Gramatyki bezkontekstowe i parsing

Paweł Rychlikowski

Instytut Informatyki UWr

11 grudnia 2018



Świgra. Przypomnienie

- W roku 1992 powstała Formalna gramatyka języka polskiego, będąca programem w Prologu, wykorzystującym DCG.
 Autorem był Marek Świdzinski, który wcześniej opisywał gramatykę polską pisząc na przykład książki dla polonistów.
- Świgra bazuje na tej gramatyce, ale ze "znaczącymi modyfikacjami". Korzysta również ze słownika walencyjnego (powstałego w 1998)
- Obecna wersja pochodzi z roku 2013.

• Losowanie zdań jest raczej dobrym pomysłem (nie da sie stworzyć treebanku z całego korpusu).

- Losowanie zdań jest raczej dobrym pomysłem (nie da sie stworzyć treebanku z całego korpusu).
- Czy można korzystać z gramatyki, jeżeli znacząco obniża to koszty tworzenia treebanku? (gramatyka może sugerować coś lingwistom, ale może to nie problem?)

- Losowanie zdań jest raczej dobrym pomysłem (nie da sie stworzyć treebanku z całego korpusu).
- Czy można korzystać z gramatyki, jeżeli znacząco obniża to koszty tworzenia treebanku? (gramatyka może sugerować coś lingwistom, ale może to nie problem?)
- O kształcie drzewa nie powinien decydować jeden człowiek.
 Typowy protokół: 3 lingwistów, jak 2 się kłóci, to trzeci decyduje.

- Losowanie zdań jest raczej dobrym pomysłem (nie da sie stworzyć treebanku z całego korpusu).
- Czy można korzystać z gramatyki, jeżeli znacząco obniża to koszty tworzenia treebanku? (gramatyka może sugerować coś lingwistom, ale może to nie problem?)
- O kształcie drzewa nie powinien decydować jeden człowiek.
 Typowy protokół: 3 lingwistów, jak 2 się kłóci, to trzeci decyduje.

Uwaga

Jedynymi odrzuconymi wypowiedzeniami powinny być te, które zostaną zgodnie uznane za niepoprawne.



Zagadka

Co jest nie tak w zdaniu wpłynąłem na suchego przestwór oceanu?

Zagadka

Co jest nie tak w zdaniu wpłynąłem na suchego przestwór oceanu?

• Fraza suchego oceanu jest nieciągła w tekście!

Zagadka

Co jest nie tak w zdaniu wpłynąłem na suchego przestwór oceanu?

- Fraza suchego oceanu jest nieciągła w tekście!
- Pamiętamy: babuleńka koziołki miała dwa rogate

Zagadka

Co jest nie tak w zdaniu wpłynąłem na suchego przestwór oceanu?

- Fraza suchego oceanu jest nieciągła w tekście!
- Pamiętamy: babuleńka koziołki miała dwa rogate
- Wnioskowanie o języku polskim na przykładzie Składnicy prowadzi do błędnych wniosków o "naturalności" powyższych konstrukcji!

Prezentacja Składnicy

- Składnicę można pobrać np. w formacie Tiger XML (dobrze udokumentowanym)
- Istnieje możliwość przeszukiwania on-line (http://treebank.nlp.ipipan.waw.pl)
- Za chwilę zobaczymy jak używać składnicy w bibliotece NLTK

Prezentacja Składnicy. (2)

Programy: skladnica_demo1.py

Przeszukiwanie treebanków

- Wspomniana wyszukiwarka prezentuje przykładowy interfejs wyszukiwania w bankach drzew.
- Zawiera elementy znane nam z NKJP, na przykład [base=rozmawiać]
- Można pytać o relacje w drzewie, na przykład znajdywać frazy typu A, zawierające podfrazę typu B, a nie zawierający podfrazy typu C.

