transformers

Arman Cohan, Sergey Feldman, +2 authors Daniel S. Weld • Published in Annual Meeting of the... 15 April 2020 • Computer Science

TLDR This work proposes SPECTER, a new method to generate document-level embedding of scientific papers based on pretraining a Transformer language model on a powerful signal of document-level relatedness: the citation graph, and shows that Specter outperforms a variety of competitive baselines on the benchmark. [Expand](#)

[PDF] Semantic Reader Save to Library Create Alert Cite

Share

Ask This Paper AI-Powered X

What is the goal of this paper?

What are the key results of this paper?

What methods are used?

Ask a question that can be answered by this paper.

Submit

Do not publish my input data

Restart Ask a question about "SPECTER: Document-level Representation Learning using Citation-informed..." AI-Powered X

Model A

What is the goal of this paper?

The goal of the paper is to introduce SPECTER, a method for generating document-level embeddings of scientific documents based on pretraining a Transformer language model on a signal of document-level relatedness from the citation graph. The paper aims to show that SPECTER outperforms competitive baselines on a new evaluation benchmark called SCIDOCS, which consists of seven document-level tasks.

Supporting Statements

Model B

What is the goal of this paper?

The goal of the paper is to introduce SPECTER, a new method for generating document-level embeddings of scientific documents by pretraining a Transformer language model on the citation graph, and to present SCIDOCS, a new evaluation benchmark for document-level tasks.

Supporting Statements

Model A Is Better It's A Tie Neither Are Helpful Model B Is Better

Figures and Tables Topics 402 Citations 56 References Related Papers

Figures and Tables from this paper

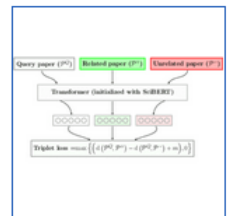


Figure 1

	CLS	USR	CITE	REC	Avg.
SPECTER	84.2	88.4	91.5	36.9	80.0
- abstract	82.2	72.2	73.6	34.5	68.1
+ venue	84.5	88.0	91.2	36.7	79.9
+ author	82.7	72.3	71.0	34.6	67.3
No hard negatives	82.4	85.8	89.8	36.8	78.4
Start w/ BERTLarge	81.7	85.9	87.8	36.1	77.5

Table 2

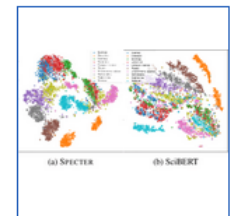


Figure 2

Training signal	CLS	USR	CITE	REC	All
SPECTER	84.4	88.2	91.5	37.2	80.2
SciBERT fine-tune on co-view	83.0	84.2	84.1	36.4	76.9
SciBERT fine-tune on co-read	82.3	85.4	86.7	36.3	77.1
SciBERT fine-tune on co-citation	82.9	84.3	85.2	36.6	76.4
SciBERT fine-tune on multitask	83.3	86.1	88.2	36.0	78.0

Table 3

Anzeige von zitierenden Papers, verwandten Papers und verwendeten Quellen

Ask This Paper liefert auf Fragen zum Inhalt 2 Antwortvarianten mit Textbelegen

Semantic Reader: KI-gestützte Lesehilfe für die meisten arXiv-Papers

Result arXiv:2302.13971v1 [cs.CL] 27 Feb 2024

Meta AI

Abstract

We introduce LLaMA, a collection of foundation language models ranging from 7B to 65B parameters. We train our models on trillions of tokens, and show that it is possible to train state-of-the-art models using publicly available datasets exclusively, without resorting to proprietary and inaccessible datasets. In particular, LLaMA-13B outperforms GPT-3 (175B) on most benchmarks, and LLaMA-65B is competitive with the best models, Chinchilla-70B and PaLM-540B. We release all our models to the research community¹.

1 Introduction

Large Language Models (LLMs) trained on massive corpora of texts have shown their ability to perform new tasks from textual instructions or from a few examples (Brown et al., 2020). These few-shot properties first appeared when scaling models to a sufficient size (Kaplan et al., 2020), resulting in a line of work that focuses on further scaling these models (Chowdhery et al., 2022; Rae et al., 2021). These efforts are based on the assumption that

more parameters. However, recent work shows that, for a given performance, smaller models are faster and cheaper to train. The objective of this paper is to scale the dataset used for training compute-efficient models, while disregarding the inference cost. In this context, GPT-3 is the preferred model for training a large model.

* Equal contribution
thibautlav, gizac

¹https://github.com

performance, a smaller one trained longer will ultimately be cheaper at inference. For instance, although Hoffmann et al. (2022) recommends training a 10B model on 200B tokens, we find that the performance of a 7B model continues to improve even after 1T tokens.

The focus of this work is to train a series of language models that achieve the best possible performance at various inference budgets, by training on more tokens than what is typically used. The resulting models, called LLaMA, range from 7B to 65B parameters with competitive performance compared to the best existing LLMs. For instance, LLaMA-13B outperforms GPT-3 on most benchmarks, despite being 10x smaller. We believe that this model will help democratize the access and study of LLMs, since it can be run on a single GPU. At the higher-end of the scale, our 65B-parameter model is also competitive with the best large language models such as Chinchilla or PaLM-540B.

Unlike Chinchilla, PaLM, or GPT-3, we only

PaLM: Scaling Language Modeling with Pathways

Aakanksha Chowdhery Sharan Narang

+64 authors Noah Fiedel

Journal of machine learning research · 5 April 2022

TLDR A 540-billion parameter, densely activated, Transformer language model, which is called PaLM achieves breakthrough performance, outperforming the finetuned state-of-the-art on a suite of multi-step reasoning tasks, and outperforming average human performance on the recently released BIG-bench benchmark. Expand

3.572 283

Goal

Method

Method

Skimming Highlights

AI-generated highlighting to support skimming

Settings

Result We train our models on trillions of tokens, and show that it is possible to train state-of-the-art models using publicly available datasets exclusively, without resorting to proprietary and inaccessible datasets. Page 1

Goal The focus of this work is to train a series of language models that achieve the best possible performance at various inference budgets, by training on more tokens than what is typically used. Page 1

Method Unlike Chinchilla, PaLM, or GPT-3, we only use publicly available data, making our work compatible with open-sourcing, while most existing models rely on data which is either not publicly available or undocumented (e.g. "Books - 2TB" or "Social media conversations"). Page 1

Method In the rest of this paper, we present an overview of the modifications we made to the transformer architecture (Vaswani et al., 2017), as well as our training method. Page 1

Feedback? Contact Us



SPECTER: Document-level Representation Learning using Citation-informed Transformers

Arman Cohan, Sergey Feldman, +2 authors Daniel S. Weld • Published in Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics • 15 April 2020 • Computer Science

TLDR This work proposes SPECTER, a new method to generate document-level embedding of scientific papers based on pretraining a Transformer language model on a powerful signal of document-level relatedness: the citation graph, and shows that Specter outperforms a variety of competitive baselines on the benchmark. [Expand](#)

[\[PDF\] Semantic Reader](#) [Save to Library](#) [Create Alert](#) [Cite](#)

Ask This Paper AI-Powered X

What is the goal of this paper?

