

Konzeption und Realisierung eines Systems zur Informations-
suche in einem Dokumentenarchiv basierend auf Textinhalt
und Metadaten

Conception and Realization of an Information Retrieval System for a
Document Archive based on Text Content and Metadata

Annika Kremer

Bachelor-Abschlussarbeit

Betreuer: Prof. Dr. Karl Hans Bläsius

Trier, Abgabedatum

Kurzfassung

Diese Arbeit befasst sich mit der Konzeption und Realisierung eines Information Retrieval Systems, welches ein Archiv mit semistrukturierten Dokumenten, die sowohl Freitext als auch Metadaten enthalten, effizient nach vom Nutzer festgelegten und logisch verknüpfbaren Kriterien durchsucht. Ziel der Implementierung ist es, dem Nutzer nach Abschluss des Suchvorgangs zu seinem Informationsbedürfnis passende Dokumente zurückzuliefern und diese auf eine übersichtliche Weise zu präsentieren.

Zunächst wird die Problemstellung im Detail erläutert, damit der Leser eine genaue Vorstellung über die Anforderungen, welche die Implementierung erfüllen soll, bekommt. Anschließend wird Information Retrieval im Allgemeinen vorgestellt, um einen Überblick über die Thematik zu geben. Es folgt eine Vorstellung der beiden klassischen Information Retrieval Modelle boolesches Retrieval und Vektorraummodell inklusive Erläuterung der Funktionsweisen. Anschließend wird beschrieben, wie sich solche Modelle in Hinsicht auf deren Qualität bewerten und vergleichen lassen.

Nach dem Vermitteln der notwendigen theoretischen Kenntnisse beschreibt der Implementierungsteil, auf welche Weise und in welchen Bereichen die beiden Verfahren für die Implementierung zum Einsatz kamen und inwieweit eine Modifizierung zur Anpassung auf die vorliegende Problemstellung erfolgte. Neben der internen Funktionsweise wird auch die Benutzung der Oberfläche erläutert, um den Anwender mit der Bedienung des Systems vertraut zu machen.

Es folgt eine Zusammenfassung der Arbeit mit abschließender Bewertung der Ergebnisse sowie ein Ausblick auf zukünftige Verbesserungsmöglichkeiten.

This paper discusses the conception and realization of an information retrieval system that searches efficiently in semistructured data containing free text and metadata. The search criteria for this system are determined by the user and can be freely connected with boolean operators. The aim of the implementation is to retrieve documents satisfying the user's information need and to present the results clearly.

First the problem is discussed in detail to give the reader a precise idea of the requirements which the implementation has to fit. Afterwards, information retrieval in general is presented to give an overview on the topic. The chapter about information retrieval is followed by a presentation of two classical information retrieval models including their functionality called boolean retrieval and vectorspace model. Afterwards, it is discussed how the quality of such systems can be estimated and compared.

After having provided the necessary theory, the paper continues with the implementation part, which explains which models were used in which way and if they have been modified in any way to fit this problem. Aside from the internal functionality, the reader learns about how to operate with the system via the given user interface.

The paper concludes with a summary including a final result evaluation and a presentation of future prospects for system improvements.

Inhaltsverzeichnis

1	Einleitung und Problemstellung	1
1.1	Einleitung	1
1.2	Problemstellung	1
1.3	Teilprobleme	2
1.3.1	Dynamisches einlesen der Metadaten	2
1.3.2	Unterscheidung Metadaten und Freitext	2
1.3.3	Metadatensuche	2
1.3.4	Freitextsuche	3
1.3.5	Verknüpfung mit UND/ODER	3
1.3.6	Benutzeroberfläche	3
2	Information Retrieval	4
2.1	Bedeutung	4
2.1.1	Information	4
2.1.2	Information Retrieval	5
2.1.3	Unterschied zur Datenbankensuche	5
2.2	Beispiel Websuche	5
2.3	Bezug zur Problemstellung	6
2.3.1	Teilweise strukturierte Daten	6
3	Grundbegriffe	7
3.1	Anfrage	7
3.2	Indexierung	7
3.2.1	Term und Vokabular	7
3.2.2	Stoppwörter	8
4	Boolesches Retrieval	9
4.1	Eigenschaften des Verfahrens	9
4.2	Funktionsprinzip	9
4.2.1	Attribut	9
4.2.2	Anfragen	10
4.3	Implementierungsansätze	11
4.3.1	Term-Dokument Inzidenz Matrix	11

4.3.2	Invertierte Liste	12
5	Das Vektorraummodell	16
5.1	Funktionsprinzip	16
5.2	Vektor und Vektorraum	16
5.3	Definition Vektorraummodell	17
5.4	Gewichte	18
5.4.1	Termhäufigkeit	18
5.4.2	Dokumenthäufigkeit	19
5.4.3	Invertierte Dokumenthäufigkeit	19
5.4.4	TF-IDF-Gewichtung	19
5.5	Anfragen	20
5.6	Ähnlichkeitsfunktion	20
5.6.1	Euklidischer Abstand	20
5.6.2	Cosinus-Maß	21
6	Bewertung eines Information Retrieval Systems	23
6.1	Problem Relevanz	23
6.2	Precision und Recall	24
6.2.1	Precision	24
6.2.2	Recall	24
6.2.3	Veranschaulichung	24
6.3	Zwei Evaluierungsmaße	25
6.4	Durchführung	25
7	Implementierung	26
7.1	Teilweise strukturierte Dokumente	26
7.2	Vorverarbeitung	27
7.2.1	Erstellen des Dokument-Dictionaries	27
7.2.2	Verarbeiten der Dokumente	28
7.3	Die Suche	31
7.3.1	Metadatensuche	31
7.3.2	Freitextsuche	32
7.3.3	Erstellen des Query-Vektors	32
7.4	Verrechnung der Suchergebnisse	32
8	Die Benutzeroberfläche	34
8.1	Anforderungen	34
8.2	Grundaufbau der Oberfläche	34
8.3	Verzeichnisauswahl	35
8.4	Suchanfrage	36
8.4.1	Zusammenstellung der Teilanfrage	36
8.4.2	Beispiel	37
8.5	Gesamtanfrage	37
8.6	Ergebnis	38

9 Zusammenfassung und Ausblick	40
9.1 Zusammenfassung	40
9.2 Ausblick: Wünschenswerte Erweiterungen	40
Literaturverzeichnis	42
Erklärung der Kandidatin / des Kandidaten	44

Abbildungsverzeichnis

4.1	Term-Dokument Inzidenz Matrix. Die Zeilen enthalten die Terme, die Spalten die <i>docIDs</i> der Dokumente. Alle Einträge mit einer 0 sind leere Einträge (Eigene Abbildung).....	11
4.2	Invertierte Listen zu drei Beispieltermen. Jede invertierte Liste enthält die Dokumentindizes oder auch <i>docIDs</i> der Dokumente, in denen der jeweilige Term vorkommt (Eigene Abbildung).....	13
5.1	Vektorraum mit den Termen <i>T1</i> und <i>T2</i> als Achsen, drei Dokumentvektoren und dem Anfragevektor. Das Cosinus-Maß liefert als ähnlichstes Dokument <i>d₂</i> (Eigene Abbildung, basierend auf [SB10], S.55).	22
7.1	Struktur für einen Eintrag im Dokument-Dictionary. Die Einträge Datum und Absender können, falls nicht existent, auch leer bleiben. Im rot markierten Bereich werden später die Dokumentvektoren eingetragen. (Eigene Abbildung).	28
7.2	Modifizierte invertierte Liste zur Realisierung der Metadatenuche mittels Structs der Form (docID, Typ, Inhalt) (Eigene Abbildung)..	29
7.3	Struktur für einen Eintrag im Term-Dictionary. Der Index gibt die Position im Dokumentvektor an (Eigene Abbildung).	30
7.4	Beispiel für Umwandlung einer Anfrage in einen Query-Vektor. „Kontaktadresse“ hat den Index 3, „Seminar“ den Index 123. Mai kommt im Archiv nicht vor, darum wird der Term nicht vermerkt. Alle Indizes ungleich 3 und 123 sind als mit 0 gewichtet zu interpretieren (Eigene Abbildung).	33
8.1	Gliederung der Benutzeroberfläche. Teil <i>a</i> beinhaltet die Verzeichnisauswahl, Teil <i>b</i> die gesamte Suchanfrage und Teil <i>c</i> die Erstellung der Teilanfrage (Eigene Abbildung).	35
8.2	Verzeichnisauswahl (Eigene Abbildung)	36
8.3	Attributnamen auswählen und intern verknüpfen, hier OR (eigene Abbildung)	37
8.4	Freitextauswahl. Da nur ein Suchbereich ausgewählt ist, bleibt der selektierte <i>OR</i> -Operator ohne Wirkung (eigene Abbildung)	38

8.5	Anzeige der Gesamtanfrage auf dem oberen Display in Bereich b (eigene Abbildung)	38
8.6	Pop-Up Fenster zur Anzeige der Resultate (eigene Abbildung)	39
8.7	Scrollbare Anzeige für viele Treffer (eigene Abbildung)	39

Tabellenverzeichnis

6.1	Kontingenztafel ([CDM08], S.143)	24
-----	--	----

Einleitung und Problemstellung

1.1 Einleitung

Nahezu jeder nutzt heutzutage täglich E-Mail-Dienste und kennt das Phänomen, dass der Posteingang sich unter der Flut eintreffender Nachrichten stetig füllt, bis der Ordner so voll ist, dass jede Übersicht verloren geht.

Sobald eine bestimmte E-Mail darin wiedergefunden werden soll, beispielsweise weil sie eine bestimmte Kontaktadresse enthält, wird dies zu einem Problem: Wie war nochmal der Absender? Längst vergessen. Das genaue Datum? Leider ist nur noch der Monat bekannt. Eine manuelle Suche ist hier oft aus Zeitgründen unmöglich.

Ein Information Retrieval System, mit dem bestimmte Suchkriterien eingegeben und beliebig miteinander kombiniert werden können, löst dieses Problem. Eine mögliche Suchanfrage könnte *Freitext = Kontaktadresse AND Datum = Juni* lauten, woraufhin das System bei erfolgreicher Suche eine Reihe passender Resultate aufsteigend geordnet nach Übereinstimmung mit der Suchanfrage liefert, sodass der Anwender sich nicht selbst durch hunderte von Mails durcharbeiten muss.

Besonderheit ist das beliebige logische Verknüpfen: Der Anwender kann entscheiden, ob er nur Resultate akzeptiert, auf die beides zutrifft, wie es im obigen Beispiel der Fall ist, oder ob es bereits reicht, wenn eines der Kriterien erfüllt ist. Zudem können die Suchkriterien auch negiert werden, um bestimmte Dokumente auszuschließen. Da die logischen Ausdrücke beliebig tief geschachtelt werden können, erlaubt dies eine sehr individuelle, auf die Informationsbedürfnisse des Nutzers zugeschnittene Suche.

Ein solches System ist nicht nur für das Alltagsbeispiel E-Mail-Ordner, d.h. Posteingang, Postausgang etc. wünschenswert: Es lässt sich auch auf jede andere Art von Dokumentenarchiv, dessen Dokumente sowohl Freitext als auch Metadaten beinhalten, anwenden.

1.2 Problemstellung

Ziel der Arbeit ist die Konzeption und Realisierung eines Systems zur Informationssuche (engl. Information Retrieval System, kurz IR-System) in einem Dokumentenarchiv, welches semistrukturierte Dokumente enthält.

Dies bedeutet, dass diese sowohl gewöhnlichen Freitext als auch Metadaten enthalten. Metadaten oder auch Metainformationen sind Daten, die andere Daten beschreiben, d.h. sie enthalten Informationen über das eigentliche Dokument ([met16]). Im Falle von E-Mails sind Datum, Absender, Betreff etc. typische Metadaten.

Der Nutzer soll spezifizieren können, in welchen Metadaten er suchen möchte, zudem soll die Freitextsuche auswählbar sein. Die gewählten Suchkriterien sollen beliebig mit den logischen Operatoren *AND* (engl. und), *OR* (engl. oder), *NOT* (engl. nicht) verknüpfbar sein und die sich ergebenden logischen Ausdrücke sollen beliebig tief geschachtelt werden können.

Hauptanwendungszweck des Systems sind E-Mail-Archive wie Posteingang und Postausgang, allerdings soll das System so flexibel sein, dass es auch auf andere Archive mit teilweise strukturierten Dokumenten anwendbar ist.

1.3 Teilprobleme

Aus der Aufgabenstellung ergeben sich die im Folgenden beschriebenen Teilprobleme.

1.3.1 Dynamisches einlesen der Metadaten

Die genauen Metadaten sind, da das System flexibel sein soll, vor dem Ausführen des Systems noch nicht bekannt. Demnach muss das Information Retrieval System die Namen der Metadaten beim Starten des Programms dynamisch einlesen und diese dem Nutzer auf der grafischen Oberfläche anzeigen.

1.3.2 Unterscheidung Metadaten und Freitext

Für das dynamische Einlesen der Metadaten müssen die folgenden Punkte erfüllt sein:

1. Das System muss zwischen Metadaten und Freitext unterscheiden können.
2. Metadaten setzen sich aus Name und Inhalt zusammen, weshalb beides erkannt und voneinander abgegrenzt werden muss.
3. Der Inhalt kann unterschiedlichen Datentyps sein, z.B. String oder Liste, weshalb dieser bestimmt werden muss.

1.3.3 Metadatensuche

Es muss erkannt werden, welche Metadaten der Nutzer ausgewählt hat und in genau diesen Bereichen muss, unter Berücksichtigung des jeweiligen Datentyps der Inhalte, gesucht werden.

Im Gegensatz zur Freitextsuche muss hier zu jedem Dokument vor der Suche zunächst geprüft werden, ob das entsprechende Schlüsselwort, z.B. der Name „Datum“, überhaupt darin auftritt.

1.3.4 Freitextsuche

Bei der Freitextsuche ist die Wortzahl weitaus größer als bei der Metadatensuche. Daraus resultieren zwei Probleme:

1. Wie kann effizient in großen Wortmengen gesucht werden?
2. Wie kann die Suche bei begrenztem Speicher bewältigt werden?