Przykłady zapytań

 [cat=fno] >* [cat=zdanie] fraza nominalna zawierająca gdzieś tam zdanie, np.:

> gniew i agresja przeciwko tym, którzy zniszczyli tak pięknie do tej pory uporządkowany świat

Przykłady zapytań

 [cat=fno] >* [cat=zdanie] fraza nominalna zawierająca gdzieś tam zdanie, np.:

> gniew i agresja przeciwko tym, którzy zniszczyli tak pięknie do tej pory uporządkowany świat

Fraza nominalna zawierająca jako podfrazę bezpośrednią frazę przymiotnikową i dodatkowo zawierającą słowo "kobieta":
 #z: [cat=fno] > [cat=fpt] & (#z >* [base=kobieta]) krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym
 Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy

płaszcz z kapturem

Parametr: rekcja i słownik Walenty

Słownik walencyjny

Zbiór typów (albo, jak powiedzieliby lingwiści, ram walencyjnych) dla różnych słów.

Parametr: rekcja i słownik Walenty

Słownik walencyjny

Zbiór typów (albo, jak powiedzieliby lingwiści, ram walencyjnych) dla różnych słów.

Projekt Walenty stanowi duży, publicznie dostępny zbiór takich danych

- Opracowany w Zakładzie Inżynierii Lingwistycznej IPIPAN
- Zawiera 58585 informacji o 15866 słów.
- Tworzony (częściowo) automatycznie, weryfikowany przez lingwistów.

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

Walenty to wie i dodaje:

 Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

- Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.
- Jeżeli straszysz się, że nie jesteś nic wart, (...)

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

- Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.
- Jeżeli straszysz się, że nie jesteś nic wart, (...)
- Byśmy sami straszyli się nadciągającą apokalipsą.

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

- Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.
- Jeżeli straszysz się, że nie jesteś nic wart, (...)
- Byśmy sami straszyli się nadciągającą apokalipsą.
- Bo ci zrobię pokrzywkę straszy Pająk.

Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

- Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.
- Jeżeli straszysz się, że nie jesteś nic wart, (...)
- Byśmy sami straszyli się nadciągającą apokalipsą.
- Bo ci zrobię pokrzywkę straszy Pająk.
- Jedne duchy straszą na zamku, drugie kąpią się w jeziorze, (...)



Jakie ramy walencyjne ma czasownik straszyć (ja wymyśliłem takie):

- Starszy brat namiętnie straszył swoją siostrę.
- Kangurzyca straszyła Maleństwo, że jak będzie robiło takie miny jak Prosiaczek, to mu zostanie.
- W tym domu straszy!

- Nie było upału, straszyło deszczem, ale przez weekend nie padało.
- Jeżeli straszysz się, że nie jesteś nic wart, (...)
- Byśmy sami straszyli się nadciągającą apokalipsą.
- Bo ci zrobię pokrzywkę straszy Pająk.
- Jedne duchy straszą na zamku, drugie kąpią się w jeziorze, (...)



Walenty - pdf

- Walenty jest dystrybuowany w stosunkowo wygodnym otwartym formacie tekstowym,
- Jest też dołączony do niego plik pdf, z drukowalnym (hmm...) słownikiem walencyjnym, wraz z przykładowymi zdaniami.
- Na stronie 14795 znajdziemy czasownik programować wraz z przymiotnikiem programowalny.

Treebank i gramatyka

- Treebank jest zapisem działania pewnej gramatyki (być może hipotetycznej).
- Mając bank drzew, możemy łatwo otrzymać gramatykę (jak?)

Treebank i gramatyka (2)

Gramatyka z banku drzew

```
Dla drzewa postaci:
```

```
(S (NP (A maty) (N piesek)) (V skacze) (PP (Prep po) (N polu)))
```

możemy wydedukować produkcje:

Treebank i gramatyka (2)

Gramatyka z banku drzew

Dla drzewa postaci:

(S (NP (A maty) (N piesek)) (V skacze) (PP (Prep po) (N polu)))

możemy wydedukować produkcje:

- $S \rightarrow NP \ V \ PP$
- \bullet NP \rightarrow A N
- ullet PP o Prep N
- ..

Treebank i gramatyka (2)

Gramatyka z banku drzew

Dla drzewa postaci:

(S (NP (A mały) (N piesek)) (V skacze) (PP (Prep po) (N polu)))

możemy wydedukować produkcje:

- $S \rightarrow NP \ V \ PP$
- \bullet NP \rightarrow A N
- PP → Prep N
- ...

Uwaga

Tak otrzymana gramatyka będzie generowała wszystkie zdania z Treebanku, z dokładnie takimi rozbiorami (i wiele innych zdań, i wiele innych rozbiorów dla istniejących zdań).



Gramatyka z banku drzew. Perspektywy

- Otrzymywanie gramatyki ze zdań może być całkiem praktycznym pomysłem, daje bowiem możliwość ocenienia naturalności pewnych konstrukcji (naturalne są takie, które zdarzają się częściej niż inne)
- Będziemy o tym mówić omawiając probabilistyczne gramatyki bezkontekstowe i ich warianty.

O wielości drzew rozbioru

Wspominaliśmy w kilku miejscach o tym, że pewne gramatyki generują wiele (setki?) drzew rozbioru. Popatrzmy na przykładowe zdanie:

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

O wielości drzew rozbioru

Wspominaliśmy w kilku miejscach o tym, że pewne gramatyki generują wiele (setki?) drzew rozbioru. Popatrzmy na przykładowe zdanie:

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W zdaniu mamy 3 przyimki

Rozważamy zdanie

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W gramatyce mamy (m.in.) produkcje:

```
NP \rightarrow NP \ PP

VP \rightarrow VP \ PP

PP \rightarrow Prep \ NP

(...)
```

Rozważamy zdanie

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W gramatyce mamy (m.in.) produkcje:

```
NP \rightarrow NP \ PP

VP \rightarrow VP \ PP

PP \rightarrow Prep \ NP

(...)
```

Poprawny rozbiór to (tylko węzły NP):

Rozważamy zdanie

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W gramatyce mamy (m.in.) produkcje:

```
NP \rightarrow NP \ PP

VP \rightarrow VP \ PP

PP \rightarrow Prep \ NP

(...)
```

Poprawny rozbiór to (tylko węzły NP):

```
(Show me (the meal on (np Flight UA 386 from (np San Francisco) to Denver)))
```

Rozważamy zdanie

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W gramatyce mamy (m.in.) produkcje:

```
NP \rightarrow NP \ PP

VP \rightarrow VP \ PP

PP \rightarrow Prep \ NP

(...)
```

Poprawny rozbiór to (tylko węzły NP):

```
(Show me (the meal on (np Flight UA 386 from (np San Francisco) to Denver)))
```

W niepoprawnych rozbiorach pojawiają się takie frazy, jak:



Rozważamy zdanie

Show me the meal on Flight UA 386 from San Francisco to Denver.

W gramatyce mamy (m.in.) produkcje:

```
NP \rightarrow NP \ PP

VP \rightarrow VP \ PP

PP \rightarrow Prep \ NP

(...)
```

Poprawny rozbiór to (tylko węzły NP):

```
(Show me (the meal on (np Flight UA 386 from (np San Francisco) to Denver)))
```

W niepoprawnych rozbiorach pojawiają się takie frazy, jak:

- the meal on Flight UA 386
- San Francisco to Denver



Inny przykład na wielość rozbioru:

Wczoraj spotkałem dyrektora zjednoczenia zakładów produkcji parówek.

z gramatyką, zawierającą produkcje: $np:gen \rightarrow np:gen \ np:gen$

Inny przykład na wielość rozbioru:

Wczoraj spotkałem dyrektora zjednoczenia zakładów produkcji parówek.

z gramatyką, zawierającą produkcje: $np:gen \rightarrow np:gen \; np:gen$

Uwaga

CFG używane przez informatyków do opisów języków programowania są zwykle jednoznaczne (czy zawsze?), bo chcemy mieć jedno drzewo rozbioru programu, opisujące jego składnie i pośrednio semantykę. Dla języków naturalnych tak się nie da!

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem Druga pod względem częstości Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę przez otwarte okno

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem Druga pod względem częstości Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę przez otwarte okno

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem Druga pod względem częstości Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę przez otwarte okno

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem

Druga pod względem częstości

Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę.

przez otwarte okno

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem

Druga pod względem częstości

Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę.

przez otwarte okno

Czasem warto wiedzieć, który wyraz jest główym wyrazem frazy. Przykładowo:

krótkiej historii uczestnictwa kobiet w życiu publicznym Starsza kobieta, ubrana w czarny przeciwdeszczowy płaszcz z kapturem

Druga pod względem częstości

Mijali właśnie pierwszą z brzegu zagrodę.

przez otwarte okno

Head i wielość rozbiorów

Parametr head może pomagać w wybieraniu właściwych rozbiorów. Co niepokojącego wystąpuje w rozbiorze:

```
((dyrektor ((zjednoczenia (zakładów produkcji)))
parówek)
```

Head i wielość rozbiorów

Parametr head może pomagać w wybieraniu właściwych rozbiorów. Co niepokojącego wystąpuje w rozbiorze:

```
((dyrektor ((zjednoczenia (zakładów produkcji)))
parówek)
```

Odpowiedź

Pojawia się nienaturalne połączenie **zjednoczenie – parówka**, zamiast naturalnego **produkcja – parówka**.

Postać normalna Chomsky'ego

 Jedną z dwóch powszechnie używanych postaci normalnych gramatyki jest Postać normalna Chomsky'ego (CNF)

Postać normalna Chomsky'ego

- Jedną z dwóch powszechnie używanych postaci normalnych gramatyki jest Postać normalna Chomsky'ego (CNF)
- Mamy tylko dwa rodzaje produkcji:
 - $A \rightarrow BC$, gdzie A, B, C są symbolami nieterminalnymi
 - $A \rightarrow w$, gdzie A jest symbolem terminalnym, w jest symbolem terminalnym

Postać normalna Chomsky'ego

- Jedną z dwóch powszechnie używanych postaci normalnych gramatyki jest Postać normalna Chomsky'ego (CNF)
- Mamy tylko dwa rodzaje produkcji:
 - $A \rightarrow BC$, gdzie A, B, C są symbolami nieterminalnymi
 - $A \rightarrow w$, gdzie A jest symbolem terminalnym, w jest symbolem terminalnym

Part of speech

Produkcje $A \to w$ można traktować jako produkcje definiujące słownik morfosyntaktyczny.



Sprowadzanie do postaci normalnej

- Każdą gramatykę bezkontekstową opisującą język bez słowa pustego da się sprowadzić do postaci normalnej Chomskiego.
- Oczywiście drzewa będą wyglądać inaczej, ale język akceptowany przez gramatykę będzie dokładnie taki sam.

Sprowadzanie do postaci normalnej

- Każdą gramatykę bezkontekstową opisującą język bez słowa pustego da się sprowadzić do postaci normalnej Chomskiego.
- Oczywiście drzewa będą wyglądać inaczej, ale język akceptowany przez gramatykę będzie dokładnie taki sam.

Jak wygląda procedura?

Algorytm sprowadzanie do PNC

• Produkcje zawierające po prawej stronie symbole terminalne i nieterminalne zamieniamy na produkcje zawierające same nieterminale, wprowadzając (być może) dodatkowe symbole nieterminalne i nowe produkcje postaci $A \rightarrow w$.

Algorytm sprowadzanie do PNC

- Produkcje zawierające po prawej stronie symbole terminalne i nieterminalne zamieniamy na produkcje zawierające same nieterminale, wprowadzając (być może) dodatkowe symbole nieterminalne i nowe produkcje postaci $A \rightarrow w$.
- Za pomocą dodatkowych symboli nieterminalnych "skracamy" prawe strony produkcji, by miały długość 2.

Algorytm sprowadzanie do PNC

- Produkcje zawierające po prawej stronie symbole terminalne i nieterminalne zamieniamy na produkcje zawierające same nieterminale, wprowadzając (być może) dodatkowe symbole nieterminalne i nowe produkcje postaci $A \rightarrow w$.
- Za pomocą dodatkowych symboli nieterminalnych "skracamy" prawe strony produkcji, by miały długość 2.

Przykład

Produkcję $A \rightarrow BCDE$ zamieniamy na 2 produkcje:

- $A \rightarrow BX_{CDE}$
- $X_{CDE} \rightarrow CDE$



 Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk bezkontekstowych w postaci normalnej Chomskiego, sprawdzający, czy dane słowo należy do języka generowanego przez gramatykę.

- Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk bezkontekstowych w postaci normalnej Chomskiego, sprawdzający, czy dane słowo należy do języka generowanego przez gramatykę.
- Zakładamy, że mamy dane zdanie s.

- Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk bezkontekstowych w postaci normalnej Chomskiego, sprawdzający, czy dane słowo należy do języka generowanego przez gramatykę.
- Zakładamy, że mamy dane zdanie s.
- Dla każdego i,j będziemy próbowali obliczać zbiór symboli nieterminalnych, takich że:

$$U(i,j) = \{X \mid X \Rightarrow^* s[i:j]\}$$

- Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk bezkontekstowych w postaci normalnej Chomskiego, sprawdzający, czy dane słowo należy do języka generowanego przez gramatykę.
- Zakładamy, że mamy dane zdanie s.
- Dla każdego i,j będziemy próbowali obliczać zbiór symboli nieterminalnych, takich że:

$$U(i,j) = \{X \mid X \Rightarrow^* s[i:j]\}$$

• Pytanie o należenie to sprawdzenie, czy...



- Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk bezkontekstowych w postaci normalnej Chomskiego, sprawdzający, czy dane słowo należy do języka generowanego przez gramatykę.
- Zakładamy, że mamy dane zdanie s.
- Dla każdego i,j będziemy próbowali obliczać zbiór symboli nieterminalnych, takich że:

$$U(i,j) = \{X \mid X \Rightarrow^* s[i:j]\}$$

• Pytanie o należenie to sprawdzenie, czy... $S \in U[i : len(s)]$



• Jeżeli j = i + 1, wówczas U[i,i+1] jest równe:

• Jeżeli j = i + 1, wówczas U[i,i+1] jest równe:

$$\{X|(X\to s[i])\in P\}$$

gdzie P jest zbiorem produkcji

• Jeżeli j = i + 1, wówczas U[i,i+1] jest równe:

$$\{X|(X\to s[i])\in P\}$$

gdzie P jest zbiorem produkcji

ullet Dla j-i>1 zakładamy, że mamy policzone U dla mniejszych rozpiętości i

• Jeżeli j = i + 1, wówczas U[i,i+1] jest równe:

$$\{X|(X\to s[i])\in P\}$$

gdzie P jest zbiorem produkcji

ullet Dla j-i>1 zakładamy, że mamy policzone U dla mniejszych rozpiętości i

$$U(i,j) = \bigcup_{k=1,...,j} \{X | (X \to AB) \in P \land A \in U[i,k] \land B \in U[k,j]\}$$

• Jeżeli j = i + 1, wówczas U[i,i+1] jest równe:

$$\{X|(X\to s[i])\in P\}$$

gdzie P jest zbiorem produkcji

• Dla j-i>1 zakładamy, że mamy policzone U dla mniejszych rozpiętości i

$$U(i,j) = \bigcup_{k=1,...,j} \{X | (X \to AB) \in P \land A \in U[i,k] \land B \in U[k,j]\}$$

Uwaga

Na przyszłym wykładzie zajmiemy się innymi algorytmami parsingu.



Złożoność CYK

- Mamy dwie pętle zewnętrzne po i oraz j oraz pętlę wewnętrzną po k sprawdzającą różne podziały
- Do tego pętla po regułach gramatyki

Złożoność CYK

- Mamy dwie pętle zewnętrzne po i oraz j oraz pętlę wewnętrzną po k sprawdzającą różne podziały
- Do tego pętla po regułach gramatyki

Złożoność CYK

Biorąc to pod uwagę otrzymujemy $\Theta(n^3 \cdot |G|)$

Złożoność CYK

- Mamy dwie pętle zewnętrzne po i oraz j oraz pętlę wewnętrzną po k sprawdzającą różne podziały
- Do tego pętla po regułach gramatyki

Złożoność CYK

Biorąc to pod uwagę otrzymujemy $\Theta(n^3 \cdot |G|)$

Uwaga

Gramatyka może mieć kilka tysięcy produkcji, zdanie – kilkanaście wyrazów, czyli wydaje się, że to trochę duża złożoność. Ale z drugiej strony w praktyce nie przeglądalibyśmy wszystkich produkcji (dlaczego?)

U[i,j] mówi o różnych możliwych interpretacjach fragmