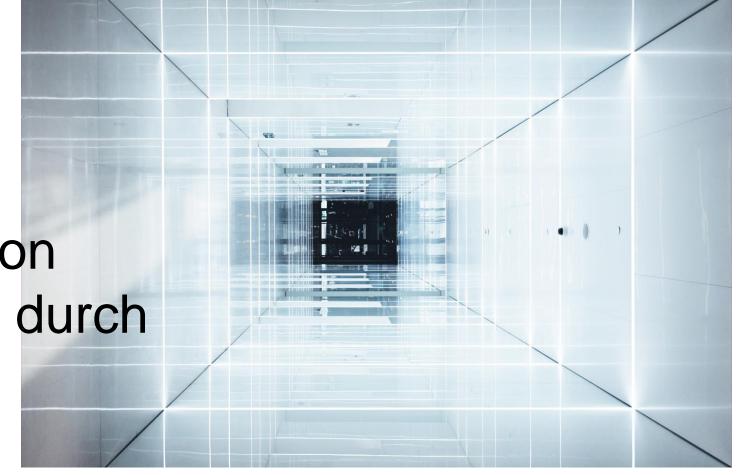


Semantische
Anreicherung von
Named Entities durch
Taxonomien

Qurator 2021

spaCy, Syntex und TermStores und graphische Modelle



Christian Fillies, Semtation GmbH Berlin, 17. 02. 2021

Das Unternehmen

- Gründung 2001
- Standort Potsdam
- 10 Mitarbeiter
- Microsoft-Partner (ISV) seit 2001
- Eigenes Partnernetzwerk
- Büro im Denkmal

SEMTATION



Produktstrategie und Leistungsangebot

- Plattformhersteller:
 - Eigener Editor für Prozessmodelle: SemTalk Editor
 - Portal Templates und –Bausteine: SemTalk Services
 - Microservices zur Modellanreicherung
 - Metamodell-Konfigurator
- Einführungsunterstützung
- Prozess-basierte Implementierung auf der Microsoft-Plattform:
 - Strukturen in Microsoft Teams und SharePoint
 - Workflows





Das Qurator-Projekt

- Thema: Digitale Kuratierung Bereitstellung elektronisch verfügbarer Inhalte
- 10 Partner aus Berlin und Brandenburg:
 - Forschungspartner: DFKI, Fraunhofer FOKUS, Wikimedia, Staatsbibliothek Stiftung Preußischer Kulturbesitz
 - Unternehmenspartner: Semtation, ART+COM, Condat, Ubermetrics, 3pc, Ada Health
- Gefördert durch das BMBF im Rahmen des Programms "Wachstumskerne Unternehmen Region"
- Struktur: je Projektpartner ein Teilprojekt, jeweils unterschiedliche Domänen, Zusammenarbeit bei ähnlichen Aufgabenstellungen, ggf. gemeinsame Nutzung von Microservices und Plattformen



Ziele dieses Vortrags

- Wie kann man mit nur wenig fachlichem Ontologie-Modellierungsaufwand deutlich mehr Nutzen aus der maschinellen Textverarbeitung erzielen
 - Automatisches "Sortieren" von Dokumenten
 - Automatische Verschlagwortung und Extraktion von Metadaten

(Kombination von Verfahren des maschinellen Lernens mit semantischen Ansätzen, um den Aufwand für das maschinelle Lernen zu reduzieren)?

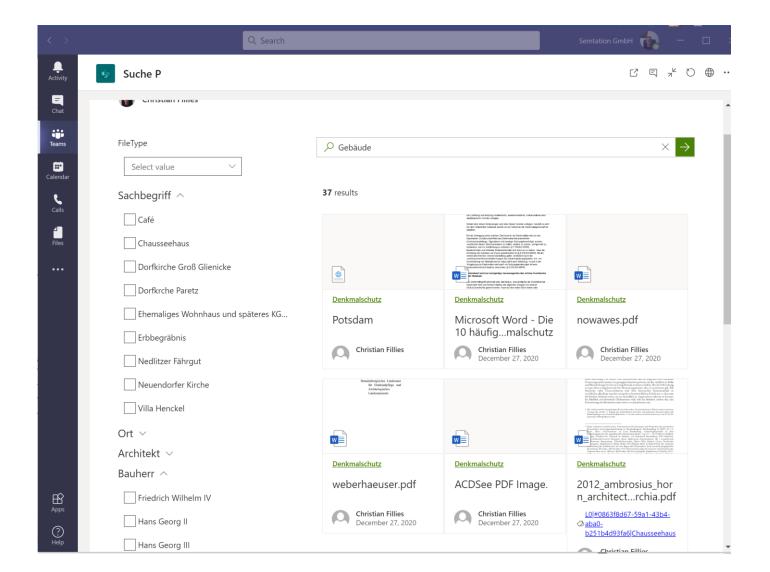
Inhalt

- Use Cases
- Named Entity Recognition
- spaCy: Natural Language Processing für NER
- Microsoft Cortex / Syntex mit Taxonomien
- Holmes: spaCy mit Ontologie
- Beispiel-Ontologie

Use Cases

- Filtern anhand von mehrdimensionalen Metadaten
- Facettierte Suche anhand von mehrdimensionalen Metadaten
- Dokumentenklassifikation (Rechnung, Stundenzettel,...)
- Extraktion von Metadaten
- Chat Bots (Verarbeitung natürlicher Sprache)

Use Case: Facettierte Suche



- Im Team
- In Teams
- In Teams mit dem gleichen Prozessziel
- In Teams mit der gleichen Rolle

Beispiel Bauamt

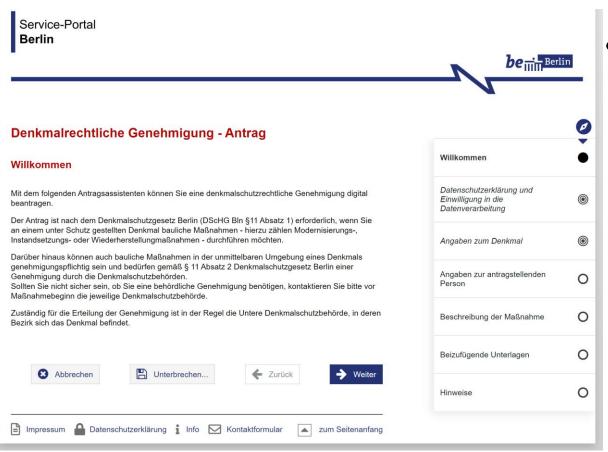
- Genehmigungsprozess:
 - Dokumente / Objekte in der Denkmalschutzprüfung
 - Dokumente / Objekte in der Brandschutzprüfung
 - Dokumente / Objekte in der Statik Prüfung
 - Suche in vorherigen Bauanträgen nach diversen Kriterien

Standard-Geschäftsprozess

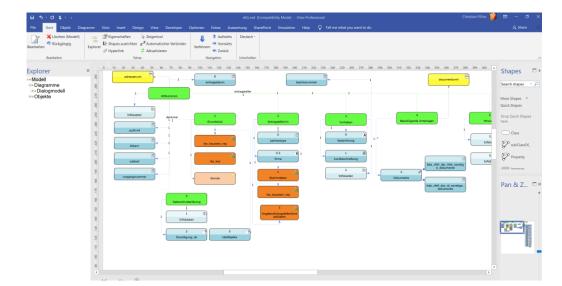
- Antragsprozess: Stellen, Prüfen, Bearbeiten, Überwachen
- Formular zur Antragsstellung
 - cit Intelliform
 - Bot
- Mitgeltende Dokumente, Vorlagen, Gesetze

➤ Bei jeder Ausführung des Prozesses entstehen Dokumente, Nachrichten, Chats, Protokolle, Meetings, erledigte ToDo Aufgaben, die wir gerne wiederfinden würden

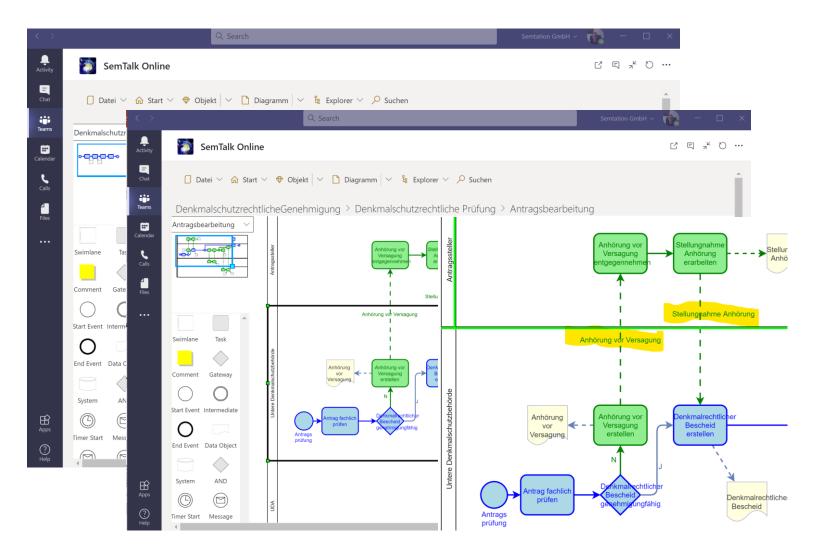
Echter Prozess mit cit intelliForm



https://service.berlin.de/dienstleistung/329247/

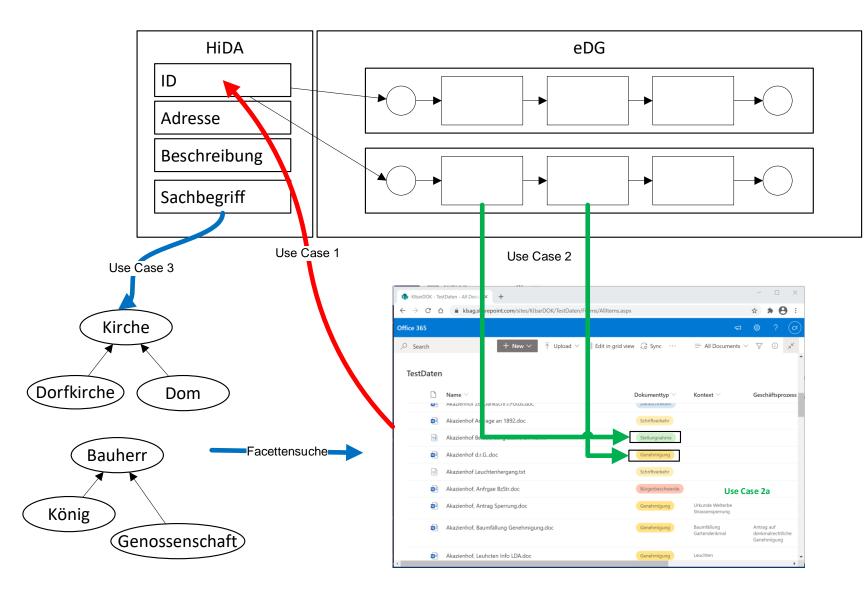


Prozessmodell



- Im Prozessmodell ist beschrieben welche Daten / Dokumente von wem erzeugt werden
- Die Entscheidungen erfolgen aufgrund der Daten / Dokumente

