## Tagery morfosyntaktyczne dla języka polskiego

#### Łukasz Kobyliński Witold Kieraś

Instytut Podstaw Informatyki Polskiej Akademii Nauk ul. Jana Kazimierza 5, 01-248 Warszawa, Poland

7.12.2015

## Wprowadzenie

#### Cele prezentacji

- podsumowanie obecnego stanu narzędzi do tagowania morfosyntaktycznego w języku polskim,
- porównanie dokładności i wykorzystywanych algorytmów z narzędziami dla innych języków europejskich,
- analiza jakościowa wyników działania poszczególnych tagerów,
- przegląd problemów, które nie zostały zaadresowane przez istniejące tagery,
- stwierdzenie, czy wśród dostępnych narzędzi dostępny jest tager o pożądanych cechach (następny slajd),
- rekomendacje dotyczące dalszych kroków.

## Wprowadzenie

#### Cechy pożądanego tagera (M. Woliński)

#### Chciałbym tager, który:

- nie jest nadgorliwy, można kazać zostawić interpretacje częściowo nieujednoznacznione (np. usunąć tylko bardzo złe interpretacje),
- informuje o poziomie pewności podjętych decyzji,
- działa na niejednoznacznej segmentacji (stworzonej przez Morfeusza lub np. będącej wynikiem zastosowania po Morfeuszu słownika wyrażeń wieloczłonowych),
- daje się (względnie?) łatwo zainstalować i uruchomić na wszystkich platformach, na których jest Morfeusz,
- da się rozszerzyć o uwzględnianie informacji o czasie powstania tekstu.

#### Plan

- Tagery jezyka polskiego przeglad rozwiązań
- Tagery morfosyntaktyczne dla innych języków europejskich
- Tagery języka polskiego analiza ilościowa
- Tagery języka polskiego analiza jakościowa
- Dyskusja i rekomendacje

Tagery języka polskiego – przegląd rozwiązań

## Czym jest tagowanie – przypomnienie

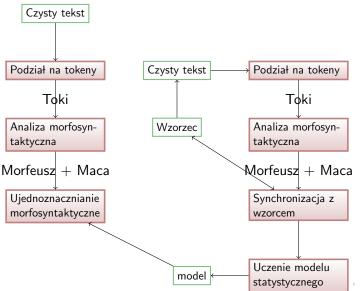
**Segment (token)** – wyraz lub jego fragment, znak interpunkcyjny, ciąg cyfr lub symboli. Segmenty są ciągłe oraz rozłączne.

**Znacznik morfosyntaktycnzy (tag)** – symbol, który można przypisać segmentowi, określający jego własności morfologiczno-składniowe.

**Znakowanie morfosyntaktyczne (tagowanie)** – zadanie przypisania ciągowi segmentów ciągu znaczników morfosyntaktycznych.

Segmentacja  $\Rightarrow$  Analiza morfosyntaktyczna  $\Rightarrow$  Ujednoznacznianie morfosyntaktyczne

### Pełny stos przetwarzania



# Tagery morfostynaktyczne dla języka polskiego

#### Tagery "archiwalne"

Dostosowane do tagsetu IPI PAN, modele uczone na korpusie IPI.

- tager Ł. Debowskiego statystyczny tager trigramowy, weak correctness = 90.59%
- TaKIPI tager hybrydowy, oparty na drzewach decyzyjnych, częstości unigramów i ręcznie utworzonych regułach.

weak correctness = 91.30%

# Tagery morfostynaktyczne dla języka polskiego

#### Tagery uwzględniające tagset NKJP

- Pantera [Acedański 2010] adaptacja algorytmu Brilla do języków bogatych morfologicznie, takich jak polski,
- WMBT [Radziszewski and Śniatowski 2011] tager oparty na uczeniu pamięciowym, rozbudowany o wielowarstwowość dla uwzględnienia wielu atrybutów znakowania w języku polskim,
- Concraft [Waszczuk 2012] tager warstwowy, oparty na Conditional Random Fields (CRF); wyniki dezambiguacji morfosyntaktycznej przekazywane są z jednej warstwy do drugiej,
- WCRFT [Radziszewski 2013] również oparty na CRF; osobne modele wykorzystywane są do dezambiguacji poszczególnych atrybutów opisu morfosyntaktycznego,

# Tagery morfostynaktyczne dla języka polskiego

#### Modele dla tagerów zaimplementowanych dla innych języków

- TnT Tagger statystyczny tager trigramowy, model dla PL przygotowany przez M. Miłkowskiego, dokładność ..ok. 88%".
- OpenNLP tager maksimum entropii, model dla PL przygotowany przez P. Pęzika (nie jest udostępniony publicznie).

