# RAG'n Taxes

Knowledge-Assistant für die Steuererklärung

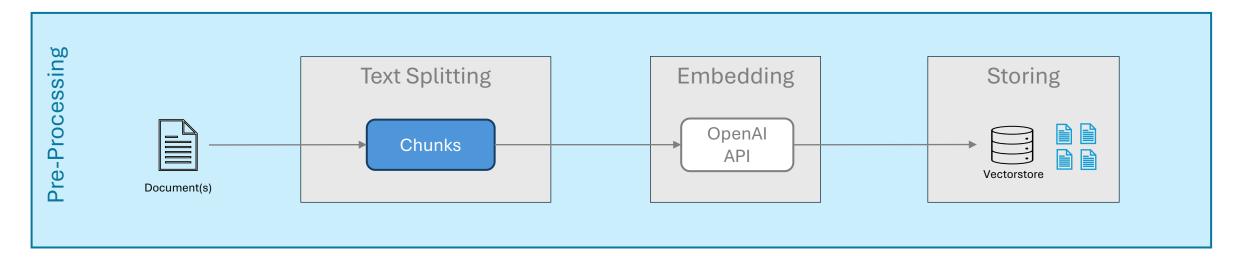


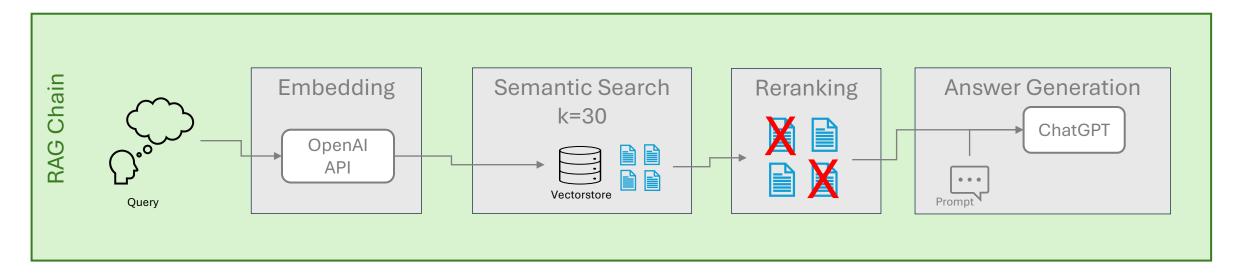
Adrian Höhn Peter Fust Juni 2024

### Ausgangslage & Ziel

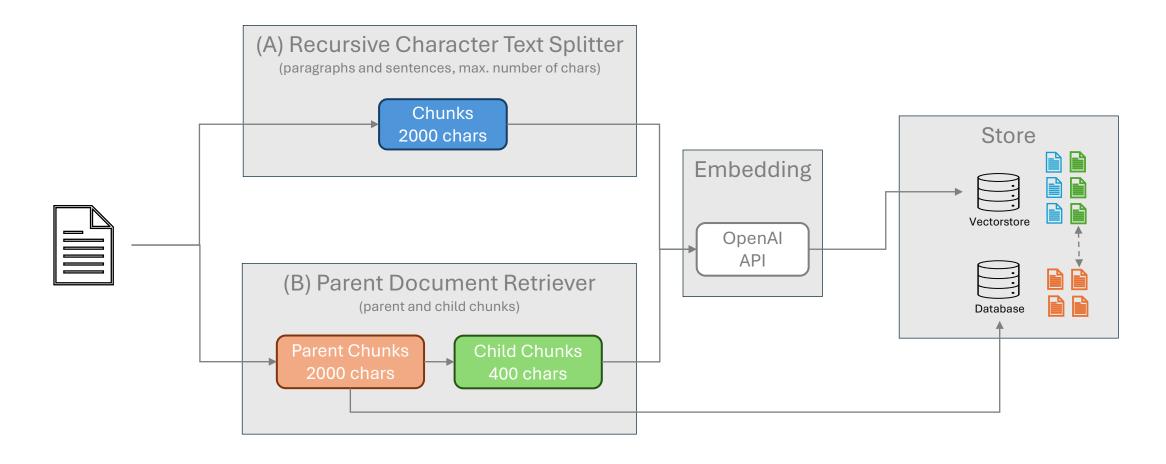
- RAG-basierter Knowledge-Assistant als Hilfe zum Ausfüllen der Steuererklärung
- Langchain als Framework kennenlernen
- Grundlage ist die Wegleitung zur Steuererklärung Kanton SG
- PDF-Dokument mit 52 Seiten, inkl. Tabellen

# Big Picture





# Text Splitting



#### Text Splitting - Erkenntnisse

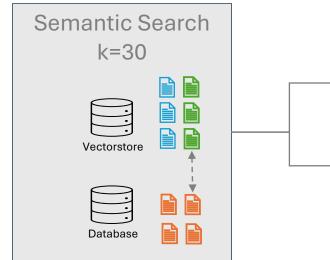
- Similarity Threshold schwierig zu bestimmen
  - 30 Chunks zwischen 0.32 und 0.35
- Parent Document Retriever bzw. kleinere Chunks finden semantisch feinere Informationen
  - Einzelne Wörter im Inhaltverzeichnis werden gefunden
  - Bester similarity score ist 0.2882 vs. 0.3266 bei Text Splitting
  - Ob Miteinbezug von mehr Kontext relevant ist hängt von Dokumentenstruktur ab

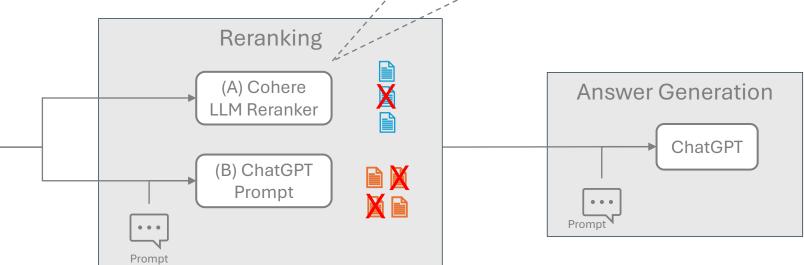
- Die Qualität der finalen Antwort auf das Query hat es aber nicht massgeblich beeinflusst
- PDR tendenziell etwas genauer, da weniger Chunks ans LLM gelangen

14.	Versicherungs- Prämien und Sparzinsen		maximaler Abzug pro Kind zusätzlich ohne Beiträge an 2. oder 3. Säule, zusätzlich	nsam f bis bis
16.1	Verwaltung		fremdverwaltete Wertschriften und Kapitalanlagen 2‰	
Geldspiele			Einsatzkosten von den einzelnen steuerbaren Gewinnen: – von Geldspielen 5% – von Online-Spielen, die abgebuchten Spieleinsätze	
16.2	Kinderbetreuung		für jedes Kind unter 14 Jahren	
16.3	Parteispenden		Alleinstehende Gemeinsam Steuerpflichtige	
16.4	Berufsorientierte Aus-/Weiterbildung		Unselbständig Erwerbende ohne besonderen Nachweis pausch Zwingende Anschaffung Informatikmittel für Aus-Weiterbildu	
17.	Zweiverdienerabzug		bei gemeinsamer Steuerpflicht, bei Erwerbstätigkeit beider Pe	
21.	Zusätzliche Abzüge	21.1 21.2 21.3	Pauschalabzug lebensnotwendige Diät (z.B. Zöliakie, nich Behinderungsbedingte Kosten Alters-, Pflegeheim (ab Pflegestufe 4) von den selbst getrac Kosten gelten pro Monat als nicht abzugsfähig (private Lef Bezüger einer Hilflosenentschädigung leichten Grades Bezüger einer Hilflosenentschädigung schweren Grades Bezüger einer Hilflosenentschädigung schweren Grades	nt abe genen gensha
23.	Sozialabzüge Einkommen Stichtag: 31. Dezember	23.1 23.2 23.3	Für jedes Kind im Vorschulalter Für jedes Kind in schulischer oder beruflicher Ausbildung Ausbildungskosten für Kinder in schulischer oder beruflic Abzug je Kind Selbstbehalt Ausbildungskosten je Kind Abzug für jede unterstützte Person (gilt nur für die direkt	her A
36.	Sozialabzüge Vermögen		Für alleinstehende Steuerpflichtige Für gemeinsam Steuerpflichtige	

## Reranking

index=2 relevance\_score=0.6888872 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_12 index=5 relevance\_score=0.32863715 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_13 index=3 relevance\_score=0.123894654 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_30 index=9 relevance\_score=0.0894546 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_27 index=0 relevance\_score=0.080069266 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_30 index=18 relevance\_score=0.022414217 - ../raw\_data/Wegleitung\_NP\_2023.pdf\_\_19





Bitte bewerte die Relevanz jedes der oben aufgeführten Dokumente im Hinblick auf die gestellte Frage. Berücksichtige dabei, wie gut jedes Dokument die Frage beantwortet, ob es relevante Informationen enthält und ob diese Informationen korrekt und vertrauenswürdig erscheinen.

Die einzelnen Dokumente sind mit ===START=== und ===ENDE=== markiert. Der Name des Dokuments steht gleich nach dem Marker ===START=== und ist mit ==NAME\_START und ==NAME\_END== markiert. Danach folgt der Inhalt des Dokuments.

Gib als Antwort ein JSON Array zurück mit einer Liste von JSON Objekten. Jedes Objekt enthält die folgenden Felder:

- name: Name des Dokuments
- relevant: true, wenn das Dokument relevant ist, false, wenn nicht

### Reranking - Erkenntnisse

- Cohere
  - Threshold?
  - x Dokumente?

```
document=None index=2 relevance_score=0.6888872 - ../raw_data/Wegleitung_NP_2023.pdf__12 document=None index=5 relevance_score=0.32863715 - ../raw_data/Wegleitung_NP_2023.pdf__13 document=None index=3 relevance_score=0.123894654 - ../raw_data/Wegleitung_NP_2023.pdf__30 document=None index=9 relevance_score=0.0894546 - ../raw_data/Wegleitung_NP_2023.pdf__27 document=None index=0 relevance_score=0.080069266 - ../raw_data/Wegleitung_NP_2023.pdf__30
```

- ChatGPT
  - Kein Ranking
  - Deklariert mehr Dokumente relevant als Cohere (mit 0.5)
- Kein klares Bild
  - Kleiner relevanter Abschnitt in nur einem Dokument ("Heirat")
    - Cohere: 0.0038 => nicht relevant
    - ChatGPT 3 relevante Dokumente
  - Viele relevante Dokumente ("Arbeitskosten")
    - Cohere: 12 relevant Dokumente (0.99 0.62)
    - ChatGPT: 9 relevante Dokumente

### Summary

- Qualitätskontrolle der Chain sehr aufwendig
  - Manuell, Spezialisten Know-How nötig
  - Viele Tuning-Möglichkeiten
- Generischer Chain-Ansatz wohl eher ungeeignet
  - Dokumenten-Art, Tabellen, etc.
  - Verschiedene Chain-Architekturen möglich
- Langchain Framework bedingt etwas Einarbeitung, bietet aber eine sehr einfache Anwendung von vielen Standard RAG Tasks:
  - Document Loading (PDF, Markdown, HTML, TXT, etc.)
  - Text Splitting
  - VectorDB Anbindung
  - Semantic Search
  - LLM calls