HiDA: Denkmalliste, eDG: Vorgangsverwaltung



- Use Case 1:

 Identifikation des
 Denkmals zu
 einem Ordner mit
 Dokumenten
- Use Case 2: Identifikation von Dokumenttyp und Eigenschaften aus dem Prozess
- Use Case 3: Filtern und Suche nach Ober- und Unterbegriffen

Kann man aus Erfahrungen ähnlicher Projekte lernen und wie findet man die?

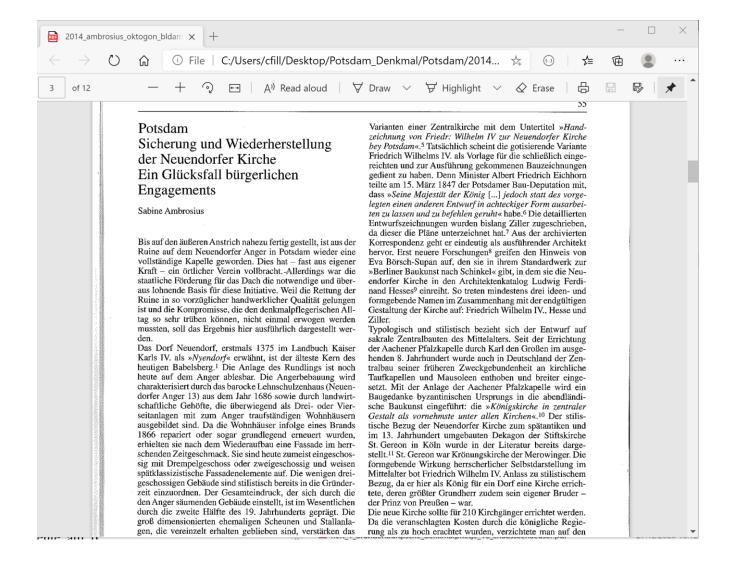
- Wilhelminenhof: Umzug einer Hochschule (HTW) in ein Industriedenkmal der AEG
- Siemensstadt 2.0: Innovations-Campus in einem Industriedenkmal der Siemens AG
- Flughafen Tegel: Umzug der Beuth-Hochschule in ein Industriedenkmal
- Zukunftsort Flughafen Berlin Tempelhof

Potentiale für Lösungen/Prozessverbesserungen mit Kl

- Unterstützung für den Antragsteller
 - Beispiele zu "ähnlichen" Anträgen
 - Hintergrundinformation, Merkblätter
 - Bot: Fachterminologie in "einfache Sprache" umsetzen
- Unterstützung für den Antragsbearbeiter
 - Empfehlung an Entscheidungspunkten wie mit "ähnlichen" Anträgen bisher verfahren wurde
 - Semantische Suche in Anträgen
 - Semantische Suche in Hintergrundinformationen

Named Entity Recognition

Beispieltext von www.potsdam.de



★ C

Key Phrases

C:\Users\cfill\Desktop\Potsdam D File Edit Search View Encoding Lan 3 🖆 🗎 🖺 🕞 🕝 📤 🚜 🛍 🖺 2014_ambrosius_oktogon_bldam.pdf 2 |= "KeyPhrases": ["Neuendorfer Kirch "Neuendorfer Anger "Potsdam Sicherung "Friedrich Wilhelm "Bau der Kirche", "Französische Kirc "Anger säumenden G 10 "Restaurierung", 11 "Anger traufständi 12 "gotisierende Vari 13 "Landbuch Kaiser K 14 "späteren Kaiser W 15 "Entwürfen Karl Fr 16 "Wiederherstellung 17 "Glücksfall bürger 18 "Fachwerkkirche", 19 "Sabine Ambrosius" 20 "Minister Albert F 21 "Rettung der Ruine 22 "Christian Nülken" 23 "Thomas Schubert", "Hand des Königs", 24 25 "Mitte des Angers" 26 "Potsdamer Bau", 27 "Majestät der Köni 28 "Königs Wusterhaus 29 "Thomas Sander", 30 "Baufälligkeit ent "Form des Neubaus" 32 "BRANDENBURGISCHE 33 "Carsten Schneider 34 "Ilona Schneider", 35 "dimensionierten e 36 "wenigen dreigesch 37 "Regierungsbauinsp 38 "erstmaß", "Dach", "Katja Müller", "Untertitel", "Handzeichnung", "Vorlage",

Bis auf den äußeren Anstrich nahezu fertig gestellt, ist aus der Ruine auf dem Neuendorfer Anger Loc in Potsdam Loc wieder eine vollständige Kapelle geworden. Dies hat — fast aus eigener Kraft — ein örtlicher Verein vollbracht. -Allerdings war die staatliche Förderung für das Dach die notwendige und überaus lohnende Basis für diese Initiative. Weil die Rettung der Ruine in so vorzüglicher handwerklicher Qualität gelungen ist und die Kompromisse, die den denkmalpflegerischen Alltag so sehr trüben können, nicht einmal erwogen werden mussten, soll das Ergebnis hier ausführlich dargestellt werden. Das Dorf Neuendorf Loc , erstmaß 1375 im Landbuch Kaiser Karls IV. PER als » Nyendorfi < MISC erwähnt, ist der älteste Kern des heutigen Babelsberg Loc . I Die Anlage des Rundlings Loc ist noch heute auf dem Anger ablesbar. Die Angerbebauung wird charakterisiert durch das barocke MISC Lehnschulzenhaus (Neuendorfer Anger 13 Loc) aus dem Jahr 1686 MISC sowie durch landwirtschaftliche Gehöfte, die überwiegend als Drei- oder Vierseitanlagen mit zum Anger traufständigen Wohnhäusern ausgebildet sind. Da die Wohnhäuser infolge eines Brands Loc 1866 repariert oder sogar grundlegend erneuert wurden, erhielten sie nach dem Wiederaufbau eine Fassade im herrschenden Zeitgeschmack Loc . Sie sind heute zumeist eingeschossig mit Drempelgeschoss oder zweigeschossig und weisen spätklassizistische Fassadenelemente auf. Die wenigen dreigeschossigen Gebäude sind stilistisch bereits in die Gründerzeit einzuordnen. Der Gesamteindruck, der sich durch die den Anger säumenden Gebäude einstellt, ist im Wesentlichen durch die zweite Hälfte des 19. Jahrhunderts geprägt. Die groß dimensionierten ehemaligen

Scheunen Loc und Stallanlagen, die vereinzelt erhalten geblieben sind, verstärken das Bild des Neuendorfer

Named Entity Recognition (NER) Out-of-the-Box)

```
{
    "Name": "St. Nikolaikirche",
    "Type": "Organization",
    "SubType": null,
    "WikipediaLanguage": null,
    "Wikipediald": null,
    "WikipediaUrl": null,
    "BingId": null,
    "Matches": [
    {
        "Offset": 3189,
        "Length": 17,
        "EntityTypeScore": 0.95
    }
    ]
    },
```

```
"Name": "Hans Georg III".
"Type": "Person",
"SubType": null.
"WikipediaLanguage": null,
"Wikipediald": null,
"WikipediaUrl": null,
"BingId": null,
"Matches": [
  "Offset": 2812.
  "Length": 14,
  "EntityTypeScore": 1.0
  "Offset": 2892.
  "Length": 14,
  "EntityTypeScore": 1.0
  "Offset": 3266.
  "Length": 14,
```

- 40 Beispieldokumente zum Denkmalschutz von <u>www.potsdam.de</u>
- Jedes wird einzeln betrachtet



51-kalesse.pdf_offene_kirchen_2020.pdf.docx

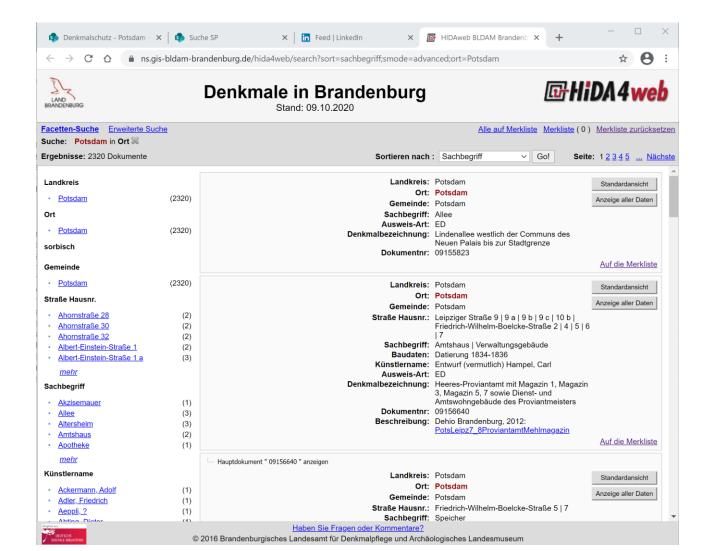
abmalkoch.pdf.docx

n_aufsatz_gg.pdf.docx

DNK-Denkmaeler-Privateigentum-Bd-59.pdf.docx

Fazit: Ohne zusätzliches Training werden nur wenig aussagekräftige Ergebnisse erzielt, also man kann mit den Ergebnissen nicht viel anfangen (es gibt nur wenige Standardklassen von erkannten Objekten)