### Tager Brilla – zasada działania

**TODO** 

### Tager CRF – zasada działania

**TODO** 

### Przenośność i łatwość wykorzystania

- Concraft instalowany i uruchamiany z wykorzystaniem Haskell Platform, która dostępna jest pod wszystkie główne systemy operacyjne,
- WCRFT, Pantera wymagają kompilacji, proces kompilacji dostosowany do środowiska Linuksowego,
- WMBT Python.

Concraft, WCRFT, WMBT – silnie zależą od stosu Corpus2 / Toki / Maca, których kompilacja pod Windows jest możliwa, ale nietrywialna (Visual Studio).

# Tagery morfosyntaktyczne dla innych języków europejskich

### Tagowanie języka angielskiego

System name	Short description	Main publication	All tokens
BI-LSTM-CRF	Bidirectional LSTM-CRF Model	Huang et al. (2015)	97.55
SCCN	Semi-supervised conden- sed nearest neighbor	Søgaard (2011)	97.50
Morče/COMPOST	Averaged Perceptron	Spoustová et al. (2009)	97.44
structReg	CRFs with structure regularization	Sun(2014)	97.36
LTAG-spinal	Bidirectional perceptron learning	Shen et al. (2007)	97.33
Stanford Tagger 2.0	Maximum entropy cyclic dependency network	Manning (2011)	97.32
Stanford Tagger 2.0	Maximum entropy cyclic dependency network	Manning (2011)	97.29
Stanford Tagger 1.0	Maximum entropy cyclic dependency network	Toutanova et al. (2003)	97.24

4 D > 4 A > 4 B > 4 B > 9 Q (

# Tagowanie języka angielskiego

System name	Short description	Main publication	All tokens
Morče/COMPOST	Averaged Perceptron	Spoustová et al. (2009)	97.23
LAPOS	Perceptron based training	Tsuruoka, Miyao,	97.22
	with lookahead	and Kazama (2011)	
SVMTool	SVM-based tagger and	Giménez and	97.16
	tagger generator	Márquez (2004)	
Maxent easiest-first	Maximum entropy bidi-	Tsuruoka and	97.15
	rectional easiest-first infe-	Tsujii (2005)	
	rence		
Averaged Perceptron	Averaged Perception di-	Collins (2002)	97.11
	scriminative sequence mo-		
	del		
GENiA Tagger**	Maximum entropy cyclic	Tsuruoka, et al	97.05
	dependency network	(2005)	
MEIt	MEMM with external lexi-	Denis and Sagot	96.96
	cal information	(2009)	
TnT*	Hidden markov model	Brants (2000)	96.46

## Tagowanie języka słoweńskiego

**TODO** 

## Tagowanie języka czeskiego

**TODO** 

Tagery języka polskiego – analiza ilościowa

## Metoda ewaluacji

#### Miara jakości znakowania

- ze względu na możliwość wystąpienia różnic w segmentacji pomiędzy wynikiem znakowania, a złotym standardem, wykorzystujemy dolne ograniczenie trafności (accuracy lower bound, Acc<sub>lower</sub>) do oceny dokładności tagerów,
- miara ta karze wszelkie zmiany segmentacyjne w stosunku do złotego standardu i traktuje takie tokeny jako sklasyfikowane błędnie,
- token traktowany jest jako oznakowany prawidłowo, jeśli zbiór jego interpretacji ma niepuste przecięcie ze zbiorem interpretacji zwracanych przez tager,
- niezależne sprawdzamy dokładność dla znanych (Acc<sub>lower</sub><sup>K</sup>) i nieznanych słów (Acc<sub>lower</sub><sup>U</sup>), aby ocenić skuteczność ew. modułów odgadywania.

## Ewaluacja pojedynczych tagerów

Eksperymenty na milionowym podkorpusie Narodowego Korpusu Jezyka Polskiego, ver. 1.1, 10-krotna walidacja krzyżowa.

n	Tager	$Acc_{lower}$	$Acc_{lower}^{K}$	$Acc_{lower}^{U}$
1	Pantera	88.95%	91.22%	15.19%
2	WMBT	90.33%	91.26%	60.25%
3	WCRFT	90.76%	91.92%	53.18%
4	Concraft	91.07%	92.06%	58.81%

- Acc<sub>lower</sub> łączna dokładność,
- Acck dokładność dla znanych słów,
- Acc<sup>U</sup><sub>lower</sub> dokładność dla słów nieznanych.

