# Keyqueries zur Erweiterung von Suchanfragen mit explizitem Relevanz-Feedback

Johannes Huck

28. Mai 2021

# Zu kurze Suchanfragen I





- ► Alice ist Informatikerin
- ► Sucht nach dem Maß Recall



### Bob

- ► Bob ist Filmliebhaber
- ► Sucht den Film Total Recall

### Zu kurze Suchanfragen II

#### Suchanfrage: recall



		Verben
<b>1</b> (1)		
0	⊕ to recall sth.   recalled, recalled	
<b>1</b> (1)	⊕ to recall sth.   recalled, recalled	
0	⊕ to recall sth.   recalled, recalled	
<b>1</b> (1)	⊕ to recall sth.   recalled, recalled	
0		▶ sich <sup>OM</sup> etw. <sup>Akk.</sup> wieder ins Gedächtnis rufen

#### 2 Recall - Wikipedia

- Recall (Politik), die Abberufung eines gewählten Amtsträgers während der Amtsdauer
- Recall (Marketing), eine Methode zur Werbewirkungsmessung
- statistische Trefferquote, siehe Beurteilung eines binären Klassifikators #Sensitivität und Falsch-Negativ-Rate
- Recall Tödliche Erinnerung, deutscher TV-Titel des Films Fugitive Mind Der Weg ins Jenseits



#### Precision and recall - Wikipedia

W https://en.wikipedia.org/wiki/Precision\_and\_recall

#### Recall [edit]

In information retrieval, recall is the fraction of the relevant documents that are successfully retrieved.

 $recall = \frac{|\{relevant documents\} \cap \{retrieved documents\}|}{|\{relevant documents\}|}$ 



#### Total Recall | Film 2012 | Moviepilot.de

Total Recall ist ein <u>Actionfilm</u> aus dem Jahr 2012 von <u>Len Wiseman</u> mit <u>Colin Farrell</u>, Kate Beckinsale und Bryan Cranston.

Im Remake zum Schwarzenegger-Klassiker Total Recall muss sich Colin Farrell fragen, ob seine neugefundene Agenten-Identität Realität oder Fantasie ist.

### Zu kurze Suchanfragen III

#### Neue Anfrage von Alice: recall precision



Precision and recall - Wikipedia

W https://en.wikipedia.org/wiki/Precision\_and\_recall

#### Recall [edit]

In information retrieval, recall is the fraction of the relevant documents that are successfully retrieved.

$$\text{recall} = \frac{|\{\text{relevant documents}\} \cap \{\text{retrieved documents}\}|}{|\{\text{relevant documents}\}|}$$



Precision and Recall Definition | DeepAl

[] https://deepai.org/machine-learning-glossary-and-terms/precision-and-recall

```
egin{aligned} 	ext{recall} &= rac{	ext{tp}}{	ext{tp} + 	ext{fn}} \ &= rac{	ext{retrieved and relevant documents}}{	ext{all relevant documents}} \end{aligned}
```

### Zu kurze Suchanfragen IV

#### Neue Anfrage von Bob: total recall



https://de.wikipedia.org > wiki > Die\_totale\_Erinnerung... ▼

Die totale Erinnerung – Total Recall – Wikipedia

Die totale Erinnerung - Total Recall ist ein Science-Fiction-Film des niederländischen Regisseurs Paul Verhoeven aus dem Jahr 1990 mit Arnold Schwarzenegger in der Hauptrolle. Der Film basiert auf der Kurzgeschichte Erinnerungen en gros von Philip K. Dick. Der Film startete am 26. Juli 1990 in den deutschen Kinos.



https://de.wikipedia.org > wiki > Total\_Recall\_(2012) \*

Total Recall (2012) - Wikipedia

Total Recall ist ein U.S-amerikanischer Spielfilm, der am 2. August 2012 erstmals in verschiedenen Staaten in den Kinos zu sehen war. Im Produktionsland erschien der Film am 3. August 2012. Der Science-Fiction-Film basiert auf der Kurzgeschichte Erinnerungen en gros von Philip K. Dick und ist eine Neuverfilmung des 1990 erschienenen Films Die totale Erinnerung – Total Recall. in der Hauptrolle des Douglas Quadi sit Colin Farrell zu sehen. Reige führte Len Wissensch

### Zu kurze Suchanfragen V

#### Problem

- Natürliche Sprache ist Uneindeutigkeit
- ▶ Begriffe sind in ihrer Bedeutung überladen
- Der Kontext einer Anfrage ist entscheidend