Zudem stellt sich die Frage nach einem geeigneten Verfahren, welches bei komplexeren Anfragen auch teilweise passende Ergebnisse liefert und die Resultate hinsichtlich des Übereinstimmungsgrads mit der Nutzeranfrage bewerten und entsprechend ordnen kann.

1.3.5 Verknüpfung mit UND/ODER

Alle Anfragen sollen beliebig mit den logischen Operatoren *AND*, *OR* sowie *NOT* verknüpfbar sein. Dies beinhaltet die folgenden Problemstellungen:

1. Sind in der Metadatensuche mehrere Metadaten als Suchfelder ausgewählt, müssen die Teilergebnisse zu jedem Suchfeld zu einem Gesamtergebnis für die Metadatensuche zusammengefasst werden, wobei die Art des Zusammenfassens vom selektierten logischen Operator abhängt.
2. Resultate der Metadatensuche und der Freitextsuche müssen miteinander zu einem Gesamtergebnis für die aktuelle Anfrage verknüpft werden. Auch hier bedingt der logische Operator die Art der Verknüpfung.
3. Stellt der Nutzer mehrere Teilanfragen, müssen die Ergebnisse der einzelnen Anfragen logisch verknüpft werden. Die Art der Verknüpfung mehrerer Teilanfragen muss ebenfalls einstellbar sein.

1.3.6 Benutzeroberfläche

Der Nutzer benötigt eine verständliche Benutzeroberfläche, die es ihm ermöglicht, seine Suchanfragen seinen Bedürfnissen entsprechend zusammenzustellen. Hierzu muss die Oberfläche folgende grundlegenden Funktionalitäten aufweisen:

1. Auswählbares Suchverzeichnis, d.h. das Dokumentenarchiv in welchem die Suche erfolgen soll, muss selektiert werden können
2. Übersichtliche Anzeige und Auswahlmöglichkeit aller möglichen Suchfelder, d.h. die Namen aller im Archiv vorkommenden Metadaten sowie der Freitext
3. Eingabemöglichkeit für den Suchtext
4. Selektierbare logische Operatoren (*AND*, *OR*, *NOT*) zur internen Verknüpfung einer Anfrage sowie zur externen Verknüpfung mehrerer Teilanfragen
5. Benutzerfreundlichkeit, d.h. die Oberfläche muss so verständlich und intuitiv bedienbar sein wie möglich

Information Retrieval

Dieses Kapitel soll dem Leser einen Überblick über die Bedeutung des Begriffs „Information Retrieval“ vermitteln.

2.1 Bedeutung

Der englische Begriff „Information Retrieval“ lässt sich mit „Informationsrückgewinnung“ ins Deutsche übersetzen ([Aca]). Hierbei wird explizit von *Rückgewinnung* gesprochen, da keine neuen Informationen erzeugt werden, sondern auf bereits existierende zugegriffen wird. Bevor auf die genaue Bedeutung eingegangen wird, erfolgt zunächst die hierfür notwendige Klärung des im Ausdruck enthaltenen Teilbegriffs „Information“.

2.1.1 Information

Die Bedeutung des Begriffs Information ist sehr weit gefasst, was eine einheitliche Definition unmöglich macht. Er stammt von dem Lateinischen Wort *informare*, was sich mit Gestalt geben übersetzen lässt und im Übertragenen Sinne so viel wie jemanden durch Unterweisung bilden heißt.

Dies betont den Aspekt, dass eine Information stets einen Empfänger besitzt, welcher „gebildet“ wird. Dieser kann eine Person, aber auch ein geeignetes, nach außen wirksames System sein. Erst das Aufnehmen und korrekte Interpretieren durch einen Empfänger macht aus Daten als Informationsträgern tatsächlich Informationen. Die Informationen müssen deshalb auf irgendeine Weise dargestellt werden, beispielsweise durch alphabetische Zeichen. Zudem muss es hierfür einen geeigneten Träger, z.B. ein Textdokument, geben.

Information lassen sich in die folgenden drei Bestandteile zerlegen:

- *Syntaktischer Teil*: Ist die Struktur der Information syntaktisch zulässig? Beispiel hierfür ist die Einhaltung von Rechtschreibung und Grammatik bei Texten.
- *Semantischer Teil*: Welchen inhaltliche Bedeutung besitzt die Information?
- *Pragmatischer Teil*: Welchem Zweck dient sie?

([PDVC06], S.314-315)

2.1.2 Information Retrieval

Nach dem der Teilbegriff Information vorgestellt wurde, wird in diesem Abschnitt auf die Bedeutung von Information Retrieval eingegangen. Auch hier ist es problematisch, eine einheitliche Definition zu finden. Eine mögliche Erklärung lautet so:

Definition 2.1. (*Information Retrieval*)

Mit Information Retrieval, kurz IR, wird das Auffinden von in unstrukturierter Form vorliegender und ein Informationsbedürfnis befriedigender Materialien innerhalb großer Sammlungen bezeichnet.

Mit unstrukturierten Materialien sind hierbei meist Dokumente in Textform gemeint, es sind jedoch auch andere Formate möglich. Üblicherweise liegen die Sammlungen auf dem Computer gespeichert vor ([CDM08], S.1).

2.1.3 Unterschied zur Datenbankensuche

Zum Besseren Verständnis hilft eine Abgrenzung zur Datenbanksuche, bei der im Gegensatz zu Definition 2.1 die Daten strukturiert in Form von Werttupeln bekannten Datentyps vorliegen. Ein wesentliches Unterscheidungsmerkmal ist, dass bei der Datenbanksuche nicht mit vagen Anfragen umgegangen werden kann: In der Datenbank kann zwar nach (*Miete* < 300) gesucht werden, aber mit „*günstige Miete*“ wäre das System überfordert: Wie ist günstig zu interpretieren ([Fer03], S.10)? Ein Information Retrieval System kann hingegen solche Anfragen mit unklarer Bedeutung verarbeiten.

2.2 Beispiel Websuche

An dieser Stelle soll ein Beispiel zur Veranschaulichung gegeben werden. Nahezu jeder benutzt im Alltag Web-Suchmaschinen. Websuche stellt einen typischen Fall von Information Retrieval dar, was durch die Anwendung der Definition deutlich wird: Hier sollen Freitext beinhaltende, d.h. unstrukturierte Dokumente (z.B. im HTML- oder pdf-Format) innerhalb des World Wide Webs aufgefunden werden, um das Informationsbedürfnis des Internetnutzers zu befriedigen ([Fer03], S.6). Relevante Suchergebnisse sind demnach Dokumente, welche die gesuchte Information beinhalten. Diese lässt sich, wie oben beschrieben, in drei Teile zerlegen, wobei der semantische Teil die Herausforderung für das Information Retrieval System darstellt.

Hierzu ein spezifisches Beispiel: Möchte der Nutzer demnächst seinen Urlaub in Kreta verbringen, könnte seine Suchanfrage „*Hotel günstig Kreta*“ lauten. Der pragmatische Teil besteht demnach darin, den Urlaub zu planen. Der syntaktische Teil ist ebenfalls leicht zu bestimmen: Die gesuchten Begriffe oder hierzu verwandte Wörter müssen in den Dokumenten auftauchen. Als schwierig gestaltet sich

hingegen der semantische Teil: Die inhaltliche Bedeutung der Resultate muss mit der ursprünglichen Intention des Nutzers übereinstimmen. Diese ist allerdings vage formuliert: Der Begriff „günstig“ ist nicht genau definiert. Nur ein Teil der Hotels, welche in der Ergebnisliste erscheinen, werden mit den Ansprüchen des Nutzers übereinstimmen, vielleicht auch gar keine. Ein gutes Information Retrieval System zeichnet sich durch einen möglichst hohen Anteil relevanter Resultate unter allen zurückgelieferten Dokumenten aus.

Häufig passiert es, dass zwar der syntaktische Teil erfüllt ist, d.h. die Suchbegriffe tauchen im Dokument auf, allerdings stimmt der Kontext nicht mit dem Informationsbedürfnis des Nutzers überein. Dieses Problem tritt bei der Datenbanksuche, wo es keinerlei Interpretationsfreiraum gibt, gar nicht erst auf.

2.3 Bezug zur Problemstellung

Dieser Abschnitt soll erklären, inwiefern es sich bei der gegebenen Problemstellung um ein Information Retrieval Problem handelt. Die Aufgabe besteht kurz gefasst darin, nach vom Nutzer auswählbaren, logisch verknüpften Kriterien innerhalb eines Dokumentenarchivs zu suchen (siehe Abschnitt 1.2). Damit ist die Definition 2.1 erfüllt, da hier Materialien innerhalb einer Sammlung, dem Dokumentenarchiv, aufgefunden werden sollen, um ein Informationsbedürfnis zu befriedigen.

Dieses Bedürfnis unterscheidet sich natürlich von Anfrage zu Anfrage, besteht aber allgemein gefasst darin, Dokumente wiederzufinden, z.B. eine bestimmte E-Mail.

2.3.1 Teilweise strukturierte Daten

Besonderheit der Problemstellung ist hierbei, dass die Dokumente teilweise strukturiert sind, d.h. es liegt zwar Freitext vor, aber zusätzlich sind strukturierte Metadaten vorhanden. Im Falle der Freitextsuche lässt sich aufgrund der unstrukturierten Textform eindeutig von Information Retrieval sprechen. Anders sieht es bei den Metadaten aus, welche alle die folgende Syntax und damit Struktur besitzen:

(Name Inhalt)

Es liegt dennoch ein Information Retrieval Problem vor, da der Begriff auch die Suche in teilweise strukturierten oder semistrukturierten (engl. semistructured) Dokumenten einschließt ([CDM08], S.1-2). Hierbei sei angemerkt, dass selbst die Metadaten nicht vollkommen strukturiert sind: Der Datentyp des Inhalts ist offen gelassen und es gibt keinerlei Vorgaben, welche Metadaten in den Dokumenten auftreten müssen.

In den folgenden Kapiteln wird beschrieben, auf welche Weise ein Information Retrieval System konzipiert und realisiert werden kann, welches die gegebene Problemstellung löst. Hierzu werden zunächst die hierfür benötigten Kenntnisse über die beiden klassischen Information Retrieval Verfahren boolesches Retrieval (siehe Kapitel 4) und Vektorraummodell (siehe Kapitel 5) vermittelt.

Grundbegriffe

Unabhängig vom jeweiligen Modell gibt es einige Grundbegriffe, welche im Zusammenhang mit Information Retrieval Verfahren immer wieder auftauchen und die darum vorab vorgestellt werden.

3.1 Anfrage

Eine Anfrage (engl. query) ist das, was der Anwender in den Computer eingibt, um sein Informationsbedürfnis zu befriedigen ([CDM08], S.5). Anfragen können je nach Information Retrieval System vollkommen unterschiedlich strukturiert sein. Wichtig ist, dass der Nutzer weiß wie er seine Anfrage syntaktisch korrekt stellen muss, um mehr über das gewünschte Thema zu erfahren, was bei booleschen Modellen (siehe Kapitel 4) recht komplex werden kann.

3.2 Indexierung

Damit Dokumente eines Archivs von Information Retrieval Systemen verarbeitet werden können, müssen diese mit einem eindeutigen Index, der *docID* (kurz für *document identification*), versehen werden, sodass schnell darauf zugegriffen werden kann. Bei der *docID* handelt es sich meist um einen ganzzahligen Wert ([CDM08], S.7). Zudem müssen die Dokumentinhalte indexiert werden: Hierzu werden die Texte in einzelne, mit einem eindeutigen Index versehene Einheiten zerlegt, sodass auch hierauf effiziente Zugriffe erfolgen können. Dieses Vorgehen wird als Indexierung bezeichnet und ist unabdingbar, da ansonsten für jede Anfrage erneut über die gesamten Dokumentinhalte iteriert werden müsste, was ineffizient und für den Nutzer unzumutbar langsam wäre ([CDM08], S.3).

3.2.1 Term und Vokabular

Die indexierten Einheiten, in welche die Dokumente zerlegt werden, sind unter dem Begriff Terme bekannt ([CDM08], S.3). Terme sind im häufigsten Fall einfach Wörter eines Textes, dies muss jedoch nicht zwangsläufig der Fall sein.

Manche Systeme reduzieren Wörter beispielsweise auf deren Stammformen, um

ähnliche Wörter zu einem einzigen Term zusammenzufassen. Alternativ lassen sie sich neben dem Wortstamm auch auf ihre grammatikalische Grundform reduzieren. Die Reduktion der Wörter auf Wortstamm bzw. Grundform wird als Lemmatisierung oder Stemming bezeichnet. Auf diese Weise müssen weniger Terme verwaltet werden, was den Speicherbedarf reduziert. Außerdem können leichter ähnliche Dokumente gefunden werden, da auch zum Suchbegriff verwandte Wörter zu einem Treffer führen ([Fer03], S.40-41).

Die Menge aller Terme eines Archivs wird als Vokabular bezeichnet ([CDM08], S.6).

3.2.2 Stoppwörter

Nicht jedes Wort wird bei der Indexierung zu einem Term: Handelt es sich um sehr häufig auftretende und zum Sinn des Textes wenig beitragende Wörter, wie z.B. „und“ oder „dann“, können diese wegfallen, um Speicherplatz zu sparen ([Fer03], S.37). Außerdem kommen durch Ignorieren unwichtiger Terme weniger Dokumente als Ergebnis infrage, sollte die Suchanfrage Stoppwörter beinhalten, was die Suche in solchen Fällen erheblich beschleunigt.

Boolesches Retrieval

Dieses Kapitel stellt das klassische Information Retrieval Verfahren boolesches Retrieval (engl. boolean retrieval) vor.

4.1 Eigenschaften des Verfahrens

Boolesches Retrieval überprüft Dokumente auf das Zutreffen einer bestimmten Bedingung. Somit erfolgt lediglich die Unterteilung in passende Dokumente und jene, welche diese Bedingung nicht erfüllen. Eine darüber hinausgehende Bewertung der Ergebnisse findet nicht statt, was zu einer ungeordneten Ergebnismenge führt, die in keine Rangfolge gebracht werden kann ([Fer03], S.33). Das fehlende Ranking ist ein häufiger Kritikpunkt des Verfahrens.