## Analiza rezultatu działania tagerów

#### Porównanie wyników

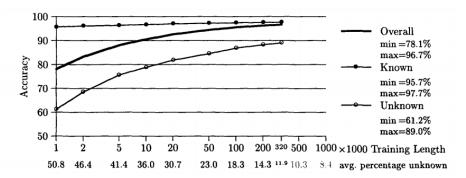
- Wszystkie zwracają prawidłowy tag: 82,78% unikam fin:sg:pri:imperf fin:sg:pri:imperf+ fin:sg:pri:imperf+ fin:sg:pri:imperf+ fin:sg:pri:imperf+
- Wiekszość zwraca prawidłowy tag: 7,95% kapitalistów subst:pl:gen:m1 subst:pl:gen:m1+ subst:pl:gen:m1+ subst:pl:gen:m1+ subst:pl:acc:m1-
- Równowaga w głosowaniu: 2,71% powolny adj:sg:nom:m3:pos adj:sg:nom:m3:pos+ adj:sg:nom:m3:pos+ adj:sg:acc:m3:pos- adj:sg:acc:m3:pos-
- Prawidłowy tag w mniejszości: 2,38% twarzy subst:sg:loc:f subst:sg:gen:f- subst:sg:gen:f- subst:sg:gen:f- subst:sg:loc:f+
- Wszystkie się myla: 4.18% biurka subst:pl:nom:n subst:pl:acc:n- subst:pl:acc:n- subst:sg:gen:n- subst:pl:acc:n-(Peggy) McCreary subst:sg:nom:f subst:sg:gen:f- subst:sg:gen:n- subst:sg:nom:n- subst:sg:acc:m1-

# Podział na klasy gramatyczne

		Acc <sub>lower</sub> (%)			
klasa	liczność	PANTERA	WMBT	WCRFT	Concraft
subst	331570	85,21	86,25	87,36	88,29
interp	223542	99,63	99,97	99,97	99,97
adj	128703	76,53	81,10	81,56	82,52
prep	115818	97,04	97,28	97,54	98,05
qub	68079	92,98	93,82	92,91	92,92
fin	59458	98,64	98,70	98,81	98,94
praet	53326	90,90	88,96	89,80	89,69
conj	44840	95,17	95,41	94,61	93,96
adv	42750	95,31	95,59	95,29	94,77
inf	19213	98,91	99,20	99,09	99,14
comp	17842	97,26	97,29	96,84	96,88
num	16160	33,40	56,40	60,32	55,99

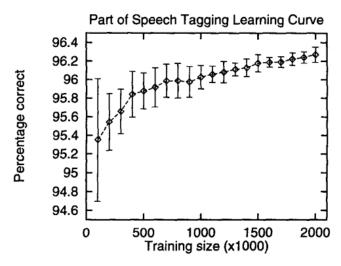
## Rozmiar danych treningowych

TnT Tagger – NEGRA corpus, 30 000 tokenów testowych.



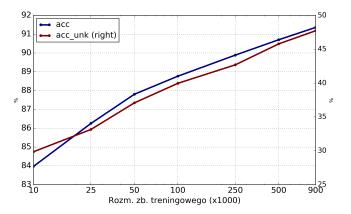
## Rozmiar danych treningowych

MBT Tagger – WSJ corpus, kroswalidacja krzyżowa

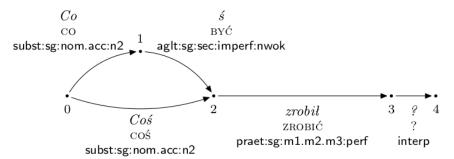


### Rozmiar danych treningowych

Concraft - NKJP 1M, 100 000 tokenów testowych.



#### Na czym polega problem?



#### Jak często występują niejednoznaczności?

Korpus NKJP 1M, Morfeusz 1 SGJP: 645 wystąpień na 1 095 118 segmentów (0.0589%)

مُن مان خ	1 224 / 1	-ii	3		
kiedyś	234 / 1	pis-owi	_	ipn-em	1
gdzieś	172 / <mark>1</mark>	winnym	2	sms-ów	1
miałem	99 / 98	prl-em	2		1
udziałem	40 / 0	wyłom	2	pgr-ach	1
	.′	,	_	zus-em	1
musiałem	28 / 28	rozdziałem	2	vat-em	1
sms-a	6 / 0	hiv-em	2	siadłem	1
działam	6 / 0	pit-ów	2		1
doń	5 / 4	działem	1	msz-ów	1
	l '.		1	zoz-ów	1
tyłem	4 / 0	rop-em	1	mosir-em	1
pis-em	4 / 0	tir-a	1		1
podziałem	3 / 0	kor-owcy	1	vip-om	1
piekłem	3 / 0	urm-em	1	msz-ecie	1
•	l '.		1	zoz-owi	1
czekałem	3 / 3	kor-em	1	czemuś	1
iadłem	3/3	di-a	1	CZCIIIUS	-