### Lösung

- Mehr Informationen zum Kontext werden benötigt
- Angabe des Informationsbedürfnis
- Auswahl von relevanten Termen für gegebene Anfrage
- Erweiterung von Suchanfragen mit diesen Termen

#### Related Work I

### Auswahl von geeigneten Termen [4],[1]

- Manuelle und automatisch generierte Thesauri
- Ungewollte Topic-Drifts, wenn automatisch generiert
- Synonym für recall ist z.B. memory

Neue Anfrage: recall memory



#### Recall (memory) - Wikipedia

W https://en.wikipedia.org/wiki/Recall\_(memory)

Recall in memory refers to the mental process of retrieval of information from the past. Along with encoding and storage, it is one of the three core processes of memory. There are three main types of recall free recal, oued recall and serial recal. Psychologists test these forms of recall as a way to study the memory processes of humans<sup>(1)</sup> and animals <sup>(1)</sup> two main theories of the process of recall are the two-stage theory and the theory of encoding societists.



Memory Recall and Retrieval: The Definitive Guide

mm https://www.magneticmemorymethod.com/memory-recall-retrieval/

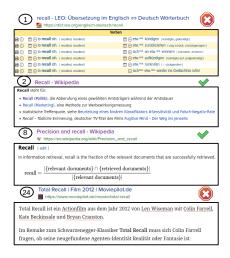
Memory recall, sometimes called retrieval, is the

experience of remembering information.

#### Related Work II

#### Explizites Relevanz-Feedback

▶ Nutzer gibt aktiv Rückmeldung zur Ergebnismenge



#### Related Work III

#### Implizites Relevanz-Feedback

Relevanzbewertung durch Nutzerverhalten z.B. Klickverhalten

#### Pseudo-Relevanz-Feedback

Erste k Treffer werden als relevant angesehen



#### Related Work IV

### Probleme bisheriger Modelle

- Achten nicht auf die durch sie erzeugten Rankings
- ► Garantieren nicht, dass RF-Dokumente weit oben sind
- Anfragen sind nicht minimal

### Keyquery-Eigenschaften [5]

- Menge von Suchanfragen aus der Potenzmenge von Termen
- ▶ (1) Haben mindestens / Treffer
- ▶ (2) Alle RF-Dokumente sind den Top-*k* Positionen
- ► (3) Anfragen sind minimal
- ▶ Es gibt kein  $q' \subset q$ , so dass (1) und (2) erfüllt sind

# Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries I

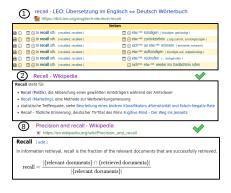


- Simulation des Relevanz-Feedbacks
- ▶ 6 verschiedene Varianten

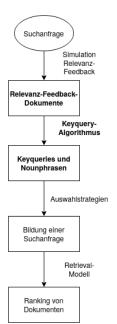
### Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries II

#### Simulation des Relevanz-Feedbacks

- ▶ Inspiration durch TREC Relevance Feedback Track 2010 [3]
- Zur Verdeutlichung SRF (Sequential Relevance Feedback)



# Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries III



- Berechnung von Keyqueries
- Extraktion von Nounphrasen

# Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries IV

### Berechnung von Keyqueries und Nounphrasen

- ► Auswahl der Terme und Nounphrasen aus RF-Dokumenten
- Termauswahl nach Tfldf oder nach Termgewicht
- Filterung der Terme nach Länge und Sonderzeichen
- Auswahl von Termen, die in weniger als 10% der Dokumente vorkommen
- Berechnung der Potenzmenge aus diesen Termen
- Überprüfung der Keyquery-Eigenschaften

# Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries V

#### Anfrage: international organized crime

- Anfrage 301 aus dem Robust04-Corpus
- Suche nach Organisationen, die Verbrechen begehen
- Relevant: Dokumente, die mindestens die Organisation und das Verbrechen beschrieben
- Irrelevant: Vage Referenzen auf z.B. Drogenhandel ohne konkrete Namen von Organisationen
- ► Etwa 450 relevante Dokumente im Corpus

### Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries VI

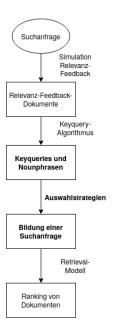
Top-5 Keyqueries für international organized crime