4.2 Funktionsprinzip

Boolesches Retrieval basiert auf Mengenoperationen, weshalb den Dokumenten Mengen zugeordnet werden, die jeweils durch bestimmte Attribute charakterisiert sind. Wenn von Dokumenten gesprochen wird, ist hiermit die Einheit gemeint, auf der das Retrieval stattfindet. Es kann sich hierbei um kleine Textmemos, aber auch um ganze Buchkapitel handeln ([CDM08], S.4).

4.2.1 Attribut

Ein Attribut ist eine Abbildung, welche jedem Dokument einen Wert für dieses Attribut zuordnet. Die Abbildung erzeugt somit Attribut-Wert-Paare, was in Formel 4.1 gezeigt wird.

$$t : D \rightarrow T, t(d) = t_i \tag{4.1}$$

Hierbei bezeichnet t die Abbildung (d.h. das Attribut), D die Menge aller Dokumente und T den Wertebereich des Attributs t .

Der Attributwert t_i mit $t_i \in T$ und $i \in \mathbb{N}$ wird durch die Abbildung t dem Dokument $d \in D$ zugeordnet.

4.2.2 Anfragen

Elementare boolesche Anfrage

Ein Attribut-Wert-Paar wird auch als elementare boolesche Anfrage bezeichnet. Bei der elementaren booleschen Anfrage (t, t_1) werden zum Beispiel alle Dokumente gesucht, deren Attribut t den Wert t_1 annimmt. Die Ergebnismenge D_{t,t_1} für eine Anfrage (t, t_1) kann demnach wie in Formel 4.2 charakterisiert werden.

$$D_{t,t_1} = \{d \in D \mid t(d) = t_1\} \quad (4.2)$$

Verknüpfung

Beim logischen Verknüpfen mehrerer elementarer boolescher Anfragen werden abhängig vom jeweiligen booleschen Operator bestimmte Mengenoperationen auf den Ergebnismengen der elementaren Anfragen ausgeführt. Die möglichen booleschen Operatoren sind hierbei *AND*, *OR* und *NOT*. $(t, t_1) \text{ AND } (s, s_1)$ bedeutet, dass alle Dokumente gesucht sind, bei denen sowohl $t(d) = t_1$ als auch $s(d) = s_1$ gilt. Die erforderliche Mengenoperation ist deshalb der Durchschnitt aus den beiden Ergebnismengen, was in Formel 4.3 gezeigt wird.

$$D_{t,t_1} \cap D_{s,s_1} \quad (4.3)$$

Wird hingegen der Operator *OR* verwendet, wird die Mengenoperation Vereinigung benötigt (siehe Formel 4.4), da alle Dokumente mit $t(d) = t_1$ oder $s(d) = s_1$ gesucht sind.

$$D_{t,t_1} \cup D_{s,s_1} \quad (4.4)$$

Außerdem kann der unäre Operator *NOT* verwendet werden, welcher das Komplement der Ergebnismenge erzeugt. Für die Anfrage *NOT* (t, t_1) muss erst die Menge aller Dokumente bestimmt werden, bei denen $t(d) = t_1$ zutrifft, um diese anschließend von der Gesamtmenge aller Dokumente abzuziehen. Dies wird in Formel 4.5 dargestellt.

$$D \setminus D_{t,t_1} \quad (4.5)$$

Da bei jeder Mengenoperation als Ergebnis wieder neue Mengen entstehen, lassen sich hierauf erneut die oben beschriebenen Operatoren anwenden. Auf diese Weise können Anfragen beliebig tief geschachtelt werden ([Fer03], S.34).

4.3 Implementierungsansätze

Im folgenden Abschnitt werden klassische Implementierungsansätze für boolesches Retrieval vorgestellt, mit denen sich die soeben beschriebenen Operationen realisieren lassen.

4.3.1 Term-Dokument Inzidenz Matrix

Eine mögliche Implementierung des booleschen Retrieval stellt die Umsetzung mittels einer Term-Dokument Inzidenz Matrix dar. In den Zeilen einer solchen Matrix werden die Terme eingetragen und in den Spalten die Dokumente bzw. deren *docIDs*. Tritt Term t in Dokument d auf, so lautet der Eintrag für (t, d) in der Matrix 1. Alle Einträge für nicht vorkommende Terme sind hingegen mit einer 0 versehen. Abbildung 4.1 zeigt ein Beispiel, wobei zu beachten ist dass die tatsächliche Anzahl an Termen und Dokumenten in einer Sammlung weitaus größer ausfällt. Eine Term-Dokument Inzidenz Matrix besitzt den gravierenden Nachteil, dass sie unnötig Speicherplatz verbraucht, da sehr viele Einträge der Matrix eine 0 enthalten. Gerade bei sehr großen Sammlungen bzw. Dokumenten ist dieser Implementierungsansatz aufgrund des limitierten Speicherplatzes nicht realisierbar.

	1	2	3	4	5	6	7
Kontaktadresse	0	1	1	0	0	0	1
Seminar	1	0	1	0	1	0	0
Termin	1	1	1	0	0	0	0

Abb. 4.1. Term-Dokument Inzidenz Matrix. Die Zeilen enthalten die Terme, die Spalten die *docIDs* der Dokumente. Alle Einträge mit einer 0 sind leere Einträge (Eigene Abbildung).

Verarbeitung einer Anfrage mittels Matrix

Um eine Anfrage wie *Kontaktadresse AND Seminar AND Termin* mithilfe einer Matrix zu verarbeiten, werden einfach die entsprechenden Zeilen entnommen und bitweise logisch verknüpft, was für die obige Anfrage und die Matrix aus Abbildung 4.1 wie folgt aussieht:

```

0110001 AND
1010100 AND
1110000
-----
0010000

```

Demnach wird das Dokument mit der *docID* 3 zurückgegeben. Analog funktioniert die *OR*-Verknüpfung:

```
0110001 OR
1010100 OR
1110000
-----
1110101
```

Dieses Beispiel führt zur Ergebnismenge $\{1, 2, 3, 5, 7\}$ ([CDM08], S.4).

4.3.2 Invertierte Liste

In der Regel werden zur Implementierung des booleschen Retrieval invertierte Listen (engl. inverted lists) verwendet ([Fer03], S.36). Der Name basiert auf den darin gespeicherten invertierten Indizes, die deshalb als invertiert bezeichnet werden, weil sie vom Term zurück auf die Position, in welcher der Term aufgetreten ist, schließen lassen.

In einer geeigneten Speicherstruktur, zum Beispiel einem Dictionary, werden zu jedem Term alle Dokumente gespeichert, in denen der Term auftritt, d.h. deren Indizes oder *docIDs*. Hierbei ist anzumerken, dass hierfür tatsächlich jede geeignete Speicherstruktur verwendet werden kann, denn trotz des Namens muss es sich nicht um Listen handeln. Abbildung 4.2 zeigt ein Beispiel einer solchen invertierten Liste. Manche Implementierungen beinhalten neben der *docID* noch zusätzliche Informationen wie die genaue Wortposition im Dokument.

Das Verfahren ermöglicht sehr schnelle Zugriffe, ist allerdings speicherintensiv ([Fer03], S.36). Invertierte Listen stellen jedoch eine deutliche Verbesserung im Vergleich zu Term-Dokument Inzidenz Matrizen dar, da sie keine leeren Einträge enthalten.

Verarbeitung einer Anfrage mittels invertierter Liste

Es stellt sich die Frage, wie eine boolesche Anfrage wie in Abschnitt 4.2.2 beschrieben mithilfe invertierter Listen umgesetzt werden kann.

Elementare Anfrage

Angenommen, es liegt eine elementare boolesche Anfrage in der Form (t, t_1) vor. Ist nach dem Vorkommen eines bestimmten Wortes gefragt, entspricht das Attribut t dem Term des gesuchten Wortes, da Term und Wort nicht zwangsläufig äquivalent sind (siehe Abschnitt 3.2.1). Da man auf dessen Vorkommen prüft, gelten für den Wertebereich $T = \{true, false\}$ und für den Attributwert $t_1 = true$.

Die Verarbeitung einer solchen elementaren Anfrage geht relativ einfach: Über den Termindex kann auf den Term schnell zugegriffen werden, vorausgesetzt dieser ist

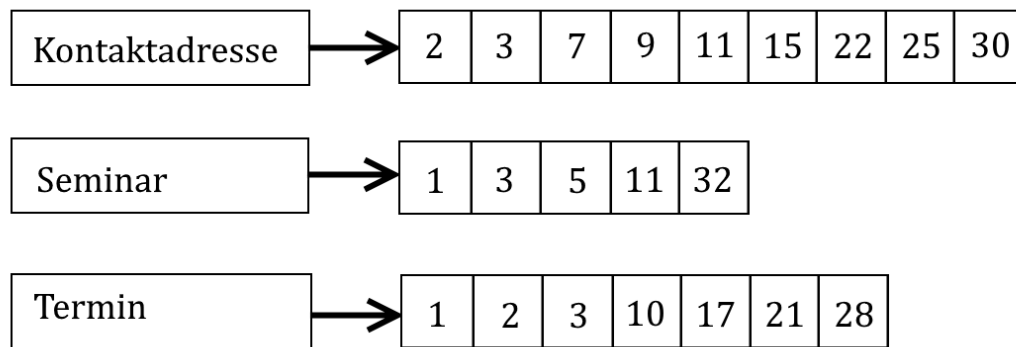


Abb. 4.2. Invertierte Listen zu drei Beispieltermen. Jede invertierte Liste enthält die Dokumentindizes oder auch *docIDs* der Dokumente, in denen der jeweilige Term vorkommt (Eigene Abbildung).

im Vokabular enthalten. Trifft dies zu, kann die zugehörige invertierte Liste als Resultat ausgegeben werden, da für alle darin enthaltenen Dokumente $t_1 = \text{true}$ gilt.

AND-Verknüpfungen

Wie sieht nun die Verarbeitung aus, wenn mehrere elementare Anfragen miteinander verknüpft werden? Um dies zu beantworten, wird zunächst der *AND*-Operator betrachtet. Eine zusammengesetzte Anfrage liegt dann in der Form $(t, t_1) \text{ AND } (s, s_1)$ vor, wie etwa in dem Beispiel *Kontaktadresse AND Seminar*, bei dem $t = \text{Kontaktadresse}, t_1 = \text{true}$ sowie $s = \text{Seminar}, s_1 = \text{true}$ gelten. Dies bedeutet, dass alle Dokumente gesucht sind, in denen beide Terme auftauchen.

Hierzu wird der Durchschnitt aus den Ergebnismengen beider elementarer Anfragen gebildet, d.h. der Durchschnitt aus beiden invertierten Listen. Betrachtet man die Abbildung 4.2, so ist der Durchschnitt für $\text{Kontaktadresse} \cap \text{Seminar}$ gleich der Ergebnisliste $\{3, 11\}$.

OR-Verknüpfungen

Lautet die Anfrage hingegen $(t, t_1) \text{ OR } (s, s_1)$ bzw. *Kontaktadresse OR Seminar*, so sind alle Dokumente gesucht, in denen entweder t_1, s_1 oder auch beide Terme vorkommen. Die zu verwendende Mengenoperation ist deshalb die Vereinigung $D_{t,t_1} \cup D_{s,s_1}$ bzw. $\text{Kontaktadresse} \cup \text{Seminar}$, was bedeutet dass die invertierten Listen, die als Ergebnis für die beiden elementaren booleschen Anfragen zurückgeliefert werden, vereinigt werden. Bezogen auf Abbildung 4.2 lautet die Ergebnismenge für das Beispiel *Kontaktadresse OR Seminar* $\{1, 2, 3, 5, 7, 9, 11, 15, 22, 25, 30, 32\}$. Bei beiden Listenoperationen werden die Indizes in den Ergebnislisten sortiert und Duplikate entfernt ([CDM08], S.11).

AND NOT-Verknüpfung

Da es sich bei *NOT* um einen unären Operator handelt, könnte dieser theoretisch alleine auftreten. Eine Anfrage der Form *NOT Seminar* kann jedoch sehr viel Laufzeit kosten, wenn das Archiv viele Dokumente enthält: Es muss über die gesamte Sammlung iteriert und für jedes Dokument geprüft werden, ob es in der invertierten Liste für den Term *Seminar* auftaucht. Der alleinstehende *NOT*-Operator ist aufgrund dessen so ineffizient, dass er bei den meisten booleschen Retrieval Systemen nur im Zusammenhang mit einem binären Operator zugelassen ist. Da die Kombination *OR NOT* keinen Sinn macht, wenn ein Term ausgeschlossen werden soll, ist dieser Operator in der Regel ausschließlich *AND*.

Hierbei wird aus den beiden Listen die Differenz gebildet. Lautet die Anfrage beispielsweise *Kontaktadresse AND NOT Seminar*, so werden aus der Ergebnisliste für *Kontaktadresse* alle Elemente entfernt, die in der Liste für *Seminar* enthalten sind ([Hen08], S.174). Ergebnismenge wäre demnach $\{2, 7, 9, 15, 22, 25, 30\}$, d.h. die Dokumente 3 und 11 wurden ausgeschlossen.

Komplex geschachtelte Ausdrücke

Da sowohl Vereinigung als auch Durchschnitt eine neue Liste liefern, kann auf dieser wiederum jeder Operator angewandt werden, was eine beliebig tiefe Schachtelung erlaubt. Dieser Abschnitt erklärt, wie komplex geschachtelte Ausdrücke verarbeitet werden.

Im Falle von mehreren *AND*-Operatoren, wie etwa in der Suchanfrage *Kontaktadresse AND Seminar AND Termin*, ist es effizient, zunächst die einzelnen invertierten Listen aufsteigend nach deren Länge zu sortieren und dann von links nach rechts zu verarbeiten. So wird das nachfolgende *AND* auf die Ergebnisliste des vorherigen Durchschnitts angewandt, was der folgenden Klammerung entspricht:

(Seminar AND Termin) AND Kontaktadresse

Auf diese Weise werden die Listen, über die iteriert wird, möglichst klein gehalten. Besitzt die kleinste Liste beispielsweise die Länge eins, dann kann nach der ersten Iteration bereits abgebrochen werden, da zulässige Lösungen in allen drei Listen vorkommen müssen.