HiDA statt Wikipedia



- HIDAweb BLDAM
 Brandenburg:
 Suche (gis-bldam-brandenburg.de)
- 2320 Einträge für Potsdam ("Named Entities")
- 300 Sachbegriffe ("Entity Labels")

Training

```
TRAIN_DATA = [
('Who is Nishanth?', { 'entities': [(7, 15, 'PERSON')] }),
('Who is Kamal Khumar?', { 'entities': [(7, 19, 'PERSON')] }),
('I like London and Berlin.', { 'entities': [(7, 13, 'LOC'), (18, 24, 'LOC')] }) ]
```

Oder: Beispiellisten für Trainingsdaten einspielen sofern vorhanden

Bots und Spracherkennung (analog)

```
JSON
    "text": "order a pizza",
    "intentName": "ModifyOrder",
    "entityLabels": [
        "entityName": "Order",
        "startCharIndex": 6,
        "endCharIndex": 12
    "text": "order a large pepperoni pizza",
    "intentName": "ModifyOrder",
    "entityLabels": [
        "entityName": "Order",
        "startCharIndex": 6,
        "endCharIndex": 28
        "entityName": "FullPizzaWithModifiers",
        "startCharIndex": 6,
        "endCharIndex": 28
        "entityName": "PizzaType",
        "startCharIndex": 14,
        "endCharIndex": 28
        "entityName": "Size",
        "startCharIndex": 8,
        "endCharIndex": 12
```

- Named Entities in Texten und im Chat bzw. Bot
- LUIS:

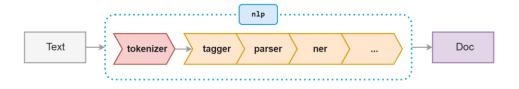
```
https://docs.microsoft.com/
en-us/azure/cognitive-
services/luis/get-started-get-
model-rest-
apis?pivots=programming-
language-javascript
```

Problemspezifische Entities / Tags würden mehr Nutzen stiften

- Listen von Orten
- Listen von Personen
- Arten von Denkmalen / Gebäuden
- Zeitperioden
- Baustile

- Prozesse bei denen die Dokumente erstellt / verwendet wurden
- Rollen aus diesen Prozessen

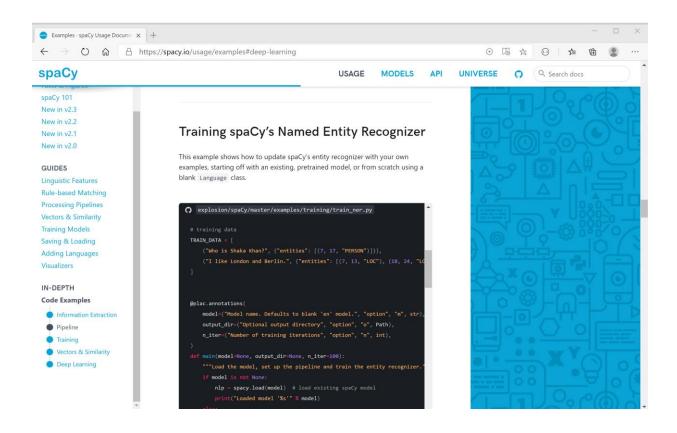
Prozess der NER (hier in der spaCy NLP Pipeline)



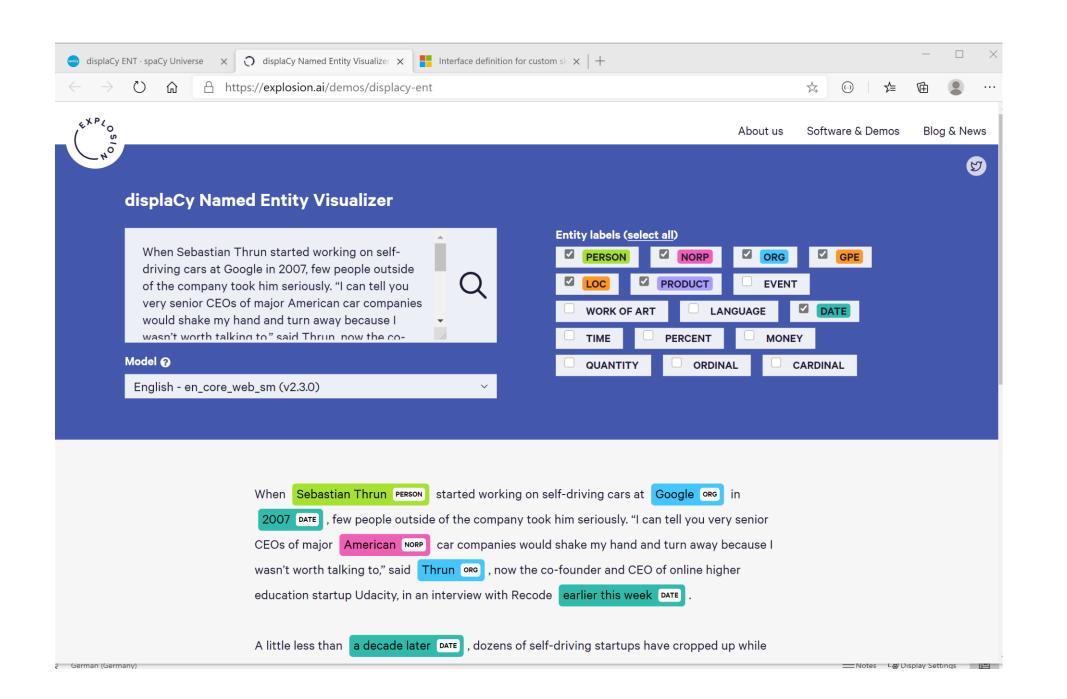
NAME	COMPONENT	CREATES	DESCRIPTION
tokenizer	Tokenizer ≡	Doc	Segment text into tokens.
tagger	Tagger =	Doc[i].tag	Assign part-of-speech tags.
parser	DependencyParser ≡	<pre>Doc[i].head , Doc[i].dep , Doc.sents , Doc.noun_chunks</pre>	Assign dependency labels.
ner	EntityRecognizer ≡	<pre>Doc.ents , Doc[i].ent_iob , Doc[i].ent_type</pre>	Detect and label named entities.
textcat	TextCategorizer ≡	Doc.cats	Assign document labels.
	custom components	Docxxx, Tokenxxx, Spanxxx	Assign custom attributes, methods or properties.

The processing pipeline always **depends on the statistical model** and its capabilities. For example, a pipeline can only include an entity recognizer component if the model includes data to make predictions of entity labels. This is why each model will specify the pipeline to use in its meta data, as a simple list containing the component names:

Custom Named Entities

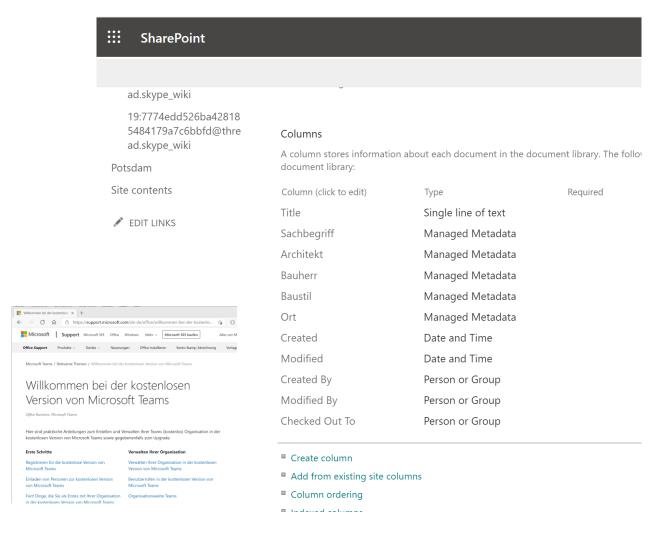


- Custom Named Entity
 Recognition Using spaCy |
 by Kaustumbh Jaiswal |
 Towards Data Science
- NER @ CLI: Custom-named entity recognition with spaCy in four lines (codecentric.de)

