Information extraction from contracts

Thi Hien Ha

May 2020

Example

RZ Krajská zdravotní as

Smlouva o poskytování služeb

uzavřená dle<mark>§ 1746 a násl. zákona č. 89/2012 Sb., občanský zákoník</mark> ve znění pozdějších předpisů a na základě veřejně zakázky s názvem "**Dodávka a instalace aplikace** pro vyzůli revisí a posportizace"

mezi

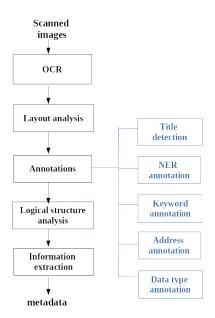
TESCO SW a.s.				
se sídlem:	tř. Kosmonautů 1288/1, Hodolany, Olomouc, PSČ 779 00			
IČO:	25892533			
DIČ:	CZ699000785			
zastoupená:	RNDr. Josefem Tesaříkem, předsedou představenstva			
zapsána v obchodním rejstříku vedeném Krajským soudem v Ostravě, oddíl B, vložka 2530				
(dále jako " poskytovateľ ")				
a				
	1			
Krajská zdravotní, a.s.				
se sidlem:	Sociální péče 3316/12A, Ústí nad Labem, PSČ 401 13			
IČO:	25488627			
DIČ:	CZ25488627			
zastoupená:	Ing. Petrem Fialou, generálním ředitelem společnosti na základě pověření			
	představenstvem společnosti ze dne 17. 12. 2015			
zapsána v obchodním re	stříku vedeném Krajským soudem v Ústí nad Labem, oddíl B, vložka 1550			
(dále jako "uživateľ")	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·			

tuto

Fields to be extracted

- ► General info: contract number, contract date, legislation
- Parties: ORG, address, company id, vat number, representative, bank info, role

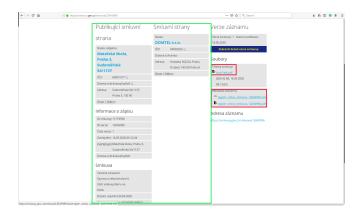
Pipeline



what is new in the annotation

- Process all pages of the contract
- ▶ Title: based on 3 criteria: font size, alignment and keyword
- NER: using Slavic-Bert-Ner: https://github.com/deepmipt/Slavic-BERT-NER

Data source: https://smlouvy.gov.cz



Data preparation

Prepare training set and test set

- ▶ Down load data from website
- Apply 2-step filters on downloaded data
- ▶ Randomly select 60 files for the experiment, than random 10 of 60 is used as training set and 50 others as test set.

Create GT from metadata

- Read html files to map each contract with metadata file
- convert metadata file into desired format

Problem with the metadata

- ▶ Info is not in the pdf file but in the metadata
- ▶ Info in different formats, e.g. date, address
- Lack of info: VAT, representative, role, bank info, legislation

Parties' information

- All potential parties are extracted
- ▶ The more info, the higher confidence.
- Evaluation: Find the party which has highest number of common fields and compare with that party only.

Result on the training set

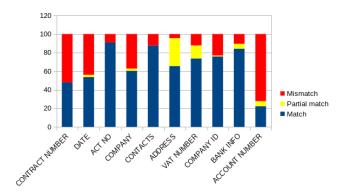
Match	104	83.87%
Patital match	8	6.45%
Mismatch	12	9.68%
Total	124	100%

Mismatch analysis:

- ▶ ORGs are marked as LOCs by both NER and libpostal (4). E.g: "HLAVNÍ MĚSTO PRAHA"
- ► OCR errors: e.g dates are hand-written (2)
- ▶ info is spread more than 1 line, e.g law (1)
- Party's info is in different blocks (role: 4, bank: 1)

Result on the test set

Match	433	66.31%
Patital match	41	6.28%
Mismatch	179	27.41%
Total	653	100%



Error analysis on the test set

- ➤ OCR errors: hand-written dates, low quality images, covered areas
- Keywords are not appeared in the training set, e.g "Smlouva č." (8/13 missing contract number), 13/13 missing account number (Bankovní spojen, č.ú)
- ORG and LOC mis-classified
- Party info in different blocks