RM3-Terme für international organized crime

crime criminal
organized smuggling criminal
organized crime
organized ministry criminal
smuggling crime ministry

Term	Gewichtung			
crime	0.3015			
organized	0.2551			
international	0.1666			
criminal	0.0553 0.0259			
mafia				
germany	0.0248			
russian	0.0199			
east	0.0198			
czech	0.0198			
corrupt	0.0194			

# Erweiterung von Suchanfragen mit Keyqueries VII



- ▶ Bildung einer Suchanfrage
- ▶ 4 verschiedene Strategien

#### Evaluation I

Ansatz	Parameter	NDCG@1000	Recall@1000	
Keyquery ohne NP	1 KQ	0.539	0.699	
	5 KQ	0.599	0.724	
	10 KQ	0.602	0.728	
Keyquery mit NP	1 NP	0.652	0.733	
	2 NP	0.669	0.745	
	5 NP	<b>0.686</b>	0.760	
BM25	k1=0.9, b=0.4	0.534	0.699	
RM3	QW=0.25	0.680	<b>0.802</b>	

- Erhöhung der Anzahl der Keyqueries (KQ) positiv für den NDCG und Recall
- ➤ Stärkerer Einfluss bei Erhöhung von 1 auf 5 Keyqueries als bei Erhöhung von 5 auf 10
- Erhöhung des NDCG und des Recalls bei Verwendung von Nounphrasen (NP)
- Mehr Nounphrasen führen zu besseren Ergebnissen

#### Evaluation II

### Relaxed Keyqueries

- Warum ist die Verdopplung von 5 auf 10 Keyqueries so schwach?
- ► Es können manchmal nur wenige oder gar keine Keyqueries berechnet werden
- ► Idee: Schwäche Keyquery-Eigenschaften ab
- Keyqueries müssen jetzt nicht mehr alle RF-Dokumente in den Top-k Positionen haben
- ► Entferne solange RF-Dokumente aus der Bedingung bis vordefinierte Anzahl an Keyqueries berechnet werden kann

### **Evaluation III**

Ansatz	Parameter	NDCG@1000	Recall@1000	
	1 KQ	0.539	0.699	
Keyquery ohne NP	5 KQ	0.599	0.724	
	10 KQ	0.602	0.728	
	1 NP	0.652	0.733	
Keyquery mit NP	2 NP	0.669	0.745	
	5 NP	0.686	0.760	
	1 KQ	0.657	0.709	
Relaxed Keyquery	5 KQ	0.692	0.766	
	10 KQ	0.697	0.770	
BM25	k1=0.9, b=0.4	0.534	0.699	
RM3	QW=0.25	0.680	0.802	

- ▶ Übertreffen Keyqueries mit Nounphrasen bei gleicher oberer Schranke für Anzahl der Keyqueries
- Besser als Baseline BM25 und RM3 aber nur im NDCG

#### **Evaluation IV**

#### Weitere Relevanz-Feedback-Varianten

- 1. Sortierung nach Länge aufsteigend (Shortest)
- 2. Sortierung nach Länge absteigend (Longest)
- 3. Sortierung nach Zufall (Random)
- 4. Sortierung nach Schwierigkeit aufsteigend (Least Difficult)
- 5. Sortierung nach Schwierigkeit absteigend (Most Difficult)

### Evaluation V

Feedback-Variante	Ansatz	Parameter	NDCG	
SRF	Relaxed Keyquery RM3	15 KQ QW=0.25	<b>0.700</b> 0.680	
Shortest	Relaxed Keyquery RM3	15 KQ QW=0.25	<b>0.711</b> 0.649	
Random	Relaxed Keyquery RM3	10 KQ QW=0.25	<b>0.727</b> 0.659	
Least Difficult	Relaxed Keyquery RM3	15 KQ QW=0.25	<b>0.716</b> 0.689	

- Relaxed Keyquery erzielt beste Ergebnisse im NDCG
- ▶ Beste Verfahren können RM3 fast immer übertreffen
- Anfragen sind aber sehr komplex gegenüber RM3
- ► Komplexere Anfragen haben oftmals bessere Performance als weniger komplexe Anfragen [2]