Bei mehreren *OR*-Operatoren werden die Ausdrücke analog von links nach rechts verarbeitet, wobei die Sortierung nach Länge hierbei keinen Vorteil bietet, da bei der Vereinigung zweier Listen ohnehin über alle Elemente iteriert werden muss. Die Verarbeitungsreihenfolge entspricht der folgenden Klammerung: *(Kontaktadresse OR Seminar) OR Termin*

Ist die Anfrage hingegen gemischt, wie etwa in dem Beispiel *(Kontaktadresse OR Seminar) AND (Termin OR Seminar)*, werden erst die inneren Ausdrücke ausgewertet und dann aus deren Ergebnislisten der Durchschnitt gebildet ([CDM08], S.11).

Die Verarbeitung mehrerer Wörter

Boolesches Retrieval kann auch mehrere zusammengehörige Wörter verarbeiten. Über die interne Verarbeitung hat der Nutzer jedoch keinerlei Einblick: Das Information Retrieval System kann so realisiert sein, dass es die aus den Wörtern der Anfrage isolierten Terme mit *OR* verknüpft, es kann diese jedoch genauso gut mit *AND* verbinden ([Hen08], S.171).

Das Vektorraummodell

Dieses Kapitel stellt ein weiteres klassisches Information Retrieval Verfahren, das Vektorraummodell, vor.

5.1 Funktionsprinzip

Zunächst werden alle Dokumente in Terme zerlegt und indexiert, wie es auch beim booleschen Retrieval der Fall ist. Die Ermittlung des Vokabulars ist Grundvoraussetzung für alle weiteren Schritte.

Wie der Name bereits nahelegt, basiert das Verfahren auf Vektoren.

Die Grundidee besteht darin, für jedes Dokument sowie für die Anfrage einen reellen Vektor zu erstellen und anschließend zu ermitteln, welche Dokumentvektoren am ähnlichsten zum Anfragevektor sind.

Jeder Vektor besitzt hierbei die Länge des Vokabulars, da er die Gewichte aller Terme enthält. Die Bedeutung des Gewichts wird in Abschnitt 5.4 erklärt.

Im Gegensatz zum booleschen Retrieval können die Resultate des Vektorraummodells basierend auf dem Grad der Ähnlichkeit in eine Rangfolge gebracht werden ([Fer03], S.62-63).

5.2 Vektor und Vektorraum

Da das Funktionsprinzip des Modells auf Vektoren basiert, seien an dieser Stelle die zum Verständnis notwendigen Begriffe Vektorraum und Vektor erklärt.

Vektoren stellen Elemente eines Vektorraumes dar, darum ist es notwendig letzteres zuerst zu definieren ([Jän84], S.17).

Ein solcher Vektorraum lässt sich wie in Definition 5.1 ([Jän84], S.22) angegeben beschreiben.

Definition 5.1. (*Vektorraum*)

Ein Tripel $(V, +, \cdot)$, bestehend aus einer Menge V , einer Abbildung (genannt Addition)

$$+ : V \times V \rightarrow V$$

$$(x, y) \rightarrow x + y$$

und einer Abbildung (genannt skalare Multiplikation)

$$\cdot : \mathbb{R} \times V \rightarrow V$$

$$(\lambda, x) \rightarrow \lambda x$$

heißt reeller Vektorraum, wenn für die Abbildungen $+$ und \cdot die folgenden acht Axiome gelten:

$$(1) \quad (x + y) + z = x + (y + z) \quad \forall x, y, z \in V$$

$$(2) \quad x + y = y + x \quad \forall x, y, z \in V$$

$$(3) \quad \text{Es gibt ein Element } 0 \in V \text{ (genannt „Null“ oder „Nullvektor“) mit}$$

$$x + 0 = x \quad \forall x \in V$$

$$(4) \quad \text{Zu jedem } x \in V \text{ gibt es ein Element } -x \in V \text{ mit } x + (-x) = 0$$

$$(5) \quad \lambda(\mu x) = (\lambda\mu)x \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, x \in V$$

$$(6) \quad 1x = x \quad \forall x \in V$$

$$(7) \quad \lambda(x + y) = \lambda x + \lambda y \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}, x, y \in V$$

$$(8) \quad (\lambda + \mu)x = \lambda x + \mu x \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, x \in V$$

Hieraus ergibt sich die Frage, wie Addition und skalare Multiplikation bei Vektoren definiert sind, was in Definition 5.2 und 5.3 ([Jän84], S.18) gezeigt wird.

Definition 5.2. (*Addition*)

Sind (x_1, \dots, x_n) und (y_1, \dots, y_n) n -Tupel reeller Zahlen, so werde deren Summe durch

$$(x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n) = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n)$$

erklärt.

.

Definition 5.3. (*Skalare Multiplikation*)

Ist $\lambda \in \mathbb{R}$ und $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$, so erklären wir $\lambda(x_1, \dots, x_n) = (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n) \in \mathbb{R}^n$

.

Ein Vektor $\vec{v} \in V$ ist demnach ein Element des Vektorraums $(V, +, \cdot)$, wenn Addition und skalare Multiplikation die Axiome (1) - (8) aus Definition 5.1 erfüllen. Zwei Vektoren mit unterschiedlich vielen Elementen, z.B. $\vec{v}_1 = (1, 2)$ und $\vec{v}_2 = (1, 2, 3)$ liegen deshalb nicht im selben Vektorraum, weil sie sich weder addieren noch multiplizieren lassen.

5.3 Definition Vektorraummodell

Das soeben beschriebene Funktionsprinzip lässt sich mathematisch mithilfe von Attributen beschreiben.

Attribute stellen im Vektorraummodell eine Abbildung der Dokumentenmenge D auf die reellen Zahlen \mathbb{R} dar. Damit ist der Wertebereich der Attribute im Gegensatz zum booleschen Retrieval eindeutig festgelegt.

Die Definition lautet somit wie folgt:

Definition 5.4. (*Vektorraummodell mit Attributen*)

Sei $D = d_1, \dots, d_n$ eine Menge von Dokumenten oder Objekten und $A = A_1, \dots, A_n$ eine Menge von Attributen $A_j : D \rightarrow \mathbb{R}$ auf diesen Objekten. Die Attributwerte $A_j(d_i) =: w_{i,j}$ des Dokuments d_i lassen sich als Gewichte auffassen und zu einem Vektor $w_i = (w_{i,1}, \dots, w_{i,n}) \in \mathbb{R}^n$ zusammenfassen. Dieser Vektor beschreibt das Dokument im Vektorraummodell: Er ist seine Repräsentation und wird Dokumentvektor genannt.

Eine Anfrage wird durch einen Vektor $q \in \mathbb{R}^n$ mit Attributwerten, den Anfragevektor oder Query-Vektor, dargestellt.

Eine Ähnlichkeitsfunktion $s : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ definiere für je zwei Vektoren $x, y \in \mathbb{R}^n$ einen reellen Ähnlichkeitswert $s(x, y)$.

Diese Definition ist aufgrund der Beschreibung durch Attribute sehr allgemein gehalten. Es ist deshalb nicht definiert, welche Einheiten des Dokuments gewichtet werden. Demnach sind theoretisch auch andere Dokumentformate wie etwa Bilder mit Pixeln bzw. Pixelgruppen als Attributen möglich ([Fer03], S.63).

Praktisch gesehen machen im Rahmen dieser Arbeit jedoch andere Formate als Texte keinen Sinn. Darum wird im folgenden davon ausgegangen, dass ausschließlich Terme gewichtet werden. Demnach lässt sich die Attributmenge A spezifisch auf die Problemstellung bezogen als Menge der Terme oder Vokabular T auffassen.

5.4 Gewichte

Bei Gewichten handelt es sich, wie bereits beschrieben, um reelle Zahlenwerte. Ein Gewicht gibt die Wichtigkeit eines Terms basierend auf dessen statistischer Häufigkeit an ([CDM08], S.100).

5.4.1 Termhäufigkeit

Die Häufigkeit, mit der ein Term t in einem Dokument d auftritt, wird als Termhäufigkeit (engl. term frequency) bezeichnet. Demnach wird die Termhäufigkeit pro Vorkommen von t in d um eins erhöht ([CDM08], S.71).

Es erscheint intuitiv logisch, dass ein Text, der das gesuchte Wort mehrmals beinhaltet wichtiger sein muss als ein Dokument, in welchem der Begriff nur ein einziges mal auftaucht.

Dies Gewichtungsschema erlaubt eine viel genauere Differenzierung als eine simple Unterscheidung zwischen true und false, wie es beim booleschen Retrieval der Fall ist.

5.4.2 Dokumenthäufigkeit

Die Termhäufigkeit stellt für sich genommen schon eine mögliche Gewichtungsmethode dar, allerdings keine besonders gute: Die Bewertung alleine aufgrund der Termhäufigkeit lässt außer Acht, dass nicht alle Terme gleich wichtig sind.

Taucht ein Term beispielsweise in jedem Dokument auf, kann es nicht besonders aussagekräftig sein. Demnach ist es sinnvoll, zusätzlich zur Termhäufigkeit $tf_{t,d}$ auch die Dokumenthäufigkeit (engl. document frequency) df_t zu bestimmen.

Diese entspricht der Anzahl Dokumente in D , welche t enthalten. Um den Einfluss nicht aussagekräftiger Terme zu reduzieren, wird das Gewicht umso stärker verringert, je größer die Dokumenthäufigkeit ausfällt ([CDM08], S.108).

5.4.3 Invertierte Dokumenthäufigkeit

Zur Reduktion des Gewichts basierend auf der Dokumenthäufigkeit wird als reduzierender Faktor die Invertierte Dokumenthäufigkeit (engl. inverse document frequency) verwendet. Die invertierte Dokumenthäufigkeit idf_t des Terms t berechnet sich wie in Formel 5.1 gezeigt.

$$idf_t = \frac{1}{df_t} \quad (5.1)$$

Oftmals werden modifizierte Formen verwendet, um die großen Werte seltener Terme durch den Logarithmus wieder zu dämpfen ([Fer03], S.68-69).

Formel 5.2 zeigt ein Beispiel für eine solche modifizierte invertierte Dokumenthäufigkeit. In der Regel beträgt die Basis des Logarithmus 10, dies spielt aber letztendlich für das korrekte Ranking der Resultate keine Rolle ([CDM08], S.108-109).

$$idf_t = \log \frac{N}{df_t} \quad (5.2)$$

5.4.4 TF-IDF-Gewichtung

Die vollständige Methode zur Gewichtung einzelner Terme kombiniert Termhäufigkeit und invertierte Dokumenthäufigkeit, indem erstere mit letzterer multipliziert wird. Alle Formeln dieses Typs werden als TF-IDF Gewichtung (engl. tf-idf weighting) bezeichnet ([Fer03], S.71).

Das Gewicht für Term t in Dokument d berechnet sich somit wie in Formel 5.3 gezeigt ([CDM08], S.109).

$$tf - idf_{t,d} = tf_{t,d} \times idf_t, \quad (5.3)$$

Verwendet man für die invertierte Dokumenthäufigkeit den unmodifzierten Wert 5.1, so ergibt sich hieraus die Berechnung:

$$tf - idf_{t,d} = \frac{tf_{t,d}}{df_t} \quad (5.4)$$

Für die modifizierte Formel 5.2 lautet die TF-IDF-Gewichtung wie folgt:

$$tf - idf_{t,d} = tf_{t,d} \times \left(\log \frac{N}{df_t} \right) \quad (5.5)$$

Sei T die Menge aller Terme der Sammlung bzw. das Vokabular, dann enthält der Gewichtsvektor w_i zu einem Dokument $d_i \in D$ für jeden Term $t_j \in T$ dessen Gewicht $w_{i,j} = tf - idf_{j,i}$, sodass $w_i = (tf - idf_{1,i}, \dots, tf - idf_{n,i})$ gilt.

5.5 Anfragen

Beim Vektorraummodell gibt es keine booleschen Operatoren zur Verknüpfung von Termen, weshalb Anfragen in Freitextform gestellt werden. Diese Form wird auch in der Websuche verwendet und ist darum sehr bekannt.

Da die Reihenfolge von Wörtern weder bei Anfragen noch in den Dokumenten eine Rolle spielt, lassen sich Anfragen einfach als eine Menge von Wörtern bzw. als die daraus resultierende Menge von Termen betrachten.

Ein solches Modell, das lediglich die Anzahl, nicht aber die Reihenfolge von Wörtern berücksichtigt, wird auch als *bag of words model* bezeichnet.

Da für jeden Term ein anderer Ähnlichkeitswert erzielt wird, werden die Ähnlichkeitswerte aller in der Menge enthaltenen Terme addiert, sodass pro Dokument ein Gesamtwert berechnet wird ([CDM08], S.107).

Anfragetexte werden genau wie Dokumente behandelt und die Vektoren wie in Abschnitt 5.4.4 beschrieben bestimmt ([Fer03], S.82).

5.6 Ähnlichkeitsfunktion

Grundidee des Vektorraummodells ist das Ermitteln der Ähnlichkeit zwischen Vektoren. Deshalb muss hierfür eine geeignete Ähnlichkeitsfunktion gefunden werden.

5.6.1 Euklidischer Abstand

Eine typische Distanzfunktion für Vektoren ist der euklidische Abstand, bei dem die Differenz wie in Formel 5.6 gezeigt berechnet wird ([KMOB14], S.132).

$$d(\vec{x}, \vec{y}) = \sqrt{\sum_{i=1}^M (x_i - y_i)^2} \quad (5.6)$$

Allerdings besitzt der euklidische Abstand den gravierenden Nachteil, dass die Länge der Vektoren eine Rolle spielt.

Liegen zwei Dokumente $d1$ und $d2$ vor und $d2$ besitzt den Inhalt von $d1$ zweimal aneinandergereiht, so wird $d2$ als ähnlicher eingestuft, aus dem einzigen Grund weil die Termhäufigkeit doppelt so groß ist und der Vektor damit die doppelte Länge hat.

Das Problem, dass zwei unterschiedlich lange Dokumente, in denen die gesuchten Terme etwa gleich verteilt sind, dennoch vollkommen verschiedene Ähnlichkeitswerte erzielen macht den euklidischen Abstand zu einer ungeeigneten Ähnlichkeitsfunktion.

5.6.2 Cosinus-Maß

Um den Einfluss der Vektorlänge zu eliminieren, wird in der Regel das Cosinus-Maß verwendet.