What are the key results of this paper?

What methods are used?

Ask a question that can be answered by this paper.

Submit

Do not publish my input data

Figures and Tables

Topics

402 Citations

56 References

Related Papers

Figures and Tables from this paper

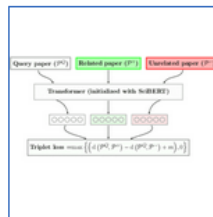


Figure 1

Table 1

Table 2

Topics (KI-generiert f. Publikationen aus dem Bereich Informatik; ggf. fehlerhaft)

Topics

AI-Generated

SciDocs

SPECTER

Scientific Paper Embeddings

Citation Prediction

SciBERT

Query Paper

Paper Embeddings

Negative Paper

Paper Representations

Positive Paper

SPECTER

Topic definition (AI) SPECTER (Document-level Representation Learning using Citation-informed Transformers) is a method for generating document-level embeddings of scientific papers by pretraining a Transformer language model on a citation graph to capture inter-document relatedness. It allows for efficient representation learning across various document-level tasks without the need for task-specific fine-tuning, making it particularly useful for applications involving scientific documents.

Is this a good description for this topic? [Yes](#) [No](#)

From a paper often cited for this topic

SPECTER: Document-level Representation Learning using Citation-informed Transformers

Arman Cohan, Sergey Feldman, Iz Beltagy, Doug Downey, Daniel S. Weld • Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics • 2020

TLDR (AI) This work proposes SPECTER, a new method to generate document-level embedding of scientific papers based on pretraining a Transformer language model on a powerful signal of document-level relatedness: the citation graph, and shows that Specter outperforms a variety of competitive baselines on the benchmark. [Show abstract](#)

Context in paper (AI) SPECTER outperforms existing pretrained language models on document-level tasks and can generate embeddings for new papers without requiring citation information.

[Other Papers Often Cited for This Topic](#)

[Recent Papers on This Topic](#)

NetSpectre: Read Arbitrary Memory over Network

Michael Schwarz, Martin Schwarzl, Moritz Lipp, D. Gruss • European Symposium on Research in Computer Security • 2015

TLDR (AI) This paper demonstrates the first access-driven remote Evict+Reload cache attack over network, and presents NetSpectre, a generic remote Spectre variant 1 attack, which marks a paradigm shift from local attacks, to remote attacks, exposing a much wider range and larger number of devices to Spectre attacks. [Expand](#)

[See how this paper describes SPECTER](#)

Related Topics

Meltdown Speculative Execution

Transient Execution Attacks SciBERT

Transient Execution

Computer Processor Unit

Load Value Injection Return Stack Buffers

Flush+Reload Intel

- All Papers
- Unsorted Papers
- AN & Pregnancy
- Demographic change & HRM
- DM & Pregnancy
- Geothermal energy & volcanism in Iceland
- Interventions to increase activity in children

+ Add New Folder

Fortlaufende
Empfehlungen zu
weiteren potenziell
passenden Papers

DM & Pregnancy

Say something about this collection of papers...

Search Papers

Improving pregnancy management

L. Ringholm P. Damm

Women with pre-existing complications, such as compared with women...

100 Springer Nature

Treatment of Gestation

D. Simmons J. Immanuel

New England Journal of Medicine
BACKGROUND Whether improves maternal and infant ratio, women between 4 weeks'...

203 PubMed Alert Cite DM & Pregnancy Remove

Research Feed

Share Settings

Research Dashboard

Research Feeds

State of the art AI-powered recommendations based on papers you have saved to your library

Settings

Yesterday's Recommendations

New Recommendations for DM & Pregnancy

Postpartum Glucose Intolerance in Women with a History of Gestational Diabetes Mellitus: An In-Depth Review.

Kyung-Soo Kim Soo-Kyung Kim Yong-Wook Cho Medicine · Endocrinology and Metabolism · 3 February 2026

Gestational diabetes mellitus (GDM) is increasing in prevalence worldwide, and postpartum glucose intolerance represents one of the major complications after delivery in women with GDM. A wide range... Expand

PubMed Save Alert Cite Not Relevant

27 January 2026

New Recommendations for DM & Pregnancy

Gestational Diabetes Management and Risk Factors

Yusra Noaman MOHAMMED ALI Medicine · Modern Medicine · 27 December 2025

Background: Gestational diabetes mellitus (GDM) is a metabolic condition characterized by glucose intolerance during mid to late stages of pregnancy, resulting in several complications associated... Expand

Publisher Save Alert Cite Not Relevant

- Viewing... 1/6
- All Papers
 - AN & Pregnancy
 - Demographic change & HRM
 - DM & Pregnancy
 - Geothermal energy & volcanism in Iceland
 - Interventions to increase activity in children



Fazit

Empfehlenswert für:

- Schnellen Aufbau einer ersten Literaturgrundlage
- Vertiefung der Recherche ausgehend von einzelnen Papers
- Kontinuierliche Themenverfolgung über Alerts, Research Feed und Research Dashboard

Einschränkungen:

- KI-generierte Inhalte sind fehleranfällig, daher nur ergänzend zu Abstract und Volltext nutzen
- Einige KI-Funktionen nur für einen Teil der verzeichneten Papers verfügbar
- Schwerpunkt auf Zeitschriftenartikeln
- Vorwiegend englischsprachige Quellen

Zusammenspiel von KI + Datenbank: Normen Consensus



KI-betriebene
wissenschaftliche
Suchmaschine

Daten-
bestand von
Semantic
Scholar

Suche über
Eingabe von
Frage in
natürlicher
Sprache
möglich



Research starts here

Welche Normen oder andere Standards gibt es für die Gestaltung von IT-Sicherheit in Unternehmen?

All Pro Filter

















Try a Deep Search Draft an outline Create a table Try the Consensus Meter

Welche Normen oder andere Standards gibt es für die Gestaltung von IT-Sicherheit in Unternehmen?

Pro · 2 steps · 20 sources >

Die wichtigsten Normen und Standards für IT-Sicherheit in Unternehmen sind die internationalen ISO/IEC 27000er-Reihe, insbesondere ISO/IEC 27001, ergänzt durch weitere Standards wie NIST, COBIT und branchenspezifische Vorgaben.