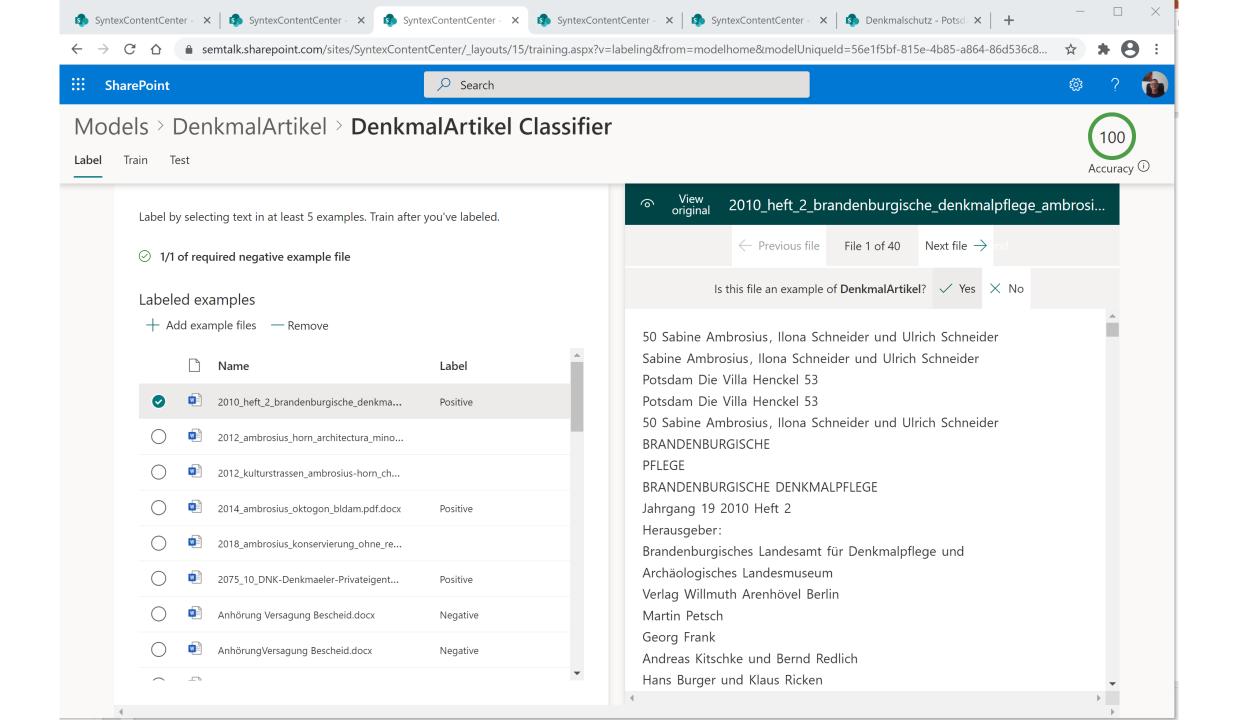


Syntex

Microsoft SharePoint/Teams - Grundlagen Informationsmanagement



- SharePoint
- Bibliotheken / Listen
- Spalten / Lookup Spalten / Metadaten
- Inhaltstypen
- Managed Metadata
- TermStore (Taxonomie-Datenbank zur gruppierten Speicherung von Termsets mit Synonymen, Unter-/Oberbegriffen, Attributen)
- Teams



Microsoft Cortex / Syntex

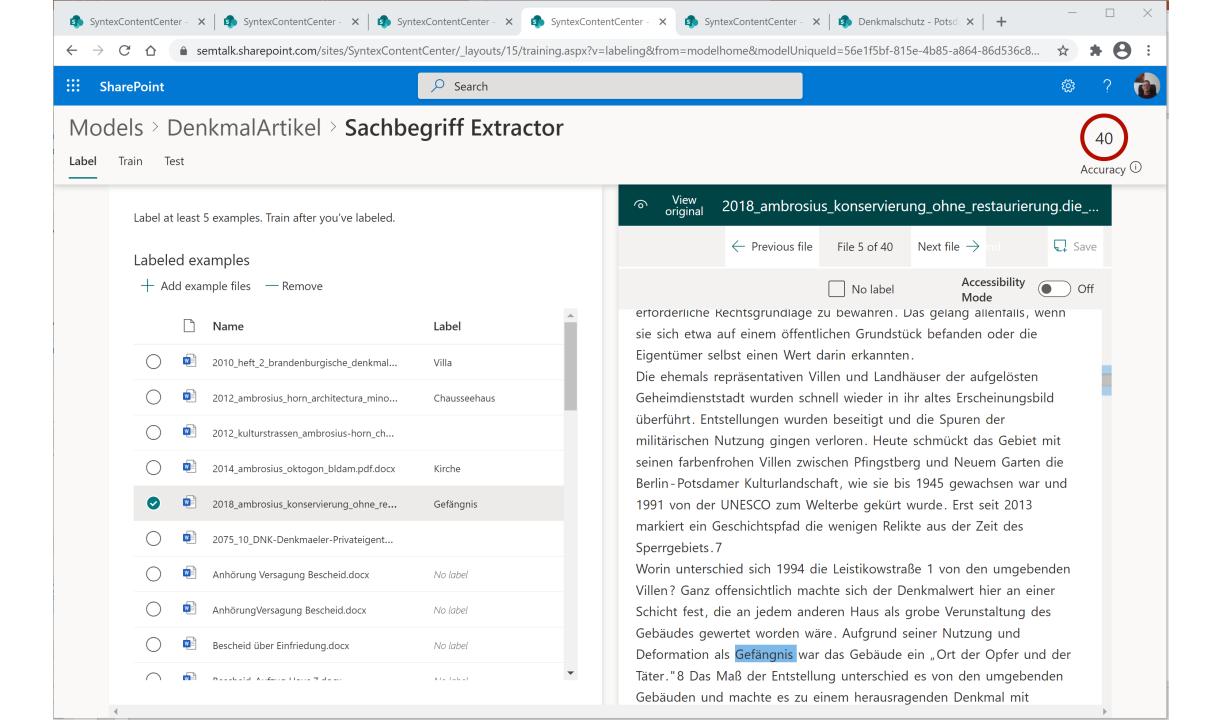
Classifier:

- Automatische Erkennung von Inhaltstypen anhand weniger Beispieldokumente mit Hilfe von Beispielsätzen (Document Center)
- Inhaltstypen definieren strukturierte Datenfelder zu Dokumenten (z.B. Rechnungsdatum, Rechnungsbetrag, Rechnungsart)
- https://www.sharepointnutsandbolts.com/2020/12/Project-Cortex-SharePoint-Syntex-Classifier.html

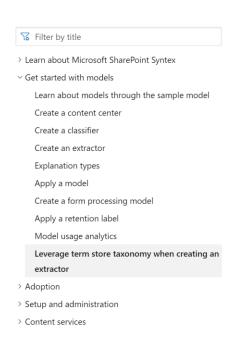
• Extractor:

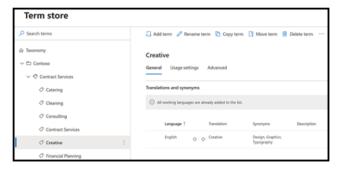
Automatisches Füllen dieser Datenfelder anhand von Managed Metadata (TermStore)

Out of the box ohne Programmieren, aber nur für "einfache" Szenarien geeignet



Syntex: Leverage term store taxonomy when creating an extractor





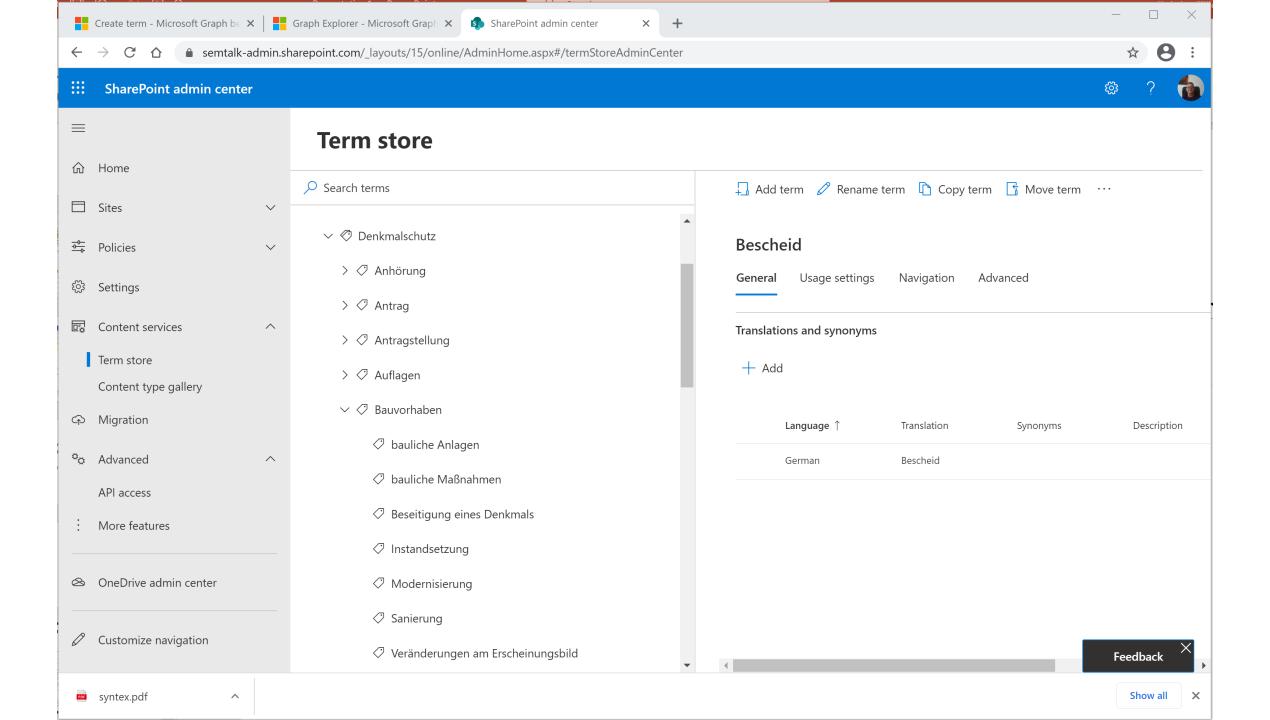
There could be a number of reasons why you might want to use a synonym in your term set outdated terms, renamed terms, or variations between your organizations departments on i

To make the managed metadata field available for you to select when you create your extra add it as a managed-metadata site column. After you add the site column, it will be availabl the extractor for your model.



After applying your model to the document library, when documents are uploaded to librar display the preferred term (*Creative*) when the extractor finds any of the synonym values (*D*ocuments).

 https://docs.microsoft.com /en-us/microsoft-365/contentunderstanding /leverage-term-storetaxonomy



SKOS format reference for SharePoint taxonomy

The following table shows the SKOS equivalents for the SharePoint taxonomy vocabulary. SharePoint does not support SKOS values that have no SharePoint taxonomy equivalent.