Das Cosinus-Maß ist das Skalarprodukt der normalisierten Vektoren ([CDM08], S.112). Ein normalisierter Vektor besitzt immer die Länge 1, da Ursprungsvektor durch die euklidische Länge dividiert wird.

Zur Berechnung des Cosinus-Maßes müssen somit sowohl das Skalarprodukt als auch die Längenberechnung eines Vektors bekannt sein, darum werden beide an dieser Stelle erklärt.

Euklidische Länge

Sei \vec{x} ein Vektor, dann wird seine euklidische Länge wie in Formel 5.7 angegeben berechnet.

$$|\vec{x}| = \sqrt{\sum_{i=1}^M x_i^2} \quad (5.7)$$

Skalarprodukt

Das Skalarprodukt zweier Vektoren \vec{x} und \vec{y} wird wie in Formel 5.8 gezeigt berechnet.

$$\vec{x} \cdot \vec{y} = \sum_{i=1}^M x_i y_i \quad (5.8)$$

Funktion

Das Cosinus-Maß multipliziert die Vektoren und dividiert sie durch deren Länge, sodass die Ähnlichkeitsfunktion von der Länge unbeeinflusst ist, was in Formel 5.9 gezeigt wird ([CDM08], S.111).

$$\text{sim}(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{|\vec{x}| \cdot |\vec{y}|} \quad (5.9)$$

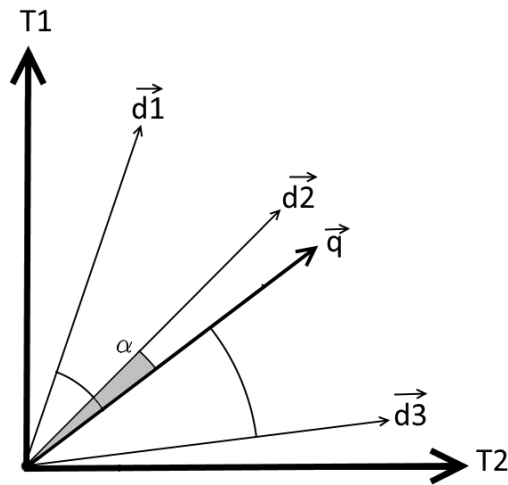


Abb. 5.1. Vektorraum mit den Termen $T1$ und $T2$ als Achsen, drei Dokumentvektoren und dem Anfragevektor. Das Cosinus-Maß liefert als ähnlichstes Dokument d_2 (Eigene Abbildung, basierend auf [SB10], S.55).

Zum besseren Verständnis des Cosinus-Maßes zeigt die Beispielabbildung 5.1 einen Vektorraum mit zwei Termen als Achsen, sodass der Raum sich zweidimensional darstellen lässt. In der Realität gibt es meist weitaus mehr Achsen, da das Vokabular tausende Terme beinhalten kann.

Der Vektorraum beinhaltet insgesamt drei Dokumentvektoren \vec{d}_i sowie den Anfragevektor \vec{q} als Elemente, wobei alle Vektoren normalisiert sind.

Unter Verwendung des Cosinus-Maßes ergibt sich für $\text{sim}(\vec{d}_2, \vec{q}) = \cos(\alpha)$ der höchsten Wert, da α der kleinste aller Winkel zwischen einem Dokumentvektor \vec{d}_i und \vec{q} ist. Hier wird deutlich, dass lediglich der Winkel, nicht aber die Länge relevant ist.

Damit wird $d2$ als erstes Ergebnisdokument ausgegeben ([SB10], S.55-56).

Bewertung eines Information Retrieval Systems

Dieses Kapitel soll erläutern, auf welche Weise sich Information Retrieval Systeme bewerten und vergleichen lassen.

Nachdem bereits zwei klassische Verfahren zur Realisierung von Information Retrieval Systemen vorgestellt wurden, liegt es nahe, nach einer Methode zum Bewerten und Vergleichen solcher System zu suchen.

Die Bewertungsmethode muss hierbei geeignet sein, verschiedenste Systeme zu bewerten, denn diese können sich in zahlreichen Punkten wie etwa Dokumentformat, Dokumentrepräsentation, der Art und Weise, wie Anfragen formuliert und Ergebnisse präsentiert werden, unterscheiden ([Fer03], S.84).

6.1 Problem Relevanz

Um ein Information Retrieval System auf dessen Qualität hin zu beurteilen, muss die Relevanz der zurückgelieferten Ergebnisse eingestuft werden können.

Hier eröffnet sich das Hauptproblem: Wann ist ein Dokument relevant? Allgemein formuliert lässt sich dies so beantworten: Ein Dokument ist relevant, wenn es das in der Anfrage formulierte Informationsbedürfnis befriedigt ([Fer03], S.85).

Der Begriff Relevanz lässt sich zudem mathematisch wie in Definition 6.1 ([Fer03], S.86) angegeben definieren.

Definition 6.1. (*Relevanz*)

Die Relevanz eines Dokuments für eine Anfrage ist eine Relation $r : D \times Q \rightarrow R$, wobei $D = D_1, \dots, d_m$ die Menge der Dokumente, Q die Menge der Anfragen und R eine Menge von Wahrheitswerten, im Allgemeinen die Menge $0, 1$, ist. (Im Folgenden wird $R = \{0, 1\}$ angenommen, wenn nichts anderes gesagt wird.)

Die Relation r wird im Allgemeinen durch Befragen von Experten zu konkreten Anfragen und Dokumentmengen ermittelt und als Tabelle oder in Form von Listen gespeichert.

Die Definition lässt sofort erkennen, dass Relevanz stets von der subjektiven Wahrnehmung eines Anwenders abhängig ist: Jeder Nutzer entscheidet für sich selbst, ob er ein Dokument als relevant einstuft.

6.2 Precision und Recall

In diesem Abschnitt werden die Evaluierungsmaße Precision und Recall vorgestellt.

6.2.1 Precisions

Precision, was übersetzt Präzision bedeutet, bezeichnet den Anteil relevanter Dokumente unter den zurückgelieferten Dokumenten. Formel 6.1 beschreibt die Berechnung, wobei # für die Kardinalität der Menge, d.h. die Anzahl darin enthaltener Elemente, steht.

$$Precision = \frac{\#(relevant\ items\ retrieved)}{\#(retrieved\ items)} \quad (6.1)$$

6.2.2 Recall

Recall kann mit Trefferquote übersetzt werden und beschreibt die Frage, wie viele der relevanten Dokumente tatsächlich vom System zurückgeliefert wurden, was in Formel 6.2 gezeigt wird ([CDM08], S.142-143).

$$Recall = \frac{\#(relevant\ items\ retrieved)}{\#(relevant\ items)} \quad (6.2)$$

6.2.3 Veranschaulichung

Die Bedeutung der Maße lässt sich leichter anhand der Kontingenztafel 6.1 nachvollziehen.

Kontingenztafeln sind Häufigkeitstabellen und stammen aus der Statistik. Sie beschreiben die gemeinsame Verteilung zweier Merkmale, in diesem Fall Relevanz und Rückgewinnung ([Eng14]).

Tabelle 6.1. Kontingenztafel ([CDM08], S.143)

	relevant	irrelevant
zurückgeliefert	true positives (tp)	false positives (fp)
nicht zurückgeliefert	false negatives (fn)	true negatives (tn)

Precision lässt sich anhand der Tabelle wie folgt beschreiben:

$$Precision = \frac{tp}{tp + fp} \quad (6.3)$$

Präzision berechnet also, wie viele der als positiv eingestuften Ergebnisse auch tatsächlich *true positives*, also relevant, sind.

Die Beschreibung für Recall lautet wie folgt:

$$Recall = \frac{tp}{tp + fn} \quad (6.4)$$

Demnach bestimmt der Recall, wie viele aller relevanten Ergebnisse auch als positiv eingestuft wurden und nicht als *false negatives* verloren gingen.

6.3 Zwei Evaluierungsmaße

Um ein System hinreichend bewerten zu können, reicht eines der Maße nicht aus. Beispielsweise könnte ein System einen Recall von 100% erreichen, indem es einfach alle Dokumente zurückliefert.

Umgekehrt lässt sich auch eine Precision von 100% erreichen, wenn nur ein einziges Dokument gefunden wurde und dieses ein Treffer war. Vielleicht wurden allerdings eine ganze Reihe weiterer relevanter Dokumente nicht gefunden.

Deshalb werden stets beide Maße für eine qualitative Einschätzung eines Information Retrieval Systems benötigt.

6.4 Durchführung

Eine Bewertung anhand der oben aufgeführten Evaluierungsmaße kann durchgeführt werden, wenn folgende Voraussetzungen gegeben sind ([CDM08], S.140):

- Vorgegebene Dokumentsammlung
- Feste Menge von Test-Anfragen
- Eine Relation r , das jedem Anfragen-Dokument Paar einen Wert $\in \{0, 1\}$ für relevant bzw. irrelevant zuordnet.

Leider sind für diese Arbeit jedoch die oben gelisteten Voraussetzungen nicht gegeben.

Die Erzeugung einer repräsentativen Test-Dokumentsammlung ist für die Problemstellung nicht möglich, da die Art des Dokumentarchivs offen gehalten wurde.

Auch mit Beschränkung auf den Anwendungsfall E-Mails wäre in jedem Fall die zu erzeugende Anfragen-Menge zu groß, um sie im Rahmen dieser Arbeit bewältigen zu können, da Anfragen aus beliebigen Wörtern bestehen können und zudem beliebig tief schachtelbar sind.

Aufgrund dieser Punkte musste auf eine Bewertung des Systems mittels Precision und Recall in dieser Arbeit verzichtet werden.

Implementierung

In diesem Kapitel wird beschrieben, auf welche Weise das System zur Informationssuche in einem Dokumentenarchiv basierend auf Textinhalt sowie Metadaten durch Kombination von booleschem Retrieval und dem Vektorraummodell in der Programmiersprache Lisp realisiert wurde.

7.1 Teilweise strukturierte Dokumente

Besonderheit der Problemstellung ist das Vorliegen der Dokumente in semistrukturierter Form (siehe 1.2). Dies erfordert das Lösen zweier Teilprobleme: Zum einen die Metadatensuche und zum anderen die Freitextsuche. Beides wurde getrennt gelöst, da die Suchen unterschiedliche Anforderungen besitzen.

Bevor erklärt wird, wie die beiden Verfahren jeweils realisiert wurden, ist es wichtig, zunächst eine Vorstellung zu haben, wie die zu durchsuchenden Dokumente des Archivs beschaffen sind, weshalb Abbildung 7.1 ein Beispiel zeigt. Dieses zeigt, dass jedes Dokument spezifische Eigenschaften besitzt, die durch Attributnamen und Attributwert dargestellt sind. Beispielsweise ist „datum“ ein Attributname und „(“Wed, 22 Jun 2017 07:47:51 +0200”)“ ein Attributwert.

Die Gesamtheit aller Attribute eines Dokuments bildet den Metadatenteil. Darauf folgt der unstrukturierte Freitextpart.

Listing 7.1. Beispieldokument

```
1
2
3 (absender ("<MaxMuster@muster-mail.de>")
4 (Betreff ("Umfrage"))
5 (datum ("Wed, 22 Jun 2017 07:47:51 +0200")
6 (anzahlAnhaenge 0)
7 (Termin nil)
8
9 (ABSENDER-NAME "Max_Muster")
10 (ABSENDER-MAIL-ADRESSE "MaxMuster@muster-mail.de")
11 (EMPFAENGER ("doe>> John Doe")
12 (EMPFAENGER-MAIL-ADRESSEN ("johnd@muster-mail.de")
13 (BETREFF "Umfrage")
14 (EMAIL-TYP "sent")
15 (QUELLBOXART "SENT")
16
17 Hallo John ,
18
```

```
19 ich werde dir die Umfragenformulare schnellstmöglich per Post
20 zukommen lassen.
21
22
23 Viele Grüße
24 Max Muster
```

In der Praxis enthalten die Dokumente oft weitaus mehr Attribute, deren Inhalt sich auch über mehrere Zeilen erstrecken kann, sowie Kommentare, welche vom System als Freitext interpretiert werden. Bei diesem Beispiel handelt es sich zwar um eine E-Mail, die Attribute können jedoch inhaltlich vollkommen unterschiedlich ausfallen. Allen Dokumenten gemeinsam ist jedoch die grundlegende Struktur aus 7.2.

Listing 7.2. Dokumentstruktur

```
1 (Attributname_1 Attributwert_1)
2 ....
3 (Attributname_n Attributwert_n)
4
5 Freitext
```

7.2 Vorverarbeitung

Beim Starten des Programms werden einige Schritte Initialisierungsschritte ausgeführt, die im folgenden Abschnitt beschrieben werden.

7.2.1 Erstellen des Dokument-Dictionaries

Zunächst wird das Dokument-Dictionary, welches intern durch eine Hash-Table realisiert wurde, da dies in Lisp einem Dictionary am nächsten kommt, erstellt, indem zu jedem Dokument die folgenden Punkte erfasst werden:

- *docID*: Das Zuweisen einer einmaligen *doc-ID* in Form eines fortlaufenden Integer-Wertes. Diese *doc-ID* ist der Hash-Key für dieses Dokument im Dokument-Dictionary.
- Dateipfad
- Dokumentvektor (zu Beginn noch nicht initialisiert). Dateipfad und Dokumentvektor bilden in einem Struct zusammengefasst den Wert zur *docID*.
- Datum: Optionale Information, die zur verbesserten Ergebnisanzeige dient.
- Absender: ebenfalls optionale Information, die nur der Ergebnisanzeige dient.

Die letzten beiden Punkte können entfallen, da nicht alle Dokumente diese Metadaten beinhalten, insbesondere falls es sich nicht um E-Mails handelt. Das System wurde bewusst flexibel gehalten, um auch andere Dateien verarbeiten zu können.

Abbildung 7.1 zeigt den Aufbau eines Eintrags im Dokument-Dictionary.