#### **Evaluation VI**

### Auswahlstrategien

- Zählen von Termen
  - Häufigste Terme zur Berechnung neuer Keyqueries
  - Entstehende Anfragen sind Keyqueries und weniger komplex
- Greedy-Query
  - Starten bei besten Keyquery und fügen Terme hinzu
  - Solange bis vordefinierte Länge erreicht ist
- Auswahl über NDCG
  - Wähle beste Keyqueries bezüglich des NDCG aus
  - ODER-Verknüpfung von Keyqueries und Nounphrasen

#### **Evaluation VII**

Ansatz	Parameter	NDCG@1000	Recall@1000	
Greedy-Query	5 Terme	0.383	0.435	
Greedy Query	10 Terme	0.495	0.545	
Zählen	5 Terme	0.598	0.725	
Zamen	10 Terme	0.604	0.730	
BM25	k1=0.9, b=0.4	0.534	0.699	
RM3	QW=0.25	0.680	0.802	

- Greedy-Ansatz bleibt unter der Baseline BM25
- Erhöhung der Termanzahl bringt Verbesserung im NDCG und Recall
- Zählen der Terme kann Baseline BM25 im NDCG und Recall übertreffen
- Performance etwa so gut wie Keyqueries ohne Nounphrasen
- ► Kein Übertreffen der Baseline RM3

#### **Evaluation VIII**

### Gewichtete Keyqueries

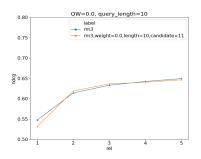
- ▶ Ziel: Bessere Performance als RM3 bei gleicher Komplexität
- Nutzen Termgewichte auch für Keyqueries
- RM3 bildet expandierte Suchanfrage
- ▶ Wählen die besten Terme nach dem Termgewicht aus
- ► Bilden Keyqueries festgelegter Länge daraus
- Neugewichtung durch RM3
- Auswahl der besten Anfragen nach dem Maß NDCG
- Verknüpfung zu einer Suchanfrage

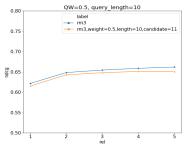
### **Evaluation IX**

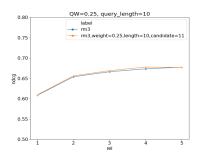
	QW=0		QW=0 QW=0.25 QW=0.5		QW=0.75		QW=1			
Ansatz	NDCG	Recall	NDCG	Recall	NDCG	Recall	NDCG	Recall	NDCG	Recall
RM3	0.652	0.764	0.680	0.802	0.665	0.800	0.613	0.760	0.534	0.699
RM3KQ	0.649	0.760	0.680	0.800	0.653	0.784	0.602	0.743	0.534	0.699

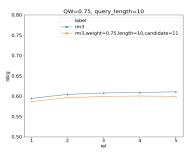
- ▶ Für SRF gleicher NDCG bei QW=0.25 und QW=1
- Ansonsten ist RM3 leicht besser
- ► Höchste Werte bei QW=0.25
- ► Termgewichte waren hilfreich
- ▶ In einigen Feedback-Varianten bis zu 60% besser als RM3

### Evaluation X









### Zusammenfassung

#### Erkenntnisse

- ► Klärung der Frage wie Keyqueries zur Erweiterung von Suchanfragen genutzt werden können
- ▶ Bei Verwendung von explizitem Relevanz-Feedback zuverlässige Verbesserung gegenüber BM25
- ▶ In einigen Konfigurationen Übertreffen von RM3 möglich
- Abschwächung der Keyquery-Eigenschaften führen zu guten Ergebnissen im NDCG und Recall
- Keyqueries profitieren stark von Relevanz-Feedback

#### **Future Work**

- Gewichtete Keyqueries mit anderen Erweiterungsmodellen
- ▶ Weniger komplexe Anfragen, die etablierte Modelle übertreffen

#### Referenzen

- [1] R. Baeza-Yates und B. Ribeiro-Neto. *Modern Information Retrieval*. ACM Press, 1999.
- [2] N. Belkin, C. Cool, W. Croft, und J. Callan. The effect multiple query representations on information retrieval system performance. In SIGIR, 1993.
- [3] C. Buckley, M. Lease, und M. Smucker. Overview of the trec 2010 relevance feedback track (notebook). 2010.
- [4] W. Bruce Croft, D. Metzler, und T. Strohman. Search Engines. Information Retrieval in Practice. Pearson Education, Inc, 2015.
- [5] M. Hagen, A. Beyer, T. Gollub, K. Komlossy, und B. Stein. Supporting scholarly search with keyqueries. In ECIR, 2016.