SharePoint taxonomy	SKOS equivalent
sharepoint-taxonomy:Term	skos:Concept
sharepoint-taxonomy:TermSet	skos:ConceptScheme
sharepoint-taxonomy:inTermSet	skos:inScheme
sharepoint-taxonomy:hasTopLevelTerm	skos:hasTopConcept
sharepoint-taxonomy:topLevelTermOf	skos:topConceptOf
share point-taxonomy: default Label	skos:prefLabel
sharepoint-taxonomy:termSetName	skos:prefLabel
sharepoint-taxonomy:propertyName	skos:prefLabel
share point-taxonomy: other Label	skos:altLabel
sharenoint-taxonomy/description	skosdefinition

Holmes: spaCy mit Ontologie

- Alternative z.B.
 Elastic Search
- https://medium.com/modern nlp/semantic search-fuck-yeah e371c0f639d

OVERVIEW

All Projects

A modern named entity visualizer

An open-source virtual assistant for Ubuntu based Linux distributions

PROJECTS

Pipeline

Training

Conversational

Research

Scientific

Visualizers

Containers & APIs

Non-Python

Standalone

Models

EDUCATION

Books

Courses

Videos

Podcasts

EpiTator



Extracts case counts, resolved location/species/disease names, date ranges and more

explacy



A small tool that explains spaCy parse results

gracyql





A thin GraphQL wrapper around spacy



Information extraction from English and German texts based on predicate logic

languagecrunch



ExcelCy

Excel Integration with spaCy. Training NER using XLSX from PDF, DOCX, PPT, PNG or JPG.

gobbli



Deep learning for text classification doesn't have to be scary

Graphbrain



Automated meaning extraction and text understanding

Kindred

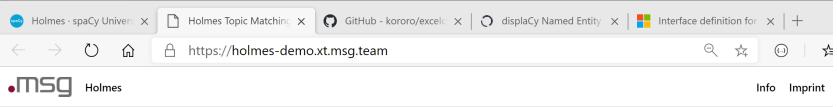
Biomedical relation extraction using spaCy

lemminflect



Search

+ Connector zu Microsoft





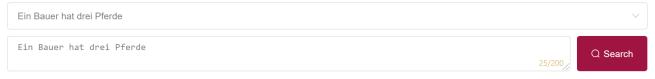
Topic Matching Demonstration

This is a demonstration search engine based on the <u>Holmes</u> library (version 2.2). Holmes works by understanding each query and reading through the loaded search documents to look for places that look as though they deal with the same topic. Unlike other search engines, Holmes analyses the logical relationships between the words in a query and prioritises hits that share these relationships. This means it is important to **use full, grammatical expressions and to take care with spelling.**

Start by selecting example queries from the dropdown box, then go on to enter your own queries into the text box. Select *Info* from the menu or menu bar for advice on writing effective queries as well as for more technical information.

The current search language is German

The loaded search documents are around 350 stories by the Gebrüder Grimm, Hans Christian Andersen, Johann Wilhelm Wolf and Ludwig Bechstein; a maximum of one result per story is returned.



Texts show single words; relations involving two words; relations involving three or more words; and relevance activation peaks.

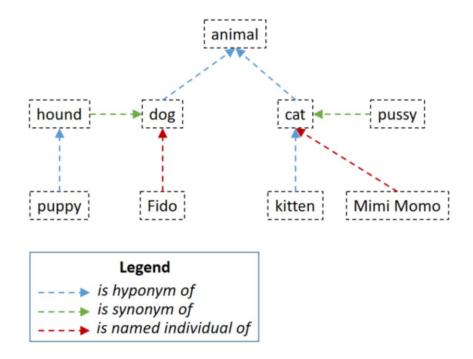
All highlighted words have tooltips explaining the match at the individual word level.

Results for query **Ein Bauer hat drei Pferde**:

Rank	Document	Text	Score
1	Gebrüder Grimm - Die kluge Bauerntochter	Und wie sie so daher kam, sagte der König sie hätte das Räthsel getroffen, und es wäre alles erfüllt. Da ließ er ihren Vater los aus dem Gefängnis, und nahm sie bei sich als seine Gemahlin und befahl ihr das ganze königliche Gut an. Nun waren etliche Jahre herum, als der Herr König einmal auf die Parade zog, da trug es sich zu, daß Bauern mit ihren Wagen vor dem Schloß hielten, die hatten Holz verkauft; etliche hatten Ochsen vorgespannt, und etliche Pferde. Da war ein Bauer, der hatte drei Pferde, davon kriegte eins ein junges Füllchen, das lief weg und legte sich mitten zwischen zwei Ochsen, die vor dem Wagen waren. Als nun die Bauern zusammen kamen, fiengen sie an sich zu zanken, zu schmeißen und zu lärmen, und der Ochsenbauer wollte das Füllchen behalten und sagte die Ochsen hättens gehabt: und der andere sagte nein, seine Pferde hättens gehabt, und es wäre sein. Der Zank kam vor den König, und der that den Ausspruch wo das Füllen gelegen hätte, da sollt es bleiben; und	87.8

<u>GitHub - msg-systems/holmes-extractor: Information extraction</u> <u>from English and German texts based on predicate logic</u>

Figure 1: An English ontology example

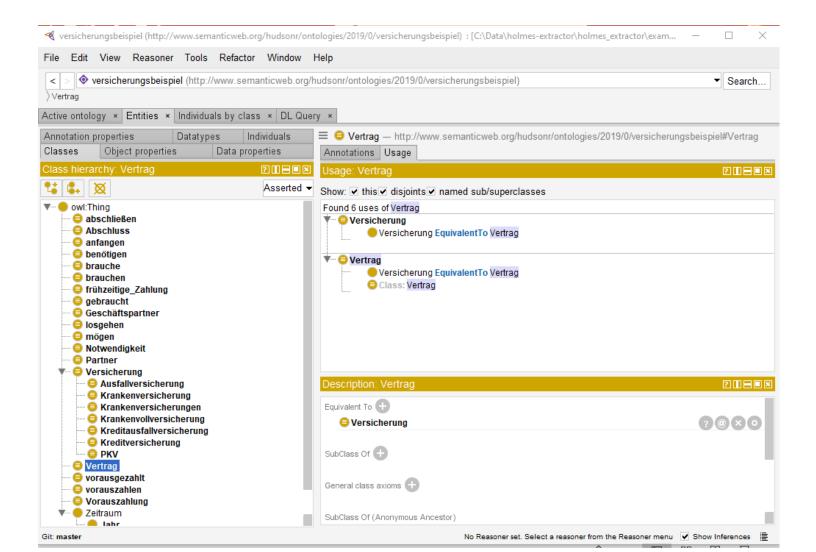


Ontologies are defined to Holmes using the OWL ontology standard serialized using RDF/XML. Such ontologies can be generated with a variety of tools. For the Holmes examples and tests, the free tool Protege was used. It is recommended that you use Protege both to define your own ontologies and to browse the ontologies that ship with the examples and tests. When saving an ontology under Protege, please select RDF/XML as the format. Protege assigns standard labels for the hyponym, synonym and named-individual relationships that Holmes understands as defaults but that can also be overridden.

Holmes (Richard Hudson, .msg)

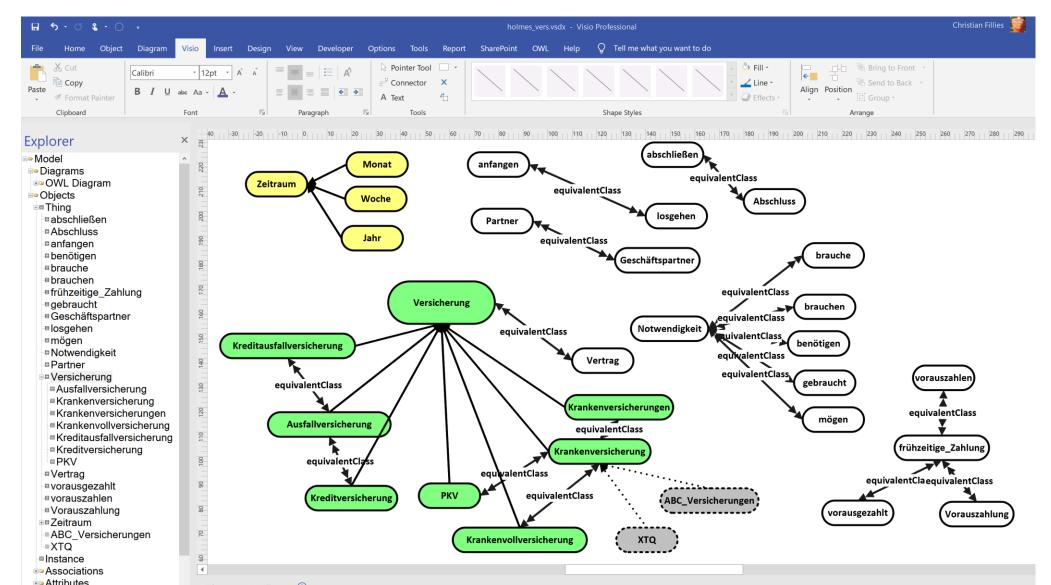
- The **structural matching** ontology is used to analyse the content
 of both training
 and test documents. Each word from a document that is found in the
 ontology is replaced by its most general hypernym ancestor.
- It is important to realise that an ontology is only likely to work with st ructural matching for supervised document classification if it was built specifically for the p urpose; such an ontology should consist of a number of separate trees representing the main cl asses of object in the documents to be classified.
- In the example ontology shown above, all words in the ontology would be replaced with *animal*; in an extreme case with a WordNetstyle ontology, all nouns would end up being replaced with *thing*, which is clearly not a desirable outcome!
- The **classification** ontology is used to capture relationships betw een classification labels: that a document has a certain classification implies it also has any classifications to wh ose subtree that classification belongs.
- Synonyms should be used sparingly if at all in classification ontologies because they add to the complexity of the neural network without adding any tangible value; and although it is technically possible to set up a classification ontology to use symmetric matching, there is no sensible reason for doing so.

Holmes Demo-Ontologie in Protegé



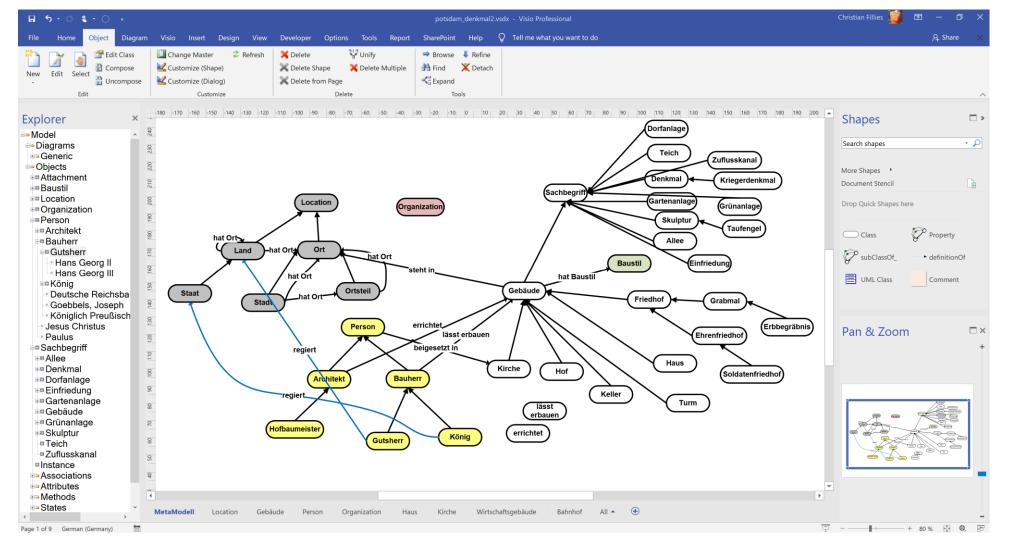
- "Standard" Ontologie Editor
- Mehr für das wissenschaftliche Umfeld geeignet
- W3C Formate
 OWL, RDF, SKOS

Holmes Ontologie in SemTalk / Visio



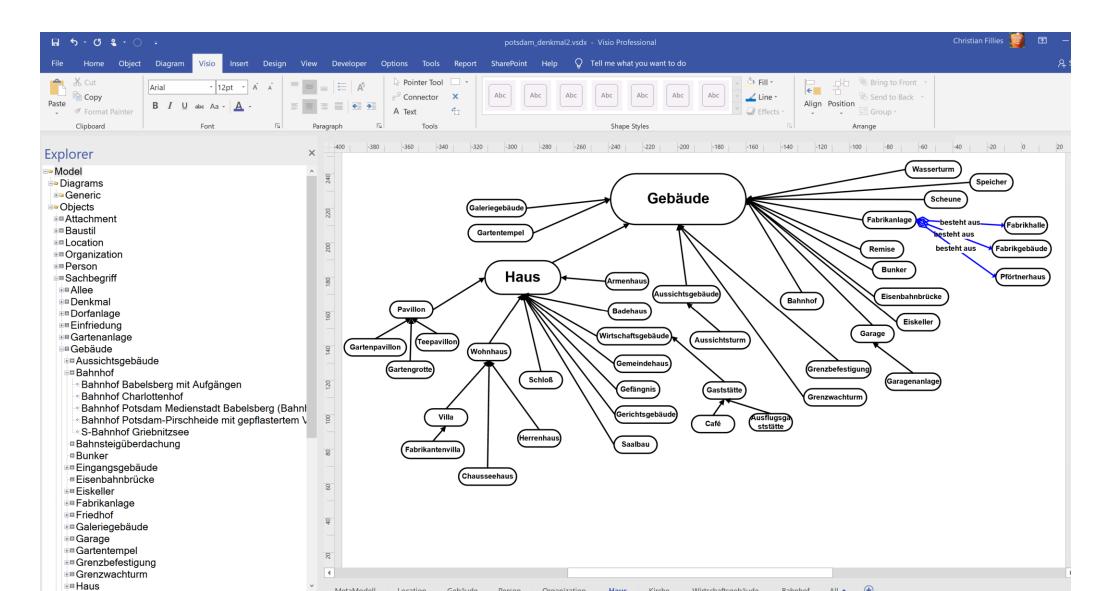
Beispiel: 40 Dokumente zu Denkmalen in Potsdam

MetaModel: Unterklassen zu den Tags und den "Sachbegriffen" aus HiDA



- Location, Person,
 Organisation, Baustil
 und Sachbegriff sind
 die Dimensionen, die
 dann später zu
 Managed MetaData Spalten und TermSets
 im TermStore werden
- Zu den Default-Tags der NER werden Unterklassen und Instanzen gebildet
- Die werden auch zu den Terms im Term Store
- Für Holmes werden die Dimensionen jeweils als OWL exportiert

Mehr Gebäude



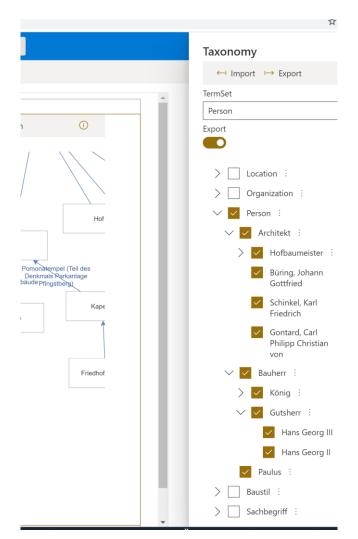
OWL Export

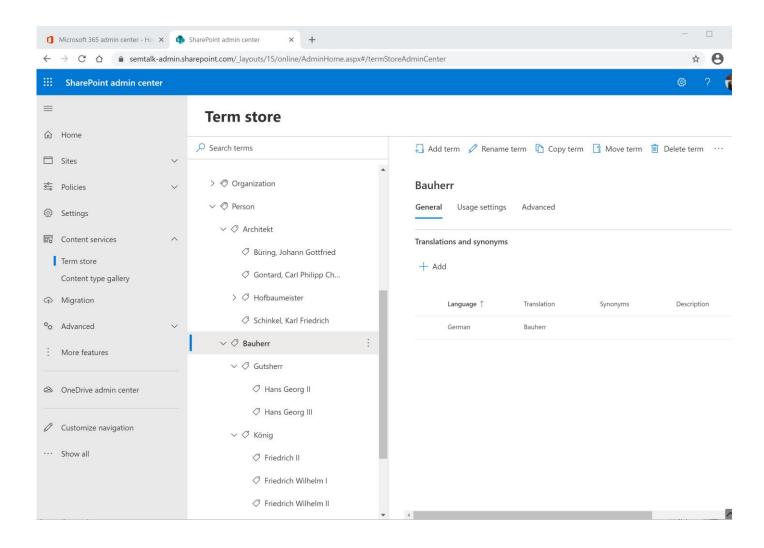
```
☑ C:\Users\cfill\Desktop\Potsdam_Denkmal\potsdam_denkmal2.owl - Notepad++
File Edit Search View Encoding Language Settings Tools Macro Run Plugins Window ?
<rdf:type rdf:resource="#Organization" />
         <rdfs:label>Archäologisches Landesmuseum</rdfs:label>
559
560
         <rdfs:label xml:lang="de">Archäologisches Landesmuseum</rdfs:label>
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Brandenburgisches Landesamt für Denkmalpflege">
563
         <rdf:type rdf:resource="#Organization" />
564
         <rdfs:label>Brandenburgisches Landesamt für Denkmalpflege</rdfs:label>
         <rdfs:label xml:lang="de">Brandenburgisches Landesamt für Denkmalpflege</rdfs:label>
566
       </owl:NamedIndividual>
567
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Ernst_Petzholtz">
        <rdf:type rdf:resource="#Hofbaumeister" />
         <rdfs:label>Ernst Petzholtz</rdfs:label>
569
         <rdfs:label xml:lang="de">Ernst Petzholtz</rdfs:label>
         <base:errichtet rdf:resource="#Villa_Henckel" xmlns:base="http://www.test.org#" />
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Villa Henckel">
        <rdf:type rdf:resource="#Villa" />
         <rdfs:label>Villa Henckel</rdfs:label>
         <rdfs:label xml:lang="de">Villa Henckel</rdfs:label>
         <base:has Baustil rdf:resource="#spätklasszistisch" xmlns:base="http://www.test.org#" />
         <base:steht in rdf:resource="#Nauener_Vorstadt" xmlns:base="http://www.test.org#" />
578
         <base:Adresse rdf:datatype="http://www.w3.org/2001/XMLSchema#string" xmlns:base="http://www.test.org#">Große Weinmeisterstraße 43
         </base:Adresse>
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Untere_Denkmalschutzbehörde_der_Stadt_Potsdam">
581
582
         <rdf:type rdf:resource="#Organization" />
         <rdfs:label>Untere Denkmalschutzbehörde der Stadt Potsdam</rdfs:label>
584
         <rdfs:label xml:lang="de">Untere Denkmalschutzbehörde der Stadt Potsdam/rdfs:label>
585
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="spätklasszistisch">
586
587
        <rdf:type rdf:resource="#Baustil" />
588
         <rdfs:label xml:lang="de">spätklasszistisch</rdfs:label>
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Groß_Glienicke">
        <rdf:type rdf:resource="#Ortsteil" />
        <rdfs:label>Groß Glienicke</rdfs:label>
        <rdfs:label xml:lang="de">Groß Glienicke</rdfs:label>
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Klein_Glienicke">
        <rdf:type rdf:resource="#Ortsteil" />
596
         <rdfs:label>Klein Glienicke</rdfs:label>
598
         <rdfs:label xml:lang="de">Klein Glienicke</rdfs:label>
       </owl:NamedIndividual>
       <owl:NamedIndividual rdf:about="Jesus_Christus">
        <rdf:type rdf:resource="#Person" />
         <rdfs:label>lesus Christus</rdfs:label>
eXtensible Markup Language file
                                            length: 65.697 lines: 1.191
                                                                         Ln:1 Col:1 Pos:1
                                                                                                            Windows (CR LF) UTF-8-BOM
```

 Zum Beispiel für Holmes

TermStore Interface

SemTalk online



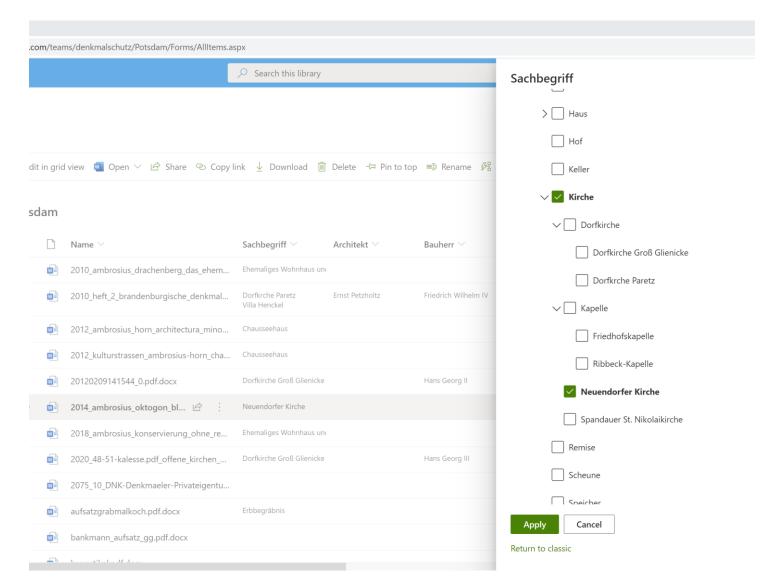


Managed MetaData (SharePoint)

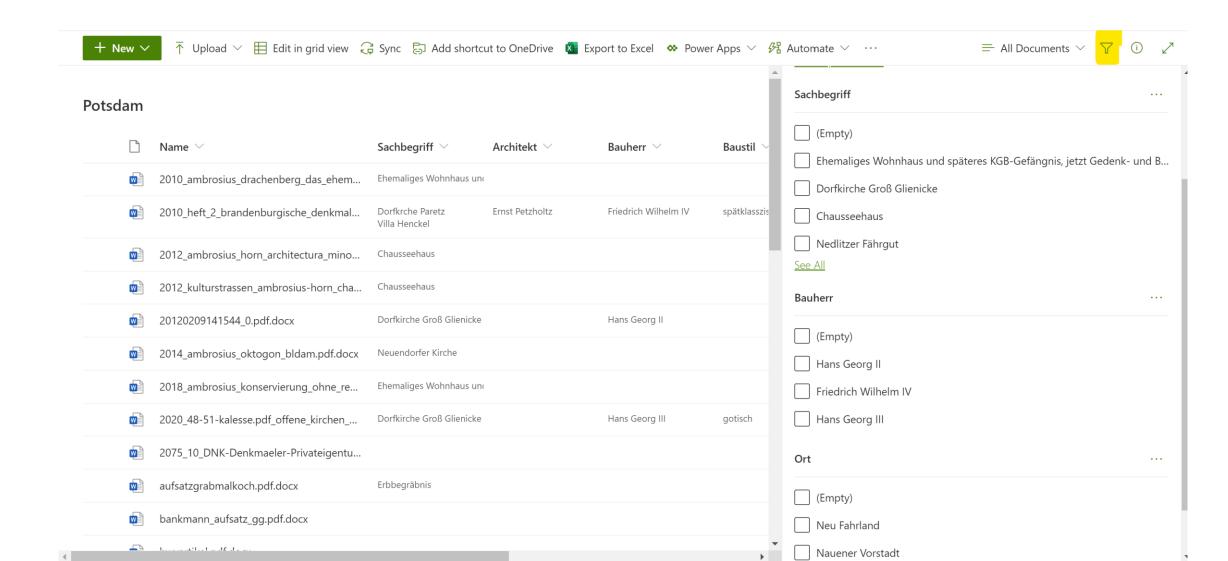
Potsdam

	Name 🗡	Sachbegriff \vee	Architekt \vee	Bauherr 🗸	Baustil ∨	Ort ∨
w	2010_ambrosius_drachenberg_das_ehem	Ehemaliges Wohnhaus un	l(
W	2010_heft_2_brandenburgische_denkmal	Dorfkrche Paretz Villa Henckel	Ernst Petzholtz	Friedrich Wilhelm IV	spätklasszistisch	Nauener Vorstadt
w	2012_ambrosius_horn_architectura_mino	Chausseehaus				
w	2012_kulturstrassen_ambrosius-horn_cha	Chausseehaus				
w	20120209141544_0.pdf.docx	Dorfkirche Groß Glienicke		Hans Georg II		
w	2014_ambrosius_oktogon_bldam.pdf.docx	Neuendorfer Kirche				
W	2018_ambrosius_konservierung_ohne_re	Ehemaliges Wohnhaus un	(C			
W	2020_48-51-kalesse.pdf_offene_kirchen	Dorfkirche Groß Glienicke		Hans Georg III	gotisch	Groß Glienicke
W	2075_10_DNK-Denkmaeler-Privateigentu					
w i	aufsatzgrabmalkoch.pdf.docx	Erbbegräbnis				
	bankmann_aufsatz_gg.pdf.docx					

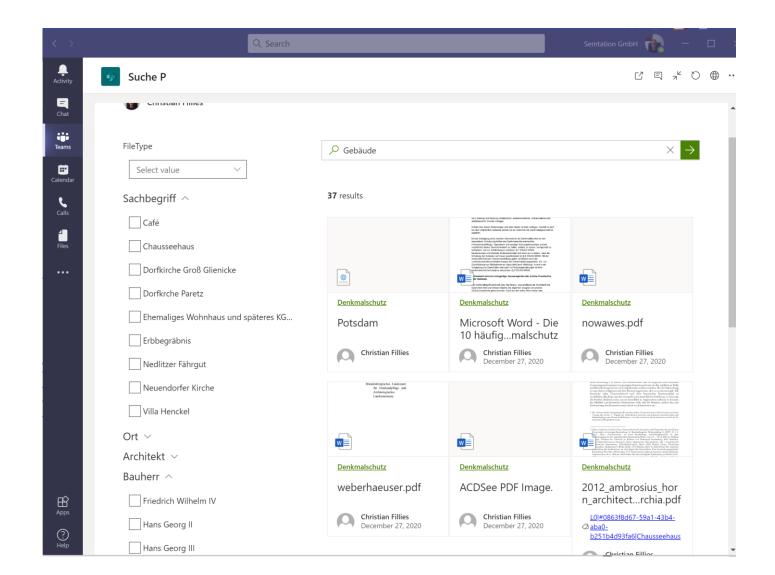
Taxonomie-geführte Annotierung



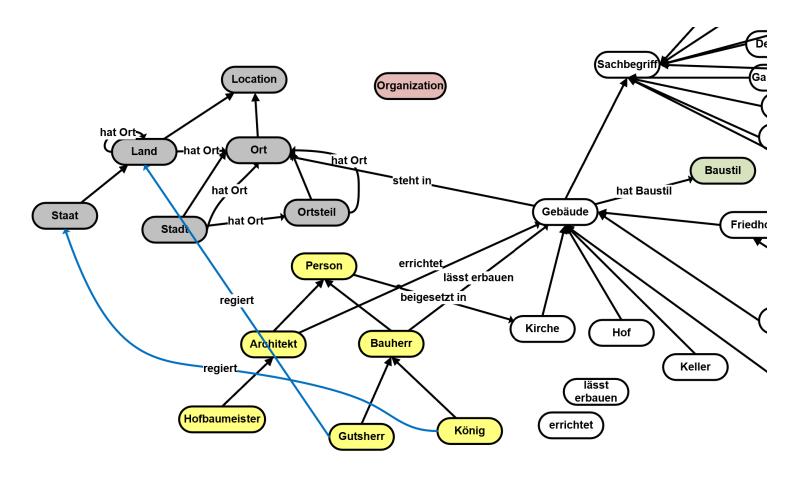
Filter (SharePoint)



Wiederholung: Facettierte Suche

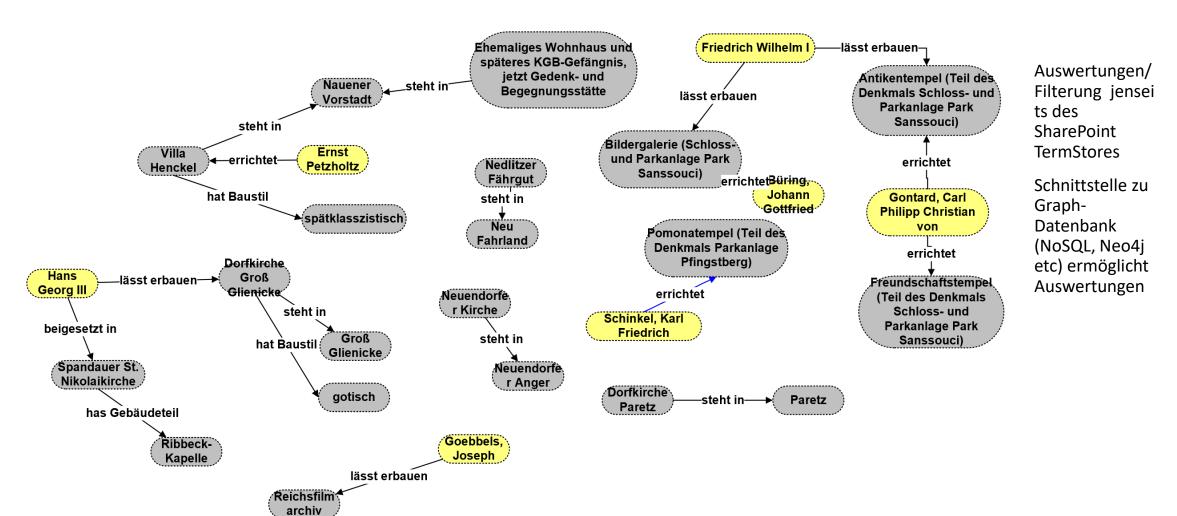


Ontologie vs. Taxonomie

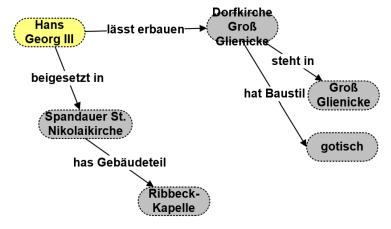


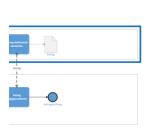
- Modellierung von Beziehungen statt Ober- Unterbegriffen
- Vererbungen von Beziehungen
- Objekt-orientierung statt Description Logik