Zentrale internationale Normen und Standards

- **ISO/IEC 27001** ist der weltweit anerkannte Standard für Informationssicherheits-Managementsysteme (ISMS). Er legt Anforderungen für die Einführung, Umsetzung, Überwachung und kontinuierliche Verbesserung eines ISMS fest und ist branchenübergreifend anwendbar  5  6  7  13  12  4  2  3 +5 MORE .
- **ISO/IEC 27002** bietet einen Leitfaden zu Maßnahmen und Kontrollen für Informationssicherheit und ergänzt ISO/IEC 27001 um konkrete Umsetzungsempfehlungen  5  6  7  15  16 .
- **Weitere ISO/IEC 27000er-Standards** wie ISO/IEC 27005 (Risikomanagement), ISO/IEC 27017 (Cloud-Sicherheit), ISO/IEC 27018 (Schutz personenbezogener Daten in der Cloud), ISO/IEC 27701 (Datenschutzmanagement) und ISO/IEC 27035 (Vorfallmanagement) adressieren spezielle Aspekte der IT-Sicherheit  6  11  16 .

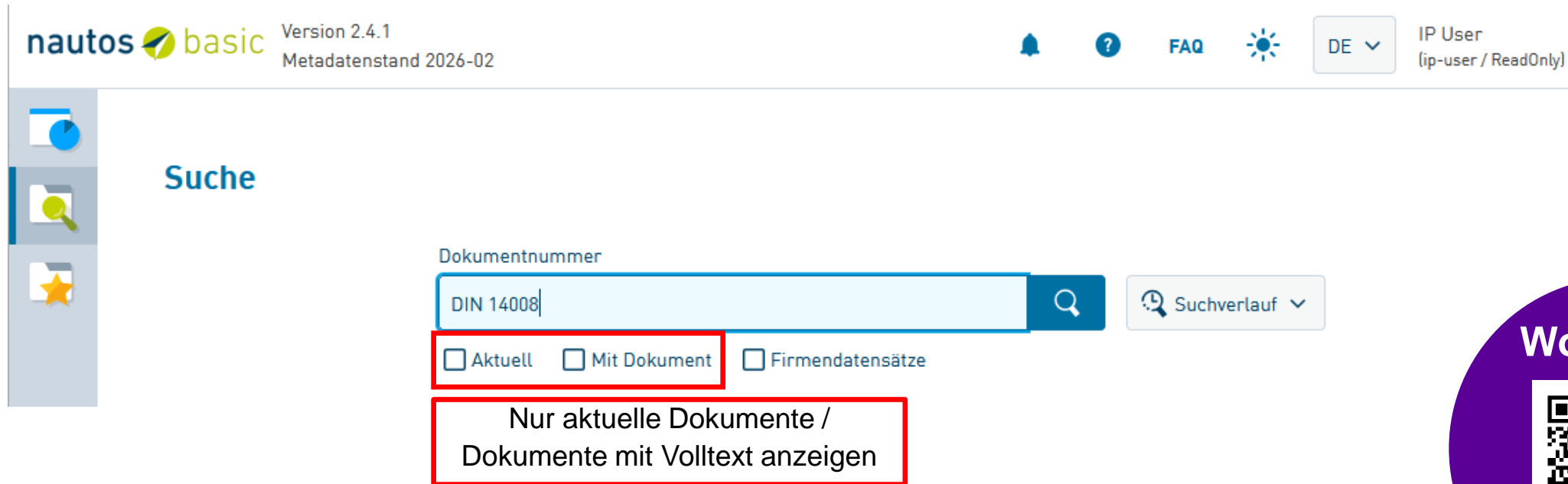
Standard/Framework	Fokus/Bereich	Zertifizierbar	Anwendbarkeit	Zentral
ISO/IEC 27001	ISMS, ganzheitliche Informationssicherheit	Ja	Alle Unternehmen	Anforde Zyklus
ISO/IEC 27002	Maßnahmenkatalog, Controls	Nein	Ergänzend zu 27001	Umsetz
NIST SP 800-53/CSF	Rahmenwerk für Cybersicherheit	Nein	v.a. USA, global	Control Reifegri

KI-generierte
Auswertung
basierend auf
mehreren
Quellen (mit
Belegen)

Informationen
zu einzelnen
Papers &
Möglichkeit,
Folgefragen zu
stellen

Zusammenspiel von KI + Datenbank: Normen Nautos

- Suche nach Dokumentnummer: z.B. DIN 14008



The screenshot shows the Nautos Basic search interface. At the top left, it says 'nautos basic Version 2.4.1 Metadatenstand 2026-02'. On the right, there are navigation icons for notifications, help, FAQ, and a sun icon, along with a language dropdown set to 'DE' and a user profile 'IP User (ip-user / ReadOnly)'. The main search area is titled 'Suche' and features a search bar with 'DIN 14008' entered. Below the search bar are three filter checkboxes: 'Aktuell', 'Mit Dokument', and 'Firmendatensätze'. A red box highlights the 'Aktuell' and 'Mit Dokument' options. Below this, another red box contains the text 'Nur aktuelle Dokumente / Dokumente mit Volltext anzeigen'. To the right of the search bar is a 'Suchverlauf' dropdown menu.

DIN- & ISO-
Normen,
VDI-
Richtlinien

Workshop



Zusammenspiel von Suchmaschine & KI: Forschungsstand überblicken mit Google Scholar