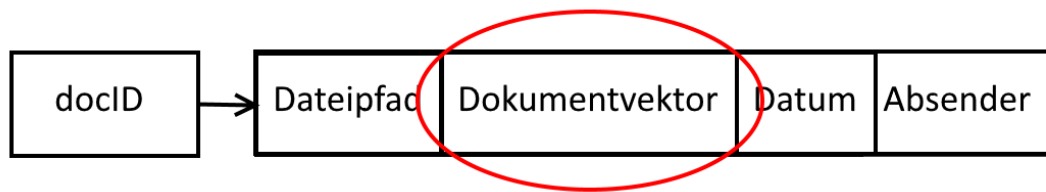


Abb. 7.1. Struktur für einen Eintrag im Dokument-Dictionary. Die Einträge Datum und Absender können, falls nicht existent, auch leer bleiben. Im rot markierten Bereich werden später die Dokumentvektoren eingetragen. (Eigene Abbildung).

7.2.2 Verarbeiten der Dokumente

Anschließend wird über alle Dokument-Einträge iteriert, um die folgenden Schritte auszuführen:

1. Aufteilen in Metadaten und Freitext
2. Verarbeiten der Metadaten
3. Verarbeiten des Freitextes

Es stellt sich die Frage, was in den letzten beiden Punkten geschieht.

Verarbeiten der Metadaten

Die Metadaten werden zunächst in Attributname und Attributwert zerlegt, um sie weiterverarbeiten zu können.

Für die Metadatensuche wurde boolesches Retrieval (siehe Kapitel 4) eingesetzt, da ein Attribut in einem Dokument entweder auftritt oder nicht, d.h. hier liegen klar definierbare Bedingungen vor.

Allerdings muss zusätzlich zum Auftreten noch geprüft werden, ob der Attributwert mit der Suchanfrage übereinstimmt bzw. Teile der Anfrage beinhaltet.

Um dies zu lösen, wurde auf eine modifizierte Form des klassischen Implementierungsansatzes für boolesches Retrieval, der invertierten Liste (siehe Abschnitt 4.3.2), zurückgegriffen, wobei eine Term-Inzidenz-Matrix als Datenstruktur von vornherein aufgrund des zu hohen Speicherbedarfs ausgeschlossen wurde.

In diesem Verarbeitungsschritt wird eine Hash-Table erstellt, welche die Attributnamen als Keys und als Wert die folgenden Elemente, zusammengefasst in einem Struct, besitzt:

- *docID*: Eindeutiger Index des Dokuments, in dem das Attribut auftritt. Dieser gehört standardmäßig in die invertierte Liste.
- Typ: Dieser Eintrag gibt an, von welchem Typ der Attributwert ist, da dies über die Art der Suche darin entscheidet.
- Inhalt: Enthält den Attributwert. Dieser ist in der Regel so klein, dass er problemlos darin gespeichert werden kann und im Gegensatz zum Freitext keine weitere Verarbeitung erfordert. Dies würde nur unnötig Speicher belegen.

Zur Veranschaulichung der modifizierten invertierten Liste zeigt Abbildung 7.2 diese anhand einiger Beispiel-Attribute.

Das Speichern der Informationen in einem Struct bietet den Vorteil, dass auf diese über den Slot-Value gezielt zugegriffen werden kann, anstatt über Listen iterieren zu müssen, was Effizienzeinbußen zufolge hätte.

Hierbei sei noch angemerkt, dass beim Speichern der Attributnamen Groß- und Kleinschreibung keine Rolle spielt, d.h. für die Keywords „absender“ und „ABSENDER“ wird nur ein Hash-Key angelegt. Kommen beide Keywords innerhalb eines Dokuments vor, gibt es unter dem entsprechenden Hash-Key zwei verschiedene Einträge mit der gleichen *docID*, aber unterschiedlichen Inhalten. Das Ignorieren von Groß- und Kleinschreibung wird in diesem System im Allgemeinen angewendet, um möglichst fehlertolerant gegenüber abweichenden Nutzereingaben zu sein bzw. um auch Wörter, die sich nur durch Groß- und Kleinschreibung vom Suchbegriff unterscheiden, als relevante Treffer zu erkennen.

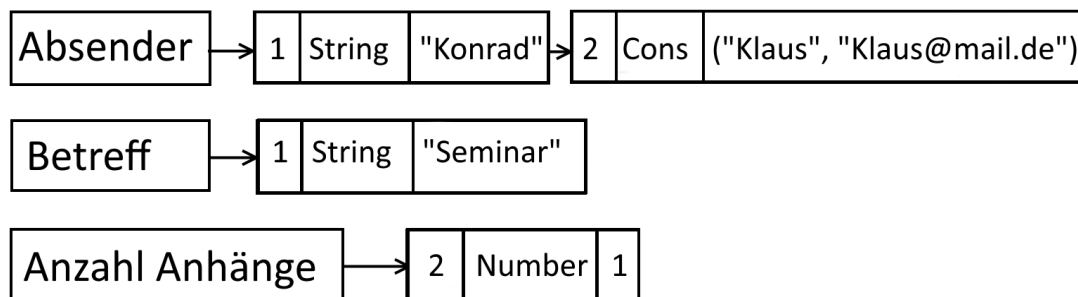


Abb. 7.2. Modifizierte invertierte Liste zur Realisierung der Metadatensuche mittels Structs der Form (docID, Typ, Inhalt) (Eigene Abbildung).

Verarbeiten des Freitextes

Für die Freitextsuche wurde das Vektorraummodell (siehe Kapitel 5) gewählt, da dieses Teiltreffer sowie ein Ranking der Ergebnisse ermöglicht.

Hierfür muss zunächst das Vokabular bestimmt werden, was wie folgt abläuft:

- Es wird über eine Liste aller Freitexte iteriert.
- Jeder Freitext wird in seine Terme zerlegt. Hierbei wurde auf eine Lemmatisierung (siehe Abschnitt 3.2.1) verzichtet, da dies den Rahmen der Arbeit sprengen würde. Zur zeilenweisen Zerlegung der Texte wurde das Package `split-sequence` verwendet ([Ion16]).
- Für jeden Term wird geprüft, ob er schon bekannt ist oder nicht. Falls nicht, wird er der Vokabularliste hinzugefügt, vorausgesetzt es handelt sich nicht um ein deutsches oder englisches Stoppwort.

Stoppwörter (siehe Abschnitt 3.2.2) wurden bewusst aus dem Vokabular entfernt, um Speicherplatz zu sparen und die Suche zu beschleunigen. Andernfalls

können Anfragen wie *Freitext* = „*summary of the first chapters* “ aufgrund des „of the “ zu erheblichen Problemen führen, da hierbei meistens alle Dokumente infrage kommen. Die englischen Stoppwörter, welche in der Implementierung verwendet wurden, stammen von der Website [web13]. Die verwendete deutsche Stoppwortliste stammt aus [Koh] und enthält analog deutsche Begriffe wie „der, die, das, und“ etc., welche nichts über den Textinhalt aussagen und darum ignoriert werden können.

Nachdem alle Terme bekannt sind, werden diese indexiert:

- Es wird ein Term-Dictionary, realisiert durch eine Hash-Table, angelegt.
- Für jeden Term der Vokabularliste wird ein Eintrag der Form (Index,idf=0) angelegt, wobei der Index ein fortlaufender Integer-Wert ist und der idf-Wert noch zu berechnen ist.

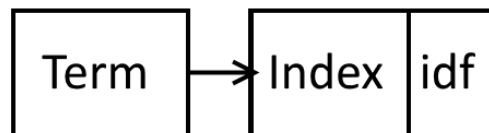


Abb. 7.3. Struktur für einen Eintrag im Term-Dictionary. Der Index gibt die Position im Dokumentvektor an (Eigene Abbildung).

Nach dem abgeschlossenen Anlegen kann das Term-Dictionary mit Einträgen in der in Abbildung 7.3 gezeigten Struktur gefüllt werden. Beim Befüllen wird über alle Freitexte iteriert und es werden pro Freitext, d.h. pro Dokument, die folgenden Schritte ausgeführt:

- Anlegen eines Dokumentvektors, realisiert mittels Hash-Table, welcher die Term-Indizes als Keys und deren tf-idf-Gewichte als Werte besitzt.
- Tritt ein Term zum ersten Mal in der Sammlung, wird der idf-Slot im Term-Dictionary auf 1 gesetzt.
- Tritt ein Term zum ersten Mal im Dokument auf und existiert bereits in der Sammlung, wird der idf-Wert im Term-Dictionary um 1 erhöht.
- Beim ersten Auftreten im Dokument wird der Eintrag im Dokumentvektor auf die Termhäufigkeit 1 gesetzt. Die Position im Vektor ist durch Zugriff auf den Index des Terms (gespeichert im Term-Dictionary) bekannt.
- Für jedes erneute Auftreten im Dokument wird die Termhäufigkeit im Dokumentvektor um 1 erhöht.
- Ist der Freitext des aktuellen Dokuments vollständig verarbeitet, kann der bereits angelegte Eintrag an der entsprechenden Stelle im Dokument-Dictionary (d.h. der Slot „Dokumentvektor“ im Hash-Eintrag mit der passenden *docID*)) mit dem hier erstellten Dokumentvektor initialisiert werden.

Noch enthalten die idf-Slots im Term-Dictionary die Dokumenthäufigkeiten statt der tatsächlichen idf-Werte. Nun erfolgt deren Umrechnung in den idf-Wert nach Formel 5.2.

Da die idf-Werte jetzt feststehen können die Termhäufigkeiten in den Dokumentvektoren in die entsprechenden tf-idf-Werte nach Formel 5.5 umgerechnet werden. An dieser Stelle stehen die Dokumentvektoren fest und können zur Verrechnung mit dem Anfragevektor verwendet werden.

Durch das Realisieren der Vektoren als Hash-Tables entfallen leere Einträge, die nur unnötig Speicher belegen. Ein fehlender Eintrag wird als Gewicht 0 interpretiert, sodass dies kein Problem bei der Ähnlichkeitsberechnung darstellt.

7.3 Die Suche

Nachdem die Initialisierungsschritte ausgeführt wurden, kann der Nutzer die Suche starten. Er sieht auf der Benutzeroberfläche, welche Attribute ihm als Suchbereiche zur Verfügung stehen. Das Attribut „Freitext“ ist hierbei immer vorhanden. In diesem Abschnitt wird die interne Realisierung der Suche erklärt.

7.3.1 Metadatensuche

Lautet die Anfrage beispielsweise *Absender = klaus*, wird auf die modifizierte invertierte Liste über den Hash-Key *Absender* zugegriffen. Anschließend wird über alle darin gespeicherten Structs iteriert, wobei zunächst der Typ des Inhalts abgefragt wird. Dieser entscheidet über die Art der Suche:

1. **String:** Der Attributwert wird mit der vordefinierten Lisp-Funktion *search* durchsucht. Die Suche ist erfolgreich, wenn die gesuchte Zeichenkette an einer beliebigen Stelle im Attributwert auftaucht.
2. **Number:** Ist der Inhalt eine Zahl, wird die Suchanfrage (die stets als String übergeben wird) wenn möglich zum Datentyp Number konvertiert. Hierbei sind ausgeschriebene Zahlen von null bis zwölf auch konvertierbar. Ist kein Konvertieren möglich, schlägt die Suche sofort fehl, da der Inhalt nicht zur Anfrage passen kann.
3. **Liste:** Eine Liste (Datentyp Cons in Lisp) wird rekursiv durchsucht, um alle darin enthaltenen Elemente typspezifisch zu durchsuchen, d.h. darin enthaltene Strings, Zahlen und Unterlisten.

Liegt ein Treffer vor, wird *diedocID* als Resultat der Ergebnisliste hinzugefügt. Hierbei kann es sein, dass pro Teilanfrage mehrere Metadatensuchen durchgeführt werden, da der Nutzer die Anfrage für verschiedene Attribute gleichzeitig stellt. Dann hat jedes Attribut seine eigene Ergebnisliste, die gemäß booleschem Retrieval mit Mengenoperationen verrechnet werden: Ist *AND* ausgewählt, wird aus den Listen der Durchschnitt gebildet, bei *OR* die Vereinigung.

Nun liegt das finale Ergebnis für die Metadatensuche der Teilanfrage vor - es sei denn, der Nutzer hat *NOT* ausgewählt. Dann wird die Differenz zwischen den Dokumenten des Archivs und dem ermittelten Ergebnis zurückgegeben.

7.3.2 Freitextsuche

7.3.3 Erstellen des Query-Vektors

Für die Freitextsuche muss die Anfrage erst in einen Vektor umgewandelt werden. Auch hier wird eine Hash-Table für das Anlegen des Query-Vektors verwendet. Für jeden Term wird dessen Index im Term-Dictionary abgefragt. Vorausgesetzt, der Term existiert im Vokabular, wird dieser Index zum Key und die Termhäufigkeit in der Anfrage zum Wert. Anschließend wird die Termhäufigkeit durch den idf-Wert dividiert, sodass der Query-Vektor die finalen tf-idf-Gewichtungen enthält.

Damit wird die Anfrage genau wie ein Dokument behandelt, mit dem einzigen Unterschied dass bestimmte Terme eventuell nicht im Vektor eingetragen und gewichtet werden, da diese im Archiv nicht vorkommen und darum für die Suche irrelevant sind.

Abbildung 7.4 veranschaulicht das Erstellen eines Query-Vektors anhand eines Beispiels.

Finden der Resultate

Das Bestimmen der Suchergebnisse für die Freitextsuche läuft wie folgt ab:

- Es wird über alle Dokumente im Dokument-Dictionary iteriert und auf deren Dokument-Vektoren zugegriffen
- Es wird das Cosinus-Maß (siehe Formel 5.9) zur Berechnung der Ähnlichkeit zwischen Dokument- und Query-Vektor verwendet
- Das Ergebnis ist der Score, welcher gemeinsam mit der *docID* der Ergebnisliste hinzugefügt wird.
- Diese wird basierend auf dem Score sortiert, sodass sich die ähnlichsten Dokumente vorne befinden.

7.4 Verrechnung der Suchergebnisse

Die Resultate der Metadatensuche und der Freitextsuche müssen miteinander kombiniert werden, wobei der Score problematisch ist, da die Freitextergebnisse einen besitzen, die Metadaten-Resultate jedoch nicht.

Das Kombinieren von beiden Suchen wurde wie folgt realisiert:

- Jedes Dokument in der Metadaten-Ergebnisliste erhält den Score 1.
- Ist *AND* ausgewählt, wird der Durchschnitt beider Suchen gebildet und Metadaten-Score sowie Freitextscore werden addiert.
- Ist *OR* ausgewählt, wird die Vereinigung beider Suchen gebildet und Metadaten-Score sowie Freitextscore der Dokumente, die in beiden Ergebnislisten vorkommen, werden addiert.