#### Jak często występują niejednoznaczności?

Próbka 100M NKJP, Morfeusz 1 SGJP:

40 354 wystąpień na 101 052 527 segmentów (0.0399%)

kiedyś	12751	czemuś	171	pit-ów	65
miałem	8350	działam	153	Łks-em	60
gdzieś	6171	działem	151	pis-em	44
udziałem	4988	piekłem	130	siadłem	43
musiałem	2173	zus-em	95	skok-i	39
czekałem	537	sms-em	95	gks-em	39
tyłem	523	tir-ów	93	padłem	36
doń	414	zoz-ów	86	pgr-ów	30
podziałem	411	tir-a	85	vip-a	30
sms-a	357	zus-owi	82	pis-owi	28
vip-ów	305	azs-em	81	skok-ów	24
winnym	256	vat-em	76	pks-em	24
sms-ów	207	rozdziałem	76	dj-ów	20
jadłem	199	wyłom	65	dj-e	20

#### Jak często występują niejednoznaczności?

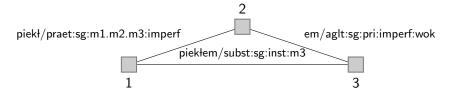
Korpus NKJP 1M, Morfeusz 2:

2583 wystąpień na 1 095 118 segmentów (0.2359%)

	777	komuś	31		
coś	777	gdybyśmy	19	czekałem	3
ktoś	382	tom	19	jadłem	3
czym	334		7	rozdziałem	_
kiedyś	234	gdybyś	1		2
gdzieś	172	działam	6	wyłom	2
miałem	99	jam	5	bom	2
		doń	5	coście	1
czegoś	97	oścież	5	czyżbyś	1
kogoś	82		4	, ,	1
czymś	63	gdybyście		czyżem	1
kimś	42	tyłem	4	siadłem	1
gdybym	40	musiałem	3	czemuś	1
	-	podziałem	3	działem	1
udziałem	40	piekłem	3		

#### Możliwe rozwiązania: tagset pośredni (A. Radziszewski)

Wprowadźmy tagset pośredni, który pozwoli uniknąć części niejednoznaczności



#### piekłem

```
piec fin:sg:m1:pri:imperf:prt
piec fin:sg:m2:pri:imperf:prt
piec fin:sg:m3:pri:imperf:prt
piekło subst:sg:inst:n
```

#### Możliwe rozwiązania: tagset pośredni

Rozwiązanie analogiczne do trypu -p composite w Morfeuszu 2:

```
$ echo piekłem | morfeusz_analyzer
[0,1,piekł,piec:v,praet:sg:m1.m2.m3:imperf,_,_]
[0,2,piekłem,piekło,subst:sg:inst:n2,pospolita,_]
[1,2,em,być,aglt:sg:pri:imperf:wok,_,_]
```

```
$ echo piekłem | morfeusz_analyzer -p composite
[0,1,piekłem,piec:v,praet:sg:m1.m2.m3:pri:imperf,_,_
0,1,piekłem,piekło,subst:sg:inst:n2,pospolita,_]
```

### Możliwe rozwiązania: dostosowanie tagera do przetwarzania DAGów

Na przykład, dla tagera Concraft: konieczna jest modyfikacja całego stosu przetwarzania:

- modyfikacja istniejących formatów zapisu korpusów (XML, Plain),
- modyfikacja narzędzi: Corpus2, Maca,
- reimplementacja algorytmu w tagerze, aby był w stanie przetwarzać dane w reprezentacji grafowej.

# Poziom pewności ujednoznaczniania morfosyntaktycznego

#### Oczekujemy, że: tager informuje o poziomie pewności podjętych decyzji

Tagery oparte na metodach uczenia maszynowego mogą zwracać prawdopodobieństwa brzegowe wyboru poszczególnych interpretacji.

#### Implementacja w Concraft:

```
$~/.cabal/bin/concraft - pl tag - m model.gz < test.plain
rzucała space
                                              tylko space
       rzucać praet:sg:f:imperf 1.000
                                                     Tylka subst:sg:voc:f 0.000
światło space
                                                     tylko conj 0.209
       światło adv:pos 0.000
                                                     tvlko aub 0.791
                                              na space
```

światło subst:sg:acc:n 0.929 światło subst:sg:nom:n 0.071 światło subst:sg:voc:n 0.000

na prep:acc 1.000 na prep:loc 0.000

na interi 0.000

podłoge space

podłoga subst:sg:acc:f 1.000

7.12.2015

### Problem lematyzacji

Tagery języka polskiego – analiza jakościowa

### **TODO**

## Dyskusja i rekomendacje

### Różne tagsety dla języka polskiego?

#### Obecnie funkcjonują równolegle dwa tagsety języka polskiego

- tagset NKJP, używany do anotacji korpusu, a także w większości innych zasobów jezykowych,
- tagset Morfeusza.

Skutkuje to sytuacją, w której w sposób niejawny dokonywana jest ciągła konwersja pomiędzy tagsetami:

```
tagset_from=sgjp
                       tagset_from=morfeusz2; tagset_to=nkjp
tagset_to=nkjp
                       override=dig:num; override=nie:conj
override=n1:n
                       override=romandig:num
override=n2:n
                       override=prefa:ign
override=n3:n
                       override=prefppas:ign
override=p1:m1
                       override=prefs:ign; override=prefv:ign
override=p2:n
                       override=naj:ign; override=cond:ign
override=p3:n
                       override=substa:ign
```

### Struktura danych treningowych w NKJP1M

TODO



### **Podsumowanie**

#### Cechy pożądanego tagera (M. Woliński)

#### TODO Chciałbym tager, który:

- nie jest nadgorliwy, można kazać zostawić interpretacje częściowo nieujednoznacznione (np. usunąć tylko bardzo złe interpretacje), obecnie: każdy
- informuje o poziomie pewności podjętych decyzji, obecnie: Concraft, możliwe: WCRFT. WMBT
- działa na niejednoznacznej segmentacji (stworzonej przez Morfeusza) lub np. będącej wynikiem zastosowania po Morfeuszu słownika wyrażeń wieloczłonowych), obecnie: tylko tagset pośredni, możliwe: w każdym po modyfikacjach całego stosu

## Podsumowanie (2)

### Cechy pożądanego tagera (M. Woliński)

#### TODO Chciałbym tager, który:

- daje się (względnie?) łatwo zainstalować i uruchomić na wszystkich platformach, na których jest Morfeusz, obecnie: ograniczeniem jest Maca
- da się rozszerzyć o uwzględnianie informacji o czasie powstania tekstu. obecnie: żaden, możliwe: w każdym jako cecha ML

### Podziękowania

### Podziękowania za sugestie i uwagi dla:

- Adama Radziszewskiego
- Jakuba Waszczuka
- Szymona Acedańskiego

## Dziękujemy za uwagę!

## Bibliografia I



陯 Acedański, Szymon, 2010.

A morphosyntactic Brill tagger for inflectional languages.

In Advances in Natural Language Processing.



Brill, Eric and Jun Wu, 1998.

Classifier combination for improved lexical disambiguation.

In Proceedings of the 17th international conference on Computational linguistics - Volume 1, COLING '98. Stroudsburg, PA, USA:

Association for Computational Linguistics.

# Bibliografia II



Śniatowski, Tomasz and Maciej Piasecki, 2012.

Combining Polish morphosyntactic taggers.

In Pascal Bouvry, Mieczysław A. Kłopotek, Franck Leprévost, Małgorzata Marciniak, Agnieszka Mykowiecka, and Henryk Rybiński (eds.), Security and Intelligent Information Systems, volume 7053 of LNCS. Springer-Verlag.



Radziszewski, Adam, 2013.

A tiered CRF tagger for Polish.

In R. Bembenik, Ł. Skonieczny, H. Rybiński, M. Kryszkiewicz, and M. Niezgódka (eds.), Intelligent Tools for Building a Scientific Information Platform: Advanced Architectures and Solutions. Springer Verlag.

# Bibliografia III



Radziszewski, Adam and Szymon Acedański, 2012.

Taggers gonna tag: an argument against evaluating disambiguation capacities of morphosyntactic taggers.

In Proceedings of TSD 2012, LNCS. Springer-Verlag.



Radziszewski. Adam and Tomasz Śniatowski. 2011a.

A Memory-Based Tagger for Polish.

In Proceedings of the LTC 2011.



van Halteren, Hans, Walter Daelemans, and Jakub Zavrel, 2001.

Improving accuracy in word class tagging through the combination of machine learning systems.

Comput. Linguist., 27(2):199-229.



# Bibliografia IV



Waszczuk, Jakub, 2012.

Harnessing the CRF complexity with domain-specific constraints. The case of morphosyntactic tagging of a highly inflected language. In Proceedings of the 24th International Conference on Computational

Linguistics (COLING 2012). Mumbai, India.