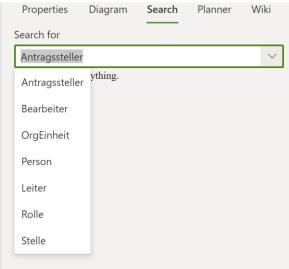
Optionale "Graph-Datenbank"



SemTalk Search

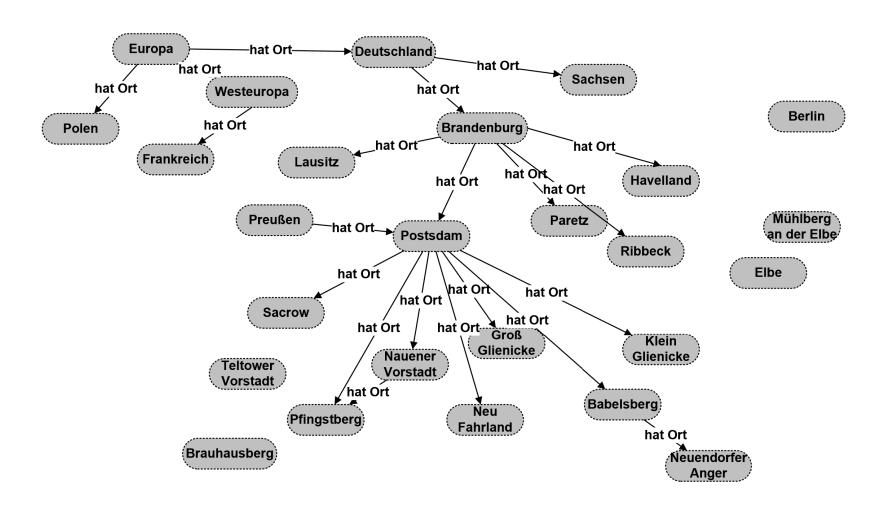






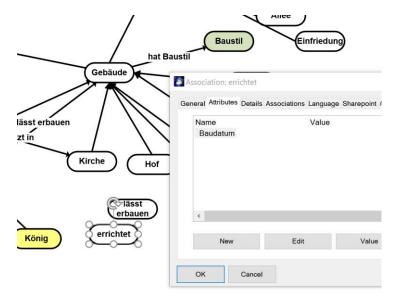
- Vorschlagsliste anhand verbundener Objekte aus der Ontologie
- Explizite und implizite Beziehungen
- Query Expansion (Suche "Auto" dann finde auch "PKW") oder umgekehrt

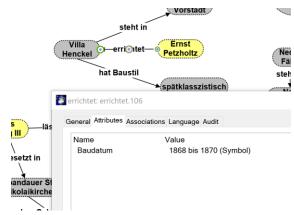
"Teil von" - Hierarchien



「axonomy >
←I Import I→ Export
ermSet
Location
Associate As: *
hat Ort \vee
xport
> Preußen : > Europa :
>
✓ Deutschland :
✓ ☐ Brandenburg :
∨
Sacrow
∨
Potsdamer Pfingstberg
Potsdamer Pfingstberg
Groß Glienicke
Klein Glienicke
Neu Fahrland
> Babelsberg :
Paretz

Aspekt-orientierte Ontologien





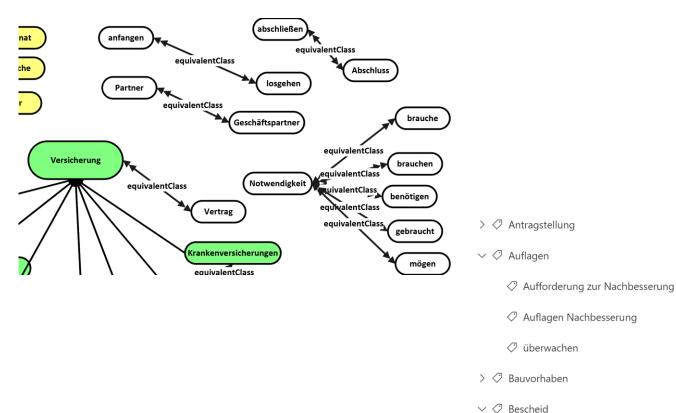
- Beziehungen oder Eigenschaften sind oft nur aus einer bestimmten Perspektive relevant ("Baustil" vs. "Ladestation verfügbar")
- Beziehungen oder Eigenschaften sind oft nur in einer bestimmten Zeitspanne gültig ("Potsdam liegt in Preußen")
- ➤ Gültigkeitsinformation an Kanten
- ➤ Konsistenzchecks: Nur eine Person kann zum Zeitpunkt X König von Y sein. Ohne Zeitfilter ist die Ontologie inkonsistent!
- Schwer im Training von NLP Modellen einsetzbar, da man ja für jede Kombination aktiver Aspekte neu trainieren müsste. TermStore ist genauso schwer denkbar
- Sehr interessant für dynamische Abfragen und Filterszenarien

Gedanken zur Modellierung von Ontologien

denkmalschutzrechtlicher Bescheid

Widerspruch

> Ø Datenschutz



- Verschiedene orthogonale Dimensionen, nach denen die Dokumente klassifiziert und gefiltert werden sollen
- Vorsicht mit Synonymen und Äquivalenzen. Hier ist die Anwendung sehr wichtig. Im beschränkten Kontext eines Bots kann es richtig sein, dass Vertrag == Versicherung gilt.
- Eindeutige Semantik der "Child Term" Beziehung:
 - "Widerspruch" "ist ein" "Bescheid"?
 - "Auflagen" "besteht aus" "überwachen"?
- Geltungsbereich der Taxonomie: Tenant/Teams Template/Team
- Owner / Administrator der Taxonomie

Takeaways

- Entity-Listen und Ontologien verbessern und vereinfachen das Training von Spracherkennungsmodellen im Machine Learning
- Ontologien helfen Konsistenz zu erhalten bei der Annotierung von Dokumenten
- Ontologien sind die Grundlage für die automatische Annotierung von Dokumenten
- Ontologien helfen beim Filtern der Suchergebnisse und bei der Auswahl von Suchbegriffen
- Auch relativ kleine Ontologien lohnen sich für einige Domänen bzw.
 Prozesse
- Jeder, der Teams bzw. SharePoint einsetzt, kann direkt anfangen

Praxisteil



- Entwickeln Sie selber eine Ontologie zum Thema "Organisation" die die bisherigen Instanzen besser klassifiziert
- (Mit, Excel, Protegé, SemTalk Online...)

Prozessportal

- Primäres Medium: (Grafisches) Prozessmodell
- Publikation und Dokumentation von Vorgehensweisen (Prozessen)
- Festlegung von Verantwortlichkeiten, Reihenfolgen und Kommunikationswegen
- (IT-) Werkzeuge, Schemata z.B. für SharePoint Sites, Vorlagen für Workflows, empfohlene Apps usw.
- Es enthält domänenspezifisches Wissen wie z.B. Taxonomien für SharePoint
- Wenn das Prozessmodell in Teams veröffentlicht wird, kann man über das Prozessmodell chatten
- Verbesserungsvorschläge und Feedback zum Prozess selbst oder zum Prozessmodell verwalten
- Bot informiert über der Prozessmodell
- MIS und Reporting zur Übersicht über Prozessinstanzen/Projekte/Workflows

Prozessmodellierungs- Team

- Primäres Medium: Prozessmodellierungstool
- Unterstützung der Modellierung / Modellkoordination
- Freigabe
- Repositories, Vokabulare
- Domänenspezifische Teams
- Modellierungsprojekt-Vorgehensweisen / Projektmanagement / Sprints im Modellierungsprojekt
- Listen, Formulare usw. z.B. für Interviews
- Sammlung von Information zum Thema

Prozessoptimierungs- Team

- Auswertung, Simulation, Prozessänderungen ("Digitalisierung", Reifegrade)
- Umsetzung

Prozess/Projekt Team

- Primäres Medium: ToDo Liste, Projektplan o.ä.
- Plattform zu kollaborativen Ausführung eines Projektes/Prozesses
- Stakeholder werden zu konkreten internen und externen Personen zugeordnet
- Konkrete Objekte des Prozesses werden im Chat diskutiert und in der Teams-Site in Bibliotheken und Listen gesammelt und bearbeitet
- Die Teamsite kann teilweise aus dem Prozessmodell provisioniert werden
- Apps, Listen, Workflows, Managed Meta Data usw. werden in der Teamsite möglichst automatisch installiert
- Komplexere Projekte können pro Sprint einen Channel mit eigenem Board provisionieren. Eine Seite im Prozessmodell entspricht einem Channel. Ein Board enthält initial die Aufgaben einer Prozessmodellseite
- Bots und Workflows unterstützen bei der Ausführung des Prozesses
- Links zum Prozessportal zur Information. Das Prozessmodell wird meist als Goldstandard gesehen von dem aber flexibel abgewichen werden kann
- Prozess-Wissensmanagement kann Hilfe bei konkreten Fragen bieten aus ähnlichen Projekten bieten

Prozess-Wissensmangement

- Primäres Medium: Suchcenter
- Die Menge aller Prozess/Projekt Team Sites bildet den Erfahrungs- bzw. Wissenspool der Organisation in dem die bisherigen Projekte abgelegt sind
- Durch die Verwendung einer ähnlichen Vorgehensweise, Struktur, Sprache sowie durch die Zuordnung zum Prozessmodell werden die Projekte vergleichbar und auswertbar