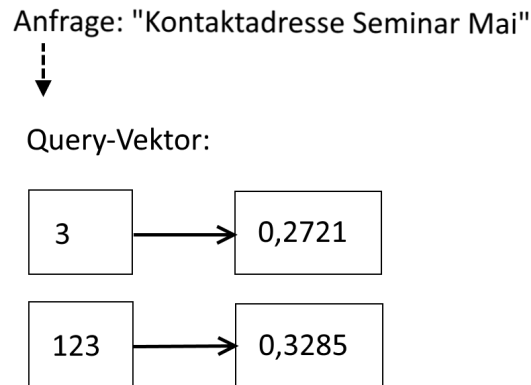


Abb. 7.4. Beispiel für Umwandlung einer Anfrage in einen Query-Vektor. „Kontaktadresse“ hat den Index 3, „Seminar“ den Index 123. Mai kommt im Archiv nicht vor, darum wird der Term nicht vermerkt. Alle Indizes ungleich 3 und 123 sind als mit 0 gewichtet zu interpretieren (Eigene Abbildung).

Da die Anfrage beliebig tief geschachtelt werden kann, ist es möglich, dass sich der Score eines Dokuments weiter erhöht:

Das Gesamtergebnis wird mit jeder neuen Teilanfrage auf dieselbe Weise verrechnet, wie es soeben beschrieben wurde.

Demnach erhält ein Dokument, dass für 5 Teilanfragen einen Treffer in der Metadatensuche lieferte, den Score 5. Handelt es sich hingegen um einen nicht ganzzahligen Wert, z.B. 5,27, kamen noch Treffer in der Freitextsuche hinzu.

Aufgrund des Rankings kann der Nutzer in etwa abschätzen, wie wichtig ein Dokument für seine Anfrage war und auch, auf welche Weise der Treffer zustande kam.

Die Benutzeroberfläche

Dieses Kapitel soll die Konzeption der Oberfläche begründen und deren Bedienung erläutern.

8.1 Anforderungen

Die Benutzeroberfläche muss die folgenden, aus der Problemstellung resultierenden Funktionalitäten erfüllen:

1. Wählen und Festlegen des Suchverzeichnisses
2. Eingabe des Suchtextes
3. Auswählen der Freitextsuche
4. Auswählen der Attributnamen für die Metadatensuche
5. Logische Operatoren zur internen Verknüpfung mehrerer Suchkriterien
6. Logische Operatoren zur externen Verknüpfung mehrerer Teilanfragen
7. Anzeigen der Anfrage
8. Zurücksetzen der Anfrage
9. Starten der Suche
10. Anzeige der Resultate

Neben den oben genannten inhaltlichen Anforderungen sind noch weitere Punkte bezüglich Anwenderfreundlichkeit zu berücksichtigen:

1. Übersichtlichkeit
2. Intuitive Bedienbarkeit, d.h. der Nutzer soll möglichst wenig nachdenken müssen

In den folgenden Abschnitt wird erläutert, auf welche Weise diese Punkte realisiert wurden.

8.2 Grundaufbau der Oberfläche

Die Oberfläche wurde, um dem Nutzer genügend Übersichtlichkeit zu bieten, in drei Bereiche gegliedert, die in Abbildung 8.1 gezeigt sind.

Der oberste Bereich beinhaltet die Verzeichnisauswahl, da dies der erste vom Anwender auszuführende Schritt ist. In der Mitte befindet sich die Anzeige der Gesamtanfrage, weil sie sich dort sofort im Blickfeld des Nutzers befindet. Die Erstellung der Teilanfragen wurde im unteren Teil der Oberfläche untergebracht, da sich hier die meisten Bedienungselemente befinden, weshalb jede andere Position unweigerlich Einbußen bezüglich Übersichtlichkeit zur Folge hätte.

Funktional zusammengehörige Elemente wurden stets nah beieinander angeordnet, was dem Gesetz der Nähe entspricht. Dieses besagt, dass Elemente, die nah zusammen liegen, vom Anwender als zusammengehörig wahrgenommen werden ([Hof17], S.17).

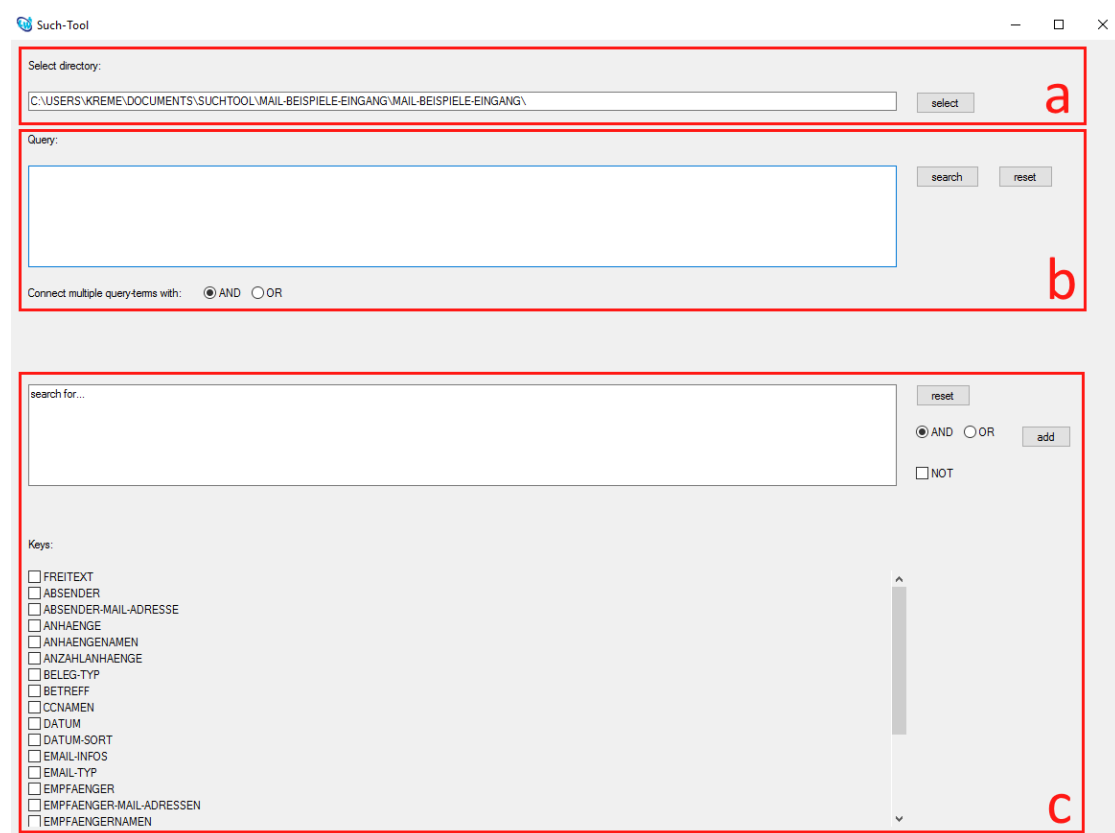


Abb. 8.1. Gliederung der Benutzeroberfläche. Teil *a* beinhaltet die Verzeichnisauswahl, Teil *b* die gesamte Suchanfrage und Teil *c* die Erstellung der Teilanfrage (Eigene Abbildung).

8.3 Verzeichnisauswahl

Die Verzeichnisauswahl (siehe Abbildung 8.1 Teil a) besteht aus einem Textfeld und dem rechts daneben befindlichen Button mit der Aufschrift „select“, welcher das Auswahlmenü öffnet. Dieses wird in einem separaten Pop-Up-Fenster angezeigt

(siehe Abbildung 8.2) und bietet zwei Möglichkeiten, ein Verzeichnis zu selektieren:

1. Eintippen des Pfads in ein Textfeld
2. Auswahl des Verzeichnisses über ein Dropdown-Menü

Der Nutzer muss die Wahl anschließend mit „ok“ bestätigen. Alternativ kann er den Dialog über „cancel“ abbrechen. Einmal gewählt, wird der Verzeichnispfad im Textfeld angezeigt und kann nachträglich nicht mehr geändert werden, weshalb der select-Button anschließend deaktiviert wird. Möchte der Nutzer in einem anderen Verzeichnis als bisher suchen, kann er das System einfach erneut starten.

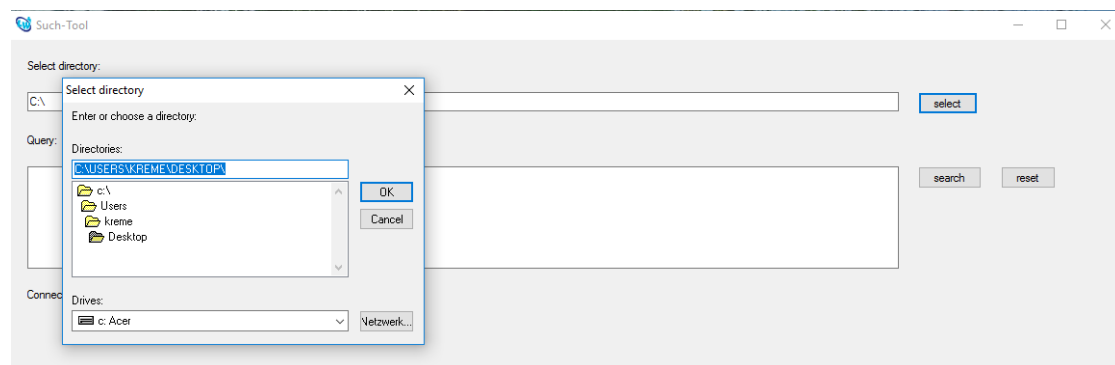


Abb. 8.2. Verzeichnisauswahl (Eigene Abbildung)

8.4 Suchanfrage

Im unteren Teil der Benutzeroberfläche (siehe Abbildung 8.1 Teil c) befinden sich die Attributnamen. Diese wurden als auswählbare Checkboxes realisiert, welche sich auf einem vertikal scrollbaren Panel befinden. Auf diese Weise ist sichergestellt, dass eine beliebig große Anzahl von Attributnamen angezeigt werden kann. Die Freitextsuche ist über die oberste Checkbox mit der Beschriftung „Freitext“ auswählbar, womit diese wie ein zusätzlicher Attributname behandelt wird und sich damit in die Benutzeroberfläche einfügt. Dies ist gewollt, denn der Anwender soll nicht mitbekommen, dass die Implementierung der Freitextsuche intern anders realisiert wurde als die übrigen Auswahlmöglichkeiten.

8.4.1 Zusammenstellung der Teilanfrage

Im Textdisplay wird die Teilanfrage vom Nutzer eingegeben und lässt sich über den reset-Button bequem zurücksetzen. Die ausgewählten Checkboxes bestimmen darüber, in welchen Bereichen nach dem eingegebenen Text gesucht werden soll, wobei beliebig viele auf einmal selektierbar sind.

Im Falle mehrerer ausgewählter Bereiche lassen sich die Teilergebnisse mit *AND*

sowie *OR* verknüpfen. Der Operator lässt sich über zwei Radio-Buttons einstellen, die sich rechts neben dem Texteingabefeld befinden, wobei *AND* die Standardauswahl ist. Zusätzlich lässt sich die Anfrage durch das Auswählen der unterhalb der Radio-Buttons befindlichen Checkbox *NOT* negieren. Der Operator bezieht sich hierbei auf das Gesamtergebnis der erstellten Teilanfrage, d.h. wenn die Verknüpfung der Treffer für die selektierten Attributnamen bzw. für die Freitextsuche bereits erfolgt ist. Möchte man Bereiche einzeln negieren, müssen die Teilanfragen getrennt eingegeben werden.

Das Drücken von „add“ fügt die soeben erstellte Teilanfrage der Gesamtanfrage hinzu. Eine einzelne Teilanfrage ist somit das, was der Nutzer mit dem Betätigen des add-Buttons der Gesamtanfrage, die im oberen Display angezeigt wird, hinzufügt (siehe Abbildung 8.1 Teil b).

8.4.2 Beispiel

Um die einzelnen Schritte besser nachvollziehen hilft ein Beispiel. Abbildung 8.3 zeigt, wie der Name „Dr. Claus-Peter Wirth“ im Absender oder in der Absender-Mail-Adresse gesucht werden soll. Das Drücken des add-Buttons schließt die Teilanfrage ab und fügt diese hinzu und eröffnet die Möglichkeit, weitere zu stellen.

The screenshot shows a search interface. At the top, there is a text input field containing "Dr. Claus-Peter Wirth". To the right of the input field are two radio buttons labeled "AND" and "OR", with "OR" being selected. Below these is a checkbox labeled "NOT". To the right of the radio buttons is a blue button labeled "add". Below the input field, there is a section labeled "Keys:" with four checkboxes: "FREITEXT", "ABSENDER", "ABSENDER-MAIL-ADRESSE", and "ANHÄNGE". The "ABSENDER" and "ABSENDER-MAIL-ADRESSE" checkboxes are checked.

Abb. 8.3. Attributnamen auswählen und intern verknüpfen, hier OR (eigene Abbildung)

Abbildung 8.4 zeigt, wie der Suchbegriff „dfki“¹ im Bereich Freitext gesucht werden soll. Es erfolgt ein erneutes Hinzufügen der zweiten Teilanfrage durch „add“.

8.5 Gesamtanfrage

Das externe Verknüpfen mehrerer Teilanfragen mit *AND* bzw. *OR* wird durch zwei Radio-Buttons unter dem oberen Textdisplay (siehe Abbildung 8.1, Teil b) geregelt, wobei die Standardauswahl auch hier *AND* ist. Wenn stattdessen *OR* erwünscht ist, muss diese Auswahl vor dem Hinzufügen einer weiteren Teilanfrage erfolgen, da eine Änderung des Operators im Nachhinein nicht mehr möglich ist!

¹ DFKI = Deutsches Forschungszentrum für Künstliche Intelligenz

The screenshot shows a search interface with a large text input field containing 'dfki'. To the right of the input field are three radio buttons: 'AND', 'OR' (which is selected), and 'NOT'. There is also a 'reset' button and an 'add' button. Below the input field, under the heading 'Keys:', there are three checkboxes: 'FREITEXT' (checked), 'ABSENDER', and 'ABSENDER-MAIL-ADRESSE'.