Google Scholar

Beliebige Sprache Seiten auf Deutsch

Auf den Schultern von Riesen

Erweiterte Suche

Artikel finden

mit **allen** Wörtern

mit der **genauen Wortgruppe**

mit **irgendeinem** der Wörter

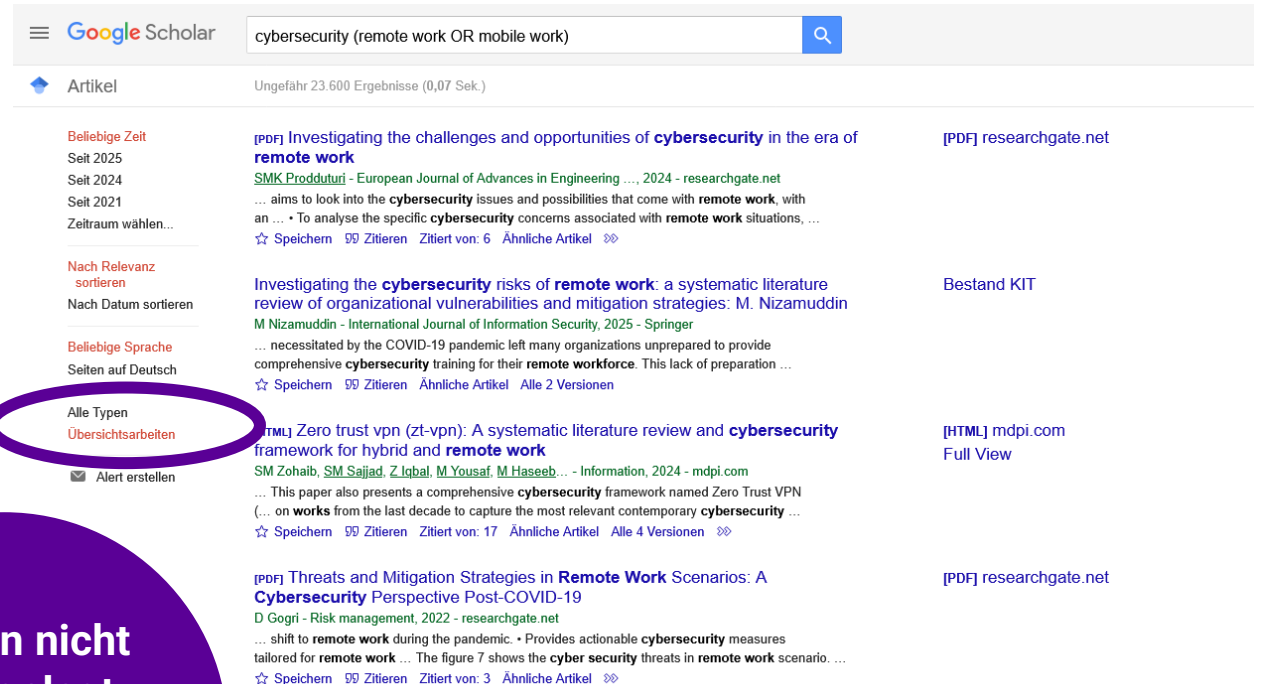
ohne die Wörter

die meine Wörter enthalten irgendwo im Artikel
 im Titel des Artikels

Artikel zurückgeben, die von folgendem Autor **verfasst** wurden:
z. B. "Stephen Hawking" oder Hawking

Artikel zurückgeben, die hier **veröffentlicht** wurden:
z. B. NJW oder Nature

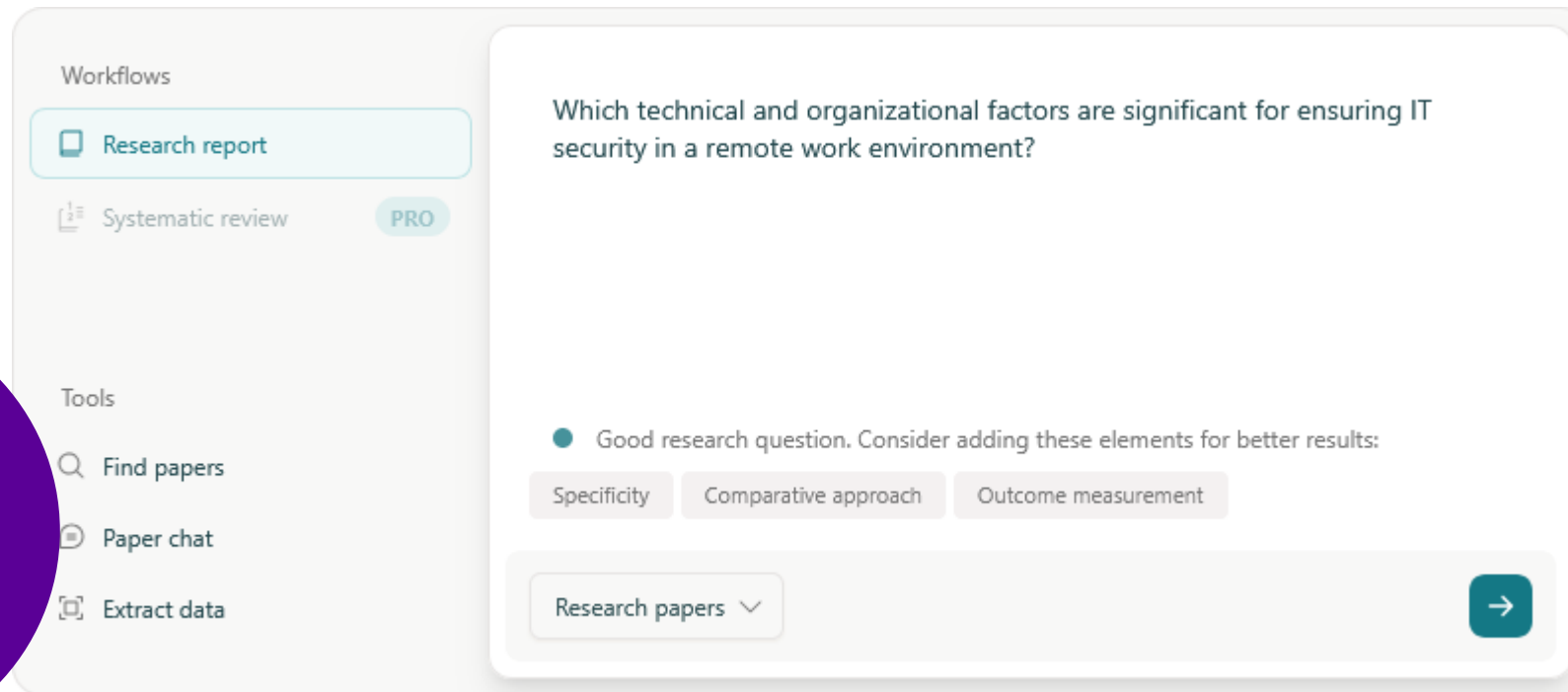
Artikel zurückgeben, die in folgendem **Zeitraum** geschrieben wurden:
z.B. 1996



Google Scholar search results for "cybersecurity (remote work OR mobile work)". The search bar shows the query and a magnifying glass icon. Below the search bar, it indicates "Ungefähr 23.600 Ergebnisse (0,07 Sek.)". The results list several articles, each with a title, author, journal, and year. A purple circle highlights the "Alle Typen" and "Übersichtsarbeiten" options in the left sidebar. The first article is "Investigating the challenges and opportunities of cybersecurity in the era of remote work" by SMK Prodduturi, published in the European Journal of Advances in Engineering in 2024. The second article is "Investigating the cybersecurity risks of remote work: a systematic literature review of organizational vulnerabilities and mitigation strategies" by M. Nizamuddin and M. Nizamuddin, published in the International Journal of Information Security in 2025. The third article is "Zero trust vpn (zt-vpn): A systematic literature review and cybersecurity framework for hybrid and remote work" by SM Zohaib, SM Sajjad, Z Iqbal, M Yousaf, and M Haseeb, published in Information in 2024. The fourth article is "Threats and Mitigation Strategies in Remote Work Scenarios: A Cybersecurity Perspective Post-COVID-19" by D Gogri, published in Risk management in 2022.

Quellen nicht
offen gelegt,
aber große
Datengrundlage

Zusammenspiel von Wiss. Suchmaschine & KI: Forschungsstand überblicken mit Elicit



**KI-
gestützter
Forschungs-
assistent**

**Daten-
bestand von
Semantic
Scholar**

**kostenloser
Account für
die Nutzung
erforderlich**

Zusammenspiel von Wiss. Suchmaschine & KI: Forschungsstand überblicken mit Elicit



The screenshot shows the Elicit interface with a search result for a research report. The report title is "Which technical and organizational factors are significant for ensuring IT security in a remote work environment?". The interface includes navigation buttons like "Upgrade", "Help", "Recents", "Library", "Alerts", "Create alert", "Share", and "View only". The report content is partially visible, showing an abstract and citation details.

**Auf 10
Quellen
gestützter
Überblick mit
Belegen**

Hinweis: Die Zusammenfassung der KI ist nicht zitierfähig. Sie kann nur als Einstieg und persönlicher Überblick genutzt werden, um die genannten Quellen selbst zu recherchieren und auszuwerten.

**Übersicht
über
dahinter
liegenden
Prozess**

Leitfragen für KI-unterstützte Literaturrecherche

- Datengrundlage des Tools? (Umfang, Aktualität)
- Nachnutzen Ihrer Eingaben und Ergebnisse möglich? (bspw. Export in Literaturverwaltungsprogramm)
- Echter Mehrwert gegenüber klassischen Suchinstrumenten?
- Vorwissen vorhanden, um KI-generierte Inhalte einzuschätzen?



Quellen priorisieren und auswerten



Inhaltlicher Bewertung mit SciSpace

- Bündelt mehrere Funktionen: Quellensuche und -auswertung, Arbeit mit PDFs, Schreibunterstützung...
- Informationen aus Abstract/Volltext können unvollständig, ungenau oder verfälscht sein
- Quellenangaben und Textzuordnungen unzuverlässig
- Transparenz eingeschränkt: Herkunft der Publikationsdaten unklar; „Explain“-Funktion greift auf nicht nachvollziehbare externe Quellen zurück, z. T. fragwürdige Auswahl der Top Papers
- Upload von Dokumenten rechtlich prüfen: Nutzungsbedingungen vieler Verlage untersagen das Hochladen in KI-Tools

My Searches / Does anorexia nervosa affect pregnancies negatively? Save High Quality en

Answer from top 5 papers

Anorexia nervosa significantly impacts pregnancy, posing serious risks to both maternal and fetal health. The condition leads to nutritional deficiencies that can result in complications such as anemia, antepartum hemorrhage, and increased fetal mortality. Pregnant women with anorexia are at a higher risk for adverse outcomes, including preterm birth and low birth weight, which can have long-term cognitive effects on the child[1][4]. Furthermore, hormonal disturbances associated with anorexia can complicate pregnancy, necessitating a multidisciplinary treatment approach to ensure both maternal and fetal well-being[2][5].

Maternal Health Risks

- Nutritional deficiencies can lead to:
 - Anemia and antepartum hemorrhage[1].
 - Increased risk of severe maternal morbidity[4].
- Hormonal imbalances may reduce fertility and complicate pregnancy[2].

Fetal Health Risks

- Higher rates of fetal mortality and complications:
 - Preterm births and low gestational weights[1].

Read More

Save to Notebook Numbered, Bullets Find Topics

Add columns (2) PDF Open Access Top papers More filters Sort by: Relevance Export

Papers (10)	Insights	Methods Used	Create or add columns
<p>Open access • Journal Article • DOI</p> <p>1. The Effects of Anorexia Nervosa on Pregnancy</p> <p>Victoria He 24 Apr 2023 - Vanderbilt Undergraduate Research Journal</p> <p>PDF Summary Podcast Chat</p> <p>66</p>	<p>Anorexia nervosa negatively affects pregnancies by leading to maternal organ system issues, anemia, antepartum hemorrhage, fetal mortality, premature births, low gestational weights, and cognitive impairments in offspring.</p>	<ul style="list-style-type: none">• Literature review of peer-reviewed journals on anorexia and pregnancy.• Analysis of six research studies from the Jean and Alexander Heard Library online database.	<p>Create your own custom column or select from the list of suggestions</p> <p>Create new column</p> <ul style="list-style-type: none">+ TLDR+ Conclusions+ Summarized Abstract+ Results+ Summarized Introduction+ Literature Survey+ Limitations+ Contributions+ Practical Implications+ Objectives+ Findings+ Research Gap+ Future Research+ Dependent Variables+ Independent Variables+ Dataset+ Population Sample+ Problem Statement+ Challenges+ Applications
<p>Journal Article • DOI</p> <p>2. Dilemmas concerning the course of pregnancy in patients with anorexia nervosa considering hormonal and somatic parameters</p> <p>Eżobeta Sowińska-Przepera, Mariola Krzyżcin, Igor Syrenicz +5 more 06 May 2024 - Endokrynologia Polska</p> <p>Request PDF Podcast Chat</p> <p>66</p>	<p>Anorexia nervosa can negatively impact pregnancies due to hormonal and somatic disturbances, posing risks to both mother and child, necessitating comprehensive care during pregnancy.</p>	<ul style="list-style-type: none">• Systematic review of literature• Focus on endocrine disruption in pregnant women with anorexia	
<p>Open access • Journal Article • DOI</p> <p>3. Pregorexia: Eating Disorder in Pregnancy</p> <p>Meltem Pauroglu, Cenk Hocaoglu 30 Jun 2023 - Psikiyatriide Guncel Yakasimlar - Current Approaches in Psychiatry</p> <p>66 2 PDF Summary Podcast</p> <p>Chat 66</p>	<p>Anorexia nervosa during pregnancy, known as pregorexia, negatively impacts both maternal and fetal health, leading to complications such as low birth weight, developmental issues, and premature birth.</p>	<ul style="list-style-type: none">• The paper discusses the causes and risk factors of pregorexia.• The paper emphasizes the importance of treatment, follow-up, and a multidisciplinary approach.	
<p>Journal Article • DOI</p> <p>4. Adverse live born pregnancy outcomes among pregnant people with anorexia nervosa.</p> <p>Rebecca J. Baer, Gretchen Bardsol, Laura L. Jelliffe-Pawowski +2 more 01 Nov 2023 - American Journal of Obstetrics and Gynecology</p> <p>66 8 Request PDF Podcast Chat</p> <p>66</p>	<p>Anorexia nervosa negatively impacts pregnancies, increasing risks of adverse outcomes such as anemia, preterm labor, low birthweight infants, and more, emphasizing the importance of comprehensive care for affected individuals.</p>	<ul style="list-style-type: none">• Poisson regression models used to calculate risk of adverse outcomes.• Mediation analysis to estimate contribution of pre-pregnancy BMI and weight gain.	
<p>Journal Article • DOI</p> <p>5. Eating Disorder In Pregnancy: Pregorexia</p> <p>Meryem Kahriman, Gizem Kise 30 Sep 2023 - Sağlık akademisyenler dergisi</p> <p>PDF Summary Podcast Chat</p> <p>66</p>	<p>Anorexia nervosa in pregnancy, known as pregorexia, can negatively impact pregnancies due to restricted food intake, energy expenditure, and body image concerns, affecting both mother and infant.</p>	<ul style="list-style-type: none">• Skipping meals, compensatory behaviors, excessive exercise, vomiting• Body image disruption, body weight concerns, restriction of energy intake	

KI als Analysehilfe: allgemeine Tipps

Erfolgreiche Fragestrategie:

- Formulieren Sie Fragen so, dass als Antwort nur wenige, relevante Textstellen erwartet werden
 - Bitten Sie explizit um Seitenangaben oder Abschnittsnummern
 - Grenzen Sie Ihre Suche thematisch ein
 - Arbeiten Sie vom Allgemeinen zum Spezifischen vor
- Je nach Anwendungsfall kann das Hochladen dieser Texte in KI-Tools urheberrechtliche Verstöße darstellen. Prüfen Sie stets die Nutzungsrechte der jeweiligen Texte und die Datenschutzbestimmungen der verwendeten Tools. Bei Unsicherheiten sollten Sie alternative Arbeitsweisen wählen oder nur eigene Texte bzw. solche mit entsprechenden Nutzungsrechten verwenden.
 - Weitere Informationen kann hierzu beispielsweise die [Broschüre zu Urheberrechtsfragen bei der Verwendung KI-generierter Inhalte](#) der HAW Hamburg bieten

KI als Analysehilfe: Beispielprompts

Forschungskontext lokalisieren:

- Zeige mir die Textstelle, in der die zentrale Forschungsfrage formuliert wird.
- Wo wird die Forschungslücke definiert, die diese Studie schließen möchte?
- Identifiziere die Passage, die das Hauptziel der Untersuchung beschreibt.

Methodische Herangehensweise finden:

- Zeige mir den Abschnitt, der das methodische Vorgehen beschreibt.
- Wo werden die Auswahlkriterien für die Stichprobe erläutert?
- Identifiziere die Textstelle, die das Studiendesign begründet.

Zentrale Ergebnisse lokalisieren:

- Zeige mir die Passage mit den wichtigsten Forschungsergebnissen.
- Wo werden die Hauptbefunde erstmals präsentiert?
- Identifiziere die Textstelle, die die Kernaussage der Studie zusammenfasst.

Argumentationsstruktur verstehen:

- Zeige mir die Passage, in der die Hauptthese entwickelt wird.
- Wo wird das zentrale Argument der Autor:innen begründet?
- Identifiziere die Textstelle, die mögliche Einwände diskutiert.

Theoretische Grundlagen erschließen:

- Zeige mir den Abschnitt, der die theoretische Basis der Arbeit erläutert.
- Wo werden die wichtigsten Konzepte definiert?
- Identifiziere die Passage, die den Forschungsstand zusammenfasst.

Zitationsqualität überprüfen:

- Identifiziere Textstellen, in denen Aussagen ohne Quellenangabe stehen.
- Zeige mir Passagen mit unvollständigen oder fehlerhaften Zitationen.
- Wo werden Zitate möglicherweise falsch oder verzerrt wiedergegeben?

Transparenz und Nachvollziehbarkeit:

- Identifiziere Stellen, an denen methodische Details fehlen.
- Zeige mir Passagen, in denen Datenquellen nicht ausreichend dokumentiert sind.
- Wo werden Berechnungen oder Analysen nicht nachvollziehbar dargestellt?

Sprachliche Qualität bewerten:

- Identifiziere Sätze, die grammatikalisch problematisch oder unklar formuliert sind.
- Zeige mir Textstellen mit inkonsistenter Terminologie.
- Wo werden Fachbegriffe ohne Definition verwendet?

Strukturelle Vollständigkeit prüfen:

- Identifiziere fehlende Abschnitte in der typischen Struktur wissenschaftlicher Arbeiten.
- Zeige mir Stellen, an denen Übergänge zwischen Kapiteln fehlen oder abrupt sind.
- Wo fehlen notwendige Erläuterungen zu Tabellen oder Abbildungen?

Anwendungs-
beispiel



Bibliothekarische Metadaten systematisch erschließen

KI-Tools können

- Schlagworte analysieren und clustern
- Publikationsdaten auswerten: Wann wurde besonders viel zu einem Thema publiziert? Welche thematischen Schwerpunkte haben sich über die Zeit verschoben?
- einflussreiche Stimmen in einem Forschungsfeld aufzeigen

- **Metadaten als strategisches Werkzeug für eine fokussierte und effektive Quellenarbeit**
- **KI-Analyse der Metadaten als Ausgangspunkt für die Quellenpriorisierung – manuelle Überprüfung und Ergänzung fehlender Informationen dennoch erforderlich**
- **Zeitgewinn für die eigentliche wissenschaftliche Arbeit: kritische Inhaltsbewertung, theoretische Einordnung und Entwicklung eigener Argumente**

Beispiel: Reputationsbewertung mit KI

Analysiere die folgenden Publikationsmetadaten und bewerte sowohl die Autor:innen als auch die Publikationsorte hinsichtlich ihrer wissenschaftlichen Relevanz. Berücksichtige dabei:

- Für die Autor:innen:
 - Institutionszugehörigkeit und deren Reputation
 - Häufigkeit der Publikationen zum Thema (soweit erkennbar)
 - Zitationshäufigkeit (falls verfügbar)
 - Position/Status (Professor:in, Doktorand:in, etc., soweit erkennbar)
- Für die Publikationsorte:
 - Art der Publikation (Fachzeitschrift, Konferenzband, Monographie)
 - Reputation der Zeitschrift/des Verlags
 - Impact Factor oder ähnliche Qualitätsindikatoren (soweit verfügbar)
 - Peer-Review-Status

Erstelle eine Tabelle mit folgenden Spalten: Titel | Hauptautor:innen-Bewertung | Publikationsort | Publikationsort-Bewertung

Bewerte dabei auf einer Skala von 1-5 (1=niedrig, 5=hoch) und kurz.

Titel	Hauptautor:in	Institution	Autor:innen-Bewertung	Publikationsort	Publikationsort-Bewertung	Gesamteinschätzung
AI language models in human reproduction research	Semrl, N	Medical University	4	Human Reproduction (Oxford)	5	4.5
Co-Writing with Opinionated Language Models	Jakesch, Maurice	Tech University	4	CHI Conference 2023	5	4.5

Pro

- systematische Strukturierung der Tabelle
- nachvollziehbare Bewertungskriterien (Differenzierung zwischen renommierten Expert:innen und weniger bekannten Autor:innen)
- Treffende Einschätzung der Publikationsorte

Contra:

- Häufige „nicht erkennbar“ Einträge bei den Institutionen
- Fragwürdige Bewertung mancher Zeitschriften
- Bewertung einiger bekannter Forscher:innen scheint inkonsistent

Fazit

- **Textgenerierende KI-Tools wie z. B. ChatGPT sind für die Recherche nach wissenschaftlicher Literatur eher ungeeignet.**

Die von ihnen generierten Informationen können Fehler und Unstimmigkeiten (sog. Halluzinationen) enthalten. **Sie können den Rechercheprozess jedoch anderweitig unterstützen.**

- **Geben Sie keine sensiblen oder personenbezogenen Daten ein und beachten Sie urheberrechtliche Bestimmungen!**

Die Tools machen nicht immer transparent, in welchem Umfang Ihre Eingaben verarbeitet werden.

- **Für die Recherche nach wissenschaftlicher Literatur konzipierte KI-Tools können eine Ergänzung zu herkömmlichen Suchinstrumenten sein, aber kein Ersatz:**

Die Tools haben eine eingeschränkte Datengrundlage, wodurch viele relevante Quellen nicht gefunden werden.

- **KI-generierte Inhalte müssen geprüft werden! Zusammenfassungen können für einen ersten Einstieg / als Überblick genutzt werden.**

Anschließend müssen Sie die genannten Quellen recherchieren und selbstständig auswerten.

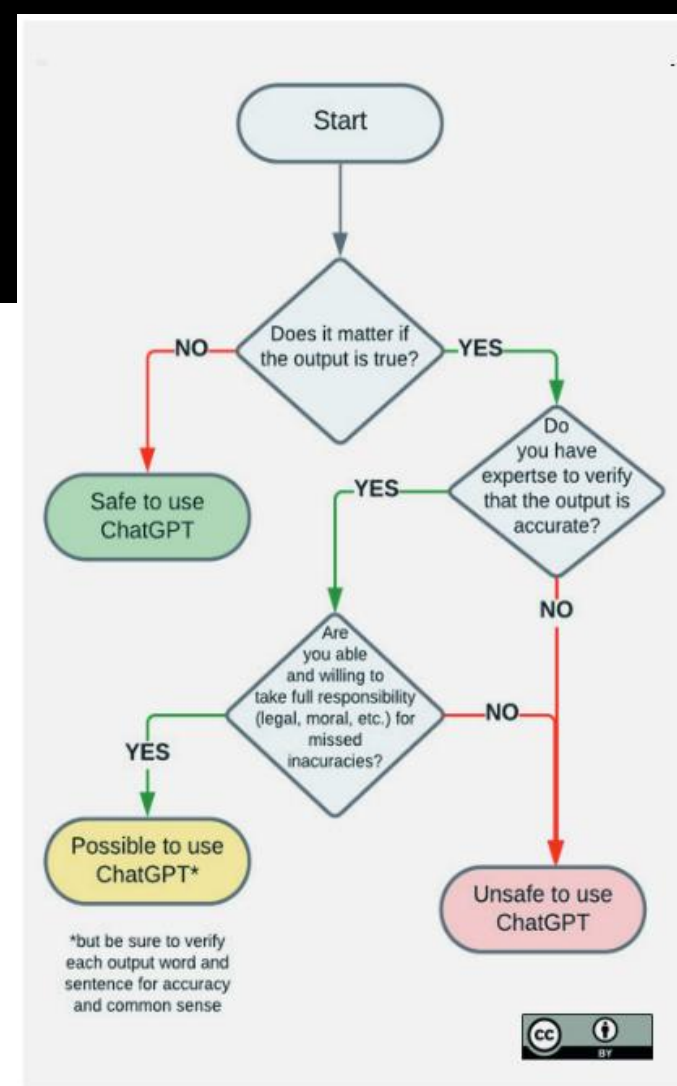


Abbildung: Sabzalieva, E.; Valentini, A., 2023. ChatGPT and Artificial Intelligence in higher education: Quick start guide. UNESCO International Institute for Higher Education in Latin America and the Caribbean. <https://unesdoc.unesco.org/ark:/48223/pf0000385146.locale=en>

Unser Programm

Programm

- + **05.05.26 (15:45-17:15 Uhr): Praktische Orientierung im generativen Chaos: Vier Ebenen des wissenschaftlichen Arbeitens mit generativer KI** (Andreas Hirsch-Weber & Kevin Schumacher)
- + **12.05.26 (15:45-17:15 Uhr): Best-Practices für KI-Dokumentation und Quellenarbeit** (Achim Winandi & Daniela Clauss)
- + **19.05.26 (15:45-17:15 Uhr): Vom Text ins Gespräch: Wissenschaftliche Arbeiten mündlich verteidigen** (Franziska Duch)
- + **02.06.26 (15:45-17:15 Uhr): Mit KI Texte redigieren und KI-Texte selbst redigieren – Chancen und Risiken** (Lisa Sielaff)
- + **09.06.26 (15:45-17:15 Uhr): LLM-gestütztes Schreiben im Studium: Wie werden KI-Tools beim wissenschaftlichen Arbeiten verwendet und worauf ist kritisch zu achten?** (Thomas Heintz)
- + **16.06.26 (15:45-17:15 Uhr): Gute wissenschaftliche Praxis: Erfüllt die Nutzung generativer KI die Standards wissenschaftlicher Redlichkeit?** (Malake Hammoud)
- + **23.06.26 (15:45-17:15 Uhr): Informationssouvernität: Plagiatsprävention in Zeiten von KI** (Hannah Müller)
- + **30.06.26 (16:30-18:00 Uhr): Gastvortrag: Die Botschaft der Schreibwerkzeuge: Wie KI die Produktion und Rezeption von Texten verändert** (Prof. Dr. Roberto Simanowski)
- + **07.07.26 (15:45-17:15 Uhr): Die Konsequenzen generativer KI: Eine Frage epistemischer Gerechtigkeit** (Kevin Schumacher)

Vom Text ins Gespräch: Wissenschaftliche Arbeiten mündlich verteidigen



Unter KI-Bedingungen gewinnt das Gespräch über Texte an Bedeutung: Im mündlichen Austausch zeigt sich, ob Argumente verstanden, Positionen begründet und Entscheidungen im Schreibprozess reflektiert sind.

- KI-gestützte Simulation bildet die Perspektive der Prüfenden realistisch nach und hilft, die Gesprächssituation einzuüben
- Unabhängig vom Umfang des KI-Einsatzes im Schreibprozess: den Text aneignen und Strategien entwickeln, ihn souverän zu vertreten

Mit KI Texte redigieren und KI-Texte selbst redigieren – Chancen und Risiken

Textgenerierende KI produziert mühelos lesbare Texte

– mit der Leichtigkeit wachsen aber auch Risiken:
unkontrollierte Fehler, stilistische Brüche und ein
schleichendes Fremdwerden des eigenen Textes.

- Redaktionskompetenzen gewinnen an Bedeutung:
Texte kritisch prüfen und bewusst gestalten
- Die Überarbeitung selbst erhält neuen Stellenwert –
sie erhöht nicht nur die Qualität, sondern stärkt
auch die Bindung zum eigenen Schreiben



LLM-gestütztes Schreiben im Studium: Wie werden KI-Tools beim wissenschaftlichen Arbeiten verwendet und worauf ist kritisch zu achten?



KI-Tools werden im Studium vielfältig eingesetzt – für Recherche, Textüberarbeitung, als Schreibprozesshilfe oder Feedbackgeber. Doch was ist ein sinnvoller und redlicher Einsatz beim wissenschaftlichen Arbeiten?

- Übersicht über die verschiedenen Nutzungsformen von KI im Studium und kritische Einordnung
- Interaktives Format: reflektierte Urteilskompetenz beim LLM-gestützten Schreiben wird anhand konkreter Beispiele eingeübt

Gute wissenschaftliche Praxis: Erfüllt die Nutzung generativer KI die Standards wissenschaftlicher Redlichkeit?

Transparenz, Reproduzierbarkeit und Redlichkeit bleiben zentrale Qualitätskriterien wissenschaftlichen Arbeitens – durch KI werden sie nicht obsolet, im Gegenteil: Bewusstsein für redliches Handeln und Verantwortungsübernahme gewinnen an Bedeutung.

- Grundlagen guter wissenschaftlicher Praxis in Bezug zu verschiedenen KI-Anwendungen
- Wie lässt sich KI-Nutzung transparent darstellen? Wie ist mit KI-Output umzugehen? Kann KI zitiert werden oder Autorschaft übernehmen? Wer ist verantwortlich?



Informationssouvernität: Plagiatsprävention in Zeiten von KI



Im Kontext von LLM Literacy thematisiert der Beitrag den souveränen Umgang mit Informationen als Kompetenz zur Vorbeugung von Plagiaten – vor dem Hintergrund wachsender Informationsflut und knapper Zeitressourcen.

- Wie verändert textgenerierende KI den studentischen Umgang mit Quellen?
- Strategien zur Sicherung der Informationssouveränität: Informationskompetenz, reflektierter KI-Einsatz und Human-in-the-loop-Ansatz

Gastvortrag: Die Botschaft der Schreibwerkzeuge: Wie KI die Produktion und Rezeption von Texten verändert (Prof. Dr. Roberto Simanowski)



Sprachmodelle wie ChatGPT oder Gemini bringen nicht Sprache nach bestimmten Standards zu Papier – sie *generieren* Sprache nach bestimmten Standards. Was bedeutet dieser Unterschied für die kulturelle Praxis des Schreibens und Lesens?

- Wie verändert sich das Verhältnis von Parole und Langue sowie von natürlicher Sprache und Computersprache?
- Woher stammen die Standards, nach denen Chatbots Texte generieren – und sind unsere Schreibgeräte damit Teil des Kulturkampfes?



Die Konsequenzen generativer KI: Eine Frage epistemischer Gerechtigkeit

Zwischen Heilsversprechen und existenzieller Gefahrenrhetorik verstellt der KI-Diskurs den Blick auf die schon heute messbaren Folgen generativer KI – ökologisch, sozial, im Studienalltag und im demokratischen Diskurs.

- Konkrete Folgen reichen von ökologischen Kosten und prekären Arbeitsbedingungen über cognitive offloading und KI-Detektoren im Studium bis zu KI-generiertem Slop, erodierendem Vertrauen und technologischem Solutionismus, der Gedankenlosigkeit (Arendt) kultiviert
- KI-Einsatz ist damit keine Frage der Prüfungsordnung oder Kompetenz, sondern epistemischer Gerechtigkeit



Modalitäten & Abgabe



Modalitäten & Abgabe

Reflexionsbericht

- **Formalia:**
- Umfang: ca. **6.000 – 8.000 Zeichen (inkl. Leerzeichen)**
- Angabe, zu welchem Vortrag der Reflexionsbericht erstellt wurde
- Klare Struktur und nachvollziehbare Argumentation
- Quellenangaben verpflichtend
- Zitierstil frei wählbar, aber konsistent

Modalitäten & Abgabe

Reflexionsbericht

Inhaltliche Orientierung (Leitfragen): *(zur Anregung; keine Pflicht, alle zu beantworten)*

- Welche zentralen Thesen und Argumente wurden im Vortrag präsentiert, und welche davon erscheinen Ihnen besonders relevant – und warum?
- Welche fundierte eigene Position vertreten Sie zum Einsatz von LLMs im Hochschulkontext, und wie sollten diese aus Ihrer Sicht sinnvoll genutzt und/oder reguliert werden?
- Welches konkrete Fallbeispiel zum Einsatz von LLMs im Hochschulkontext (positiv oder negativ) lässt sich recherchieren, und wie ist dieses kritisch zu analysieren?

Modalitäten & Abgabe

- **Abgabe auf ILIAS im dafür vorgesehenen Ordner**
- **Abgabefrist: 30.09.2026**

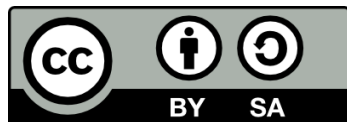
Vorzeitige Abgabe (für Verbuchung im laufenden Semester):

- **bis spätestens 31.07.2026**
- in diesem Fall bitte **kurze Benachrichtigung** senden

□ Kontakt:

Andreas Hirsch-Weber
andreas.hirsch-weber@kit.edu

Kevin Schumacher
kevin.schumacher@kit.edu



This work is licensed under a [Creative Commons Attribution-ShareAlike 4.0 International License](https://creativecommons.org/licenses/by-sa/4.0/).