Abb. 8.4. Freitextauswahl. Da nur ein Suchbereich ausgewählt ist, bleibt der selektierte *OR*-Operator ohne Wirkung (eigene Abbildung)

Abbildung 8.5 zeigt, wie die im Display angezeigte Gesamtanfrage für das Beispiel mit dem Operator *AND* aussieht. In dieses Display lässt sich vom Nutzer nichts eingeben, um die korrekte Anzeige der intern gespeicherten Anfrage sicherzustellen.

The screenshot shows a query display with a label 'Query:' and a text box containing the following logical expression: `(AND (or (= ABSENDER "Dr. Claus-Peter Wirth") (= ABSENDER-MAIL-ADRESSE "Dr. Claus-Peter Wirth")) (= FREITEXT "dfki"))`.

Abb. 8.5. Anzeige der Gesamtanfrage auf dem oberen Display in Bereich b (eigene Abbildung)

8.6 Ergebnis

Der Nutzer kann die Gesamtanfrage über den reset-Button komplett zurücksetzen oder aber über den search-Button die Suche starten. Das Drücken von „search“ öffnet ein Pop-Up-Fenster, welches die Resultate anzeigt, was in Abbildung 8.6 gezeigt ist. In einer tabellarischen Ansicht werden die Ranking-Position, der Score des Dokuments, wenn möglich Datum und Absender sowie der Dateipfad angezeigt. Die Tabelle ist vertikal scrollbar (siehe Abbildung 8.7) um eine beliebig große Zahl von Ergebnissen anzeigen zu können. Eine Begrenzung wurde nicht vorgenommen, da keine Resultate ausgeschlossen werden sollen. Der Nutzer kann sich an den Ranking-Positionen orientieren und selbst entscheiden, welche Resultate für ihn relevant sind und welche er aufgrund des niedrigen Scores ausschließen möchte. Die Einträge der Tabelle lassen sich per Doppelklick auswählen und werden je nach ausgewähltem Modus auf verschiedene Arten geöffnet. Dieser lässt sich über zwei oben links über der Tabelle angebrachte Radio-Buttons einstellen: „Open directory“ öffnet das Verzeichnis, zu dem das Dokument gehört, und markiert die Datei, „Open file“ öffnet die Datei hingegen direkt. Das Drücken von „ok“ schließt das Ergebnis-Fenster.

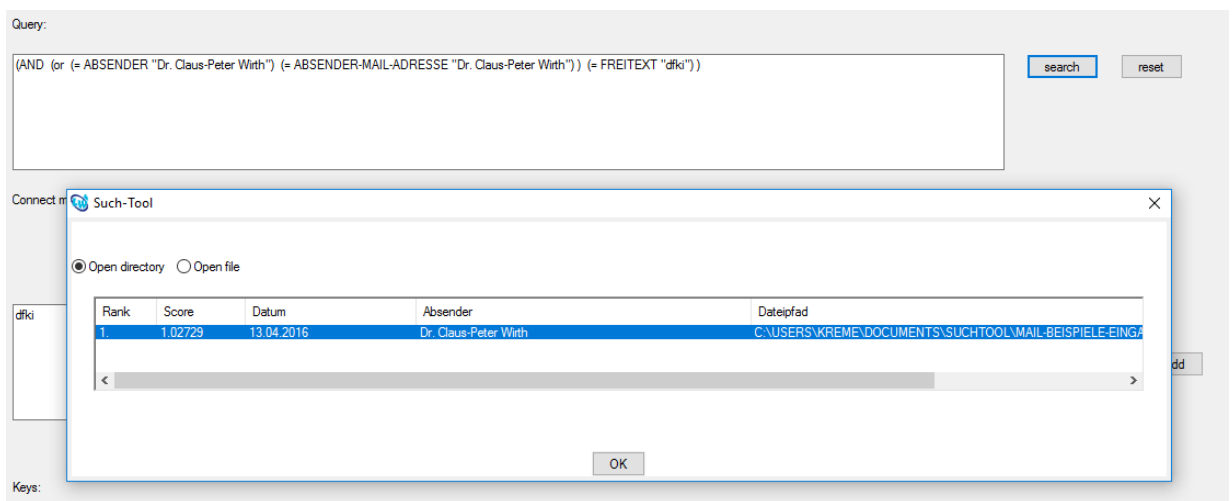


Abb. 8.6. Pop-Up Fenster zur Anzeige der Resultate (eigene Abbildung)

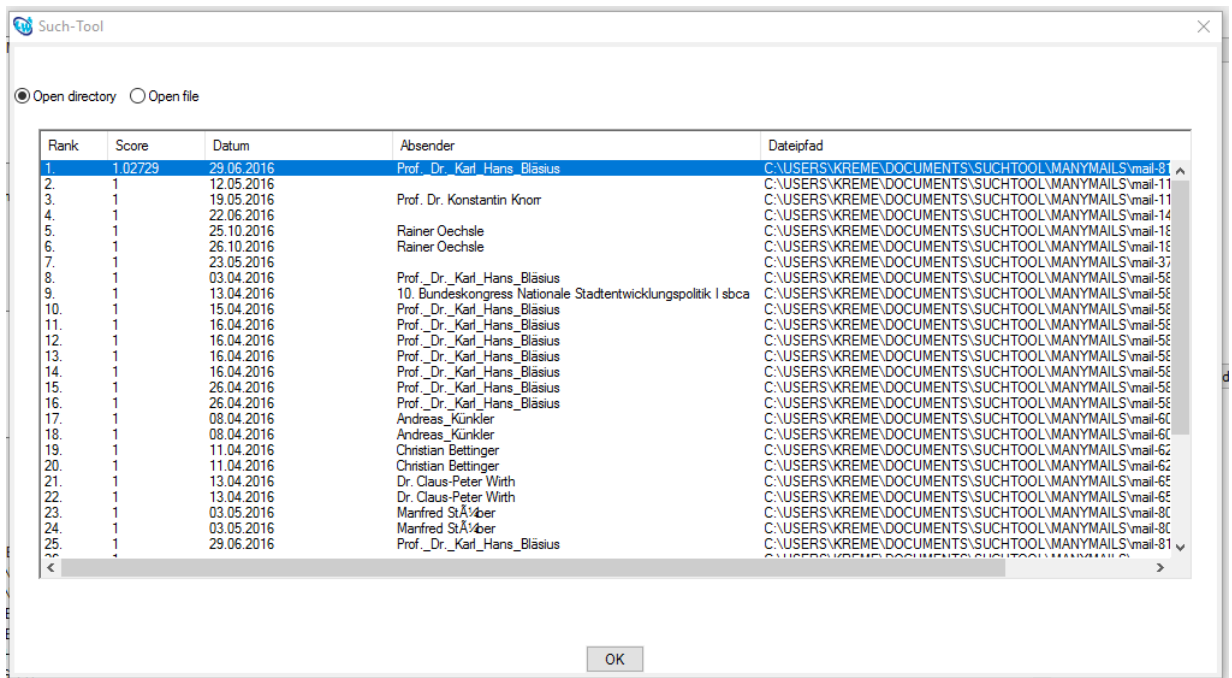


Abb. 8.7. Scrollbare Anzeige für viele Treffer (eigene Abbildung)

Zusammenfassung und Ausblick

9.1 Zusammenfassung

Im Kapitel Einleitung und Problemstellung wurde die Aufgabenstellung erläutert, wobei sich bereits zeigte dass diese aufgrund des semistrukturierten Aufbaus der zu durchsuchenden Dokumente eine sehr spezifische Lösung erfordern würde. Die Unterteilung in Metadaten und Freitext sowie das logische Verknüpfen der Suchbedingungen stellen die wesentlichen Herausforderungen dar. Anschließend wurden die notwendigen theoretischen Kenntnisse vermittelt. Die Bedeutung des Begriffs Information Retrieval wurde erklärt und es zeigte sich, dass diese sehr weit gefasst ist, weshalb diese Arbeit die ausgesprochen umfangreiche Thematik nur ansatzweise behandeln kann. Es wurden die beiden bekanntesten klassischen Information Retrieval Verfahren vorgestellt; das boolesche Retrieval und das Vektorraummodell, sowie Methoden, anhand derer sich solche Modelle im Hinblick auf Qualität bewerten und Vergleichen lassen. Hierbei zeigte sich, dass eine solche Bewertung im Rahmen dieser Arbeit aufgrund des Aufwands leider nicht durchführbar ist.

Im Implementierungskapitel wurde deutlich, dass die Verwendung eines der beiden klassischen Verfahren nicht ausreicht, die Kombination aus booleschen Retrieval und Vektorraummodell jedoch hervorragend passt. Das boolesche Retrieval musste allerdings geringfügig modifiziert werden, indem nicht nur das Vorkommen der Attribute in den Dokumenten vermerkt wird, sondern auch deren Inhalt inklusive Datentyp. Beim Vektorraummodell zeigte sich, dass sich Speicher sparen lässt, indem alle Elemente des Vektors, welche eine 0 enthalten, nicht eingetragen werden. Zuletzt zeigte sich, dass die Benutzeroberfläche eine nicht zu unterschätzende Herausforderung darstellt, da der Anwender sein Informationsbedürfnis auf möglichst unkomplizierte Art ausdrücken können soll. Ein Information Retrieval System muss vom Nutzer auch verstanden werden. Es wurde sich dafür entschieden, möglichst einfache UI-Elemente wie CheckBoxes zu wählen sowie die Oberfläche in drei thematische Bereiche zu gliedern, um die notwendige Übersicht zu bieten.

9.2 Ausblick: Wünschenswerte Erweiterungen

Einige Erweiterungen konnten aus zeitlichen Gründen in der Implementierung nicht umgesetzt werden, sind jedoch wünschenswert.

Die Im Kapitel Grundbegriffe beschriebene Lemmatisierung (siehe Abschnitt 3.2.1) würde eine große Verbesserung hinsichtlich des Speicherbedarfs bedeuten, da weniger Terme gespeichert werden müssen. Zudem würde das Ergänzen um Lemmatisierung auch die Suche verbessern, da auch Dokumente mit zum Suchbegriff verwandten Wörtern als Treffer gewertet werden.

Weiterhin wünschenswert ist die Ergänzung um Spelling Correction, d.h. um eine Rechtschreibkorrektur die ähnliche Suchbegriffe vorschlägt, falls der Anwender sich bei der Eingabe vertippt hat. Dies würde die Anwenderfreundlichkeit des Systems erheblich steigern, insbesondere in Fällen in welchen der Anwender seinen Tippfehler nicht bemerkt und unerwartet keine Resultate erhält. Da Nutzer in der Regel Spelling Correction aus der alltäglichen Websuche gewöhnt sind, ist es wünschenswert auch dieses Information Retrieval System damit auszustatten.

Literaturverzeichnis

- Aca. *Academic - Academic dictionaries and encyclopedias, Universal Lexikon.*
http://universal_lexikon.deacademic.com/253489/Informationsr%C3%BCckgewinnung, letzter Zugriff am 05.06.2017.
- CDM08. CHRISTOPHER D. MANNING, PRABHAKAR RAGHAVAN, HENRICH SCHÜTZE: *Introduction to Information Retrieval*. Cambridge University Press, 2008.
- Eng14. ENGELHARDT, ALEXANDER: *Kreuztabellen / Kontingenztafeln*, 2014.
<http://www.crashkurs-statistik.de/kreuztabellen-kontingenztafeln/>, letzter Zugriff am 03.07.2017.
- Fer03. FERBER, REGINALD: *Information Retrieval, Suchmodelle und Data-Mining-Verfahren für Textsammlungen und das Web*. dpunkt.verlag, 2003.
- Hen08. HENRICH, ANDREAS: *Information Retrieval 1 -Grundlagen, Modelle und Anwendungen*, 2008.
https://www.uni-bamberg.de/fileadmin/uni/fakultaeten/wiai_lehrstuehle/medieninformatik/Dateien/Publikationen/2008/henrich-ir1-1.2.pdf, letzter Zugriff am 10.06.2017 .
- Hof17. HOFER, ANDREAS: *User-Interface-Design WS 2016/17 - 2 Gestalten*. Vorlesungsskript, FH-Trier, 2017.
- Ion16. IONESCU, STELIAN: *split-sequence Package*, 2016.
<https://github.com/sharplispers/split-sequence/blob/master/split-sequence.lisp>, letzter Zugriff am 23.06.2017.
- Jän84. JÄNICH, KLAUS: *Lineare Algebra - Ein Skriptum für das erste Semester*. Springer-Verlag, 1984.
- KMOB14. KWEKU-MUATA OSEI-BRYSON, OJELANKI NGWENYAMA: *Advances in Research Methods for Information Systems Research - Data Mining, Data Envelopment Analysis, Value Focused Thinking*. Nummer 34 in *Integrated Series in Information Systems*. Springer Verlag, 2014.
- Koh. KOHLFÜRST, MICHAEL: *Online Marketing Blog von PromoMasters SEO und SEA*.
<http://www.promomasters.at/blog/stop-words/>.

-
- met16. *ITWissen.info - Metadaten*, 2016.
<http://www.itwissen.info/Metadaten-meta-data.html>.
- PDVC06. PROF. DR. VOLKER CLAUS, PROF. DR. ANDREAS SCHWILL: *Duden - Informatik A-Z, Fachlexikon für Studium, Ausbildung und Beruf*. Dudenverlag, 2006.
- SB10. STEFAN BÜTTCHER, CHARLES L.A. CLARKE, GORDON V. CORMACK: *Information Retrieval - Implementing and Evaluating Search Engines*. The MIT Press - Massachusetts Institute of Technology, 2010.
- web13. *99webTools - List of English Stop words*, 2013.
<http://99webtools.com/blog/list-of-english-stop-words/>.

A

Erklärung der Kandidatin / des Kandidaten

☐ Die Arbeit habe ich selbstständig verfasst und keine anderen als die angegebenen Quellen- und Hilfsmittel verwendet.

☐ Die Arbeit wurde als Gruppenarbeit angefertigt. Meine eigene Leistung ist ...

Diesen Teil habe ich selbstständig verfasst und keine anderen als die angegebenen Quellen und Hilfsmittel verwendet.

Namen der Mitverfasser: ...

Datum

Unterschrift der Kandidatin / des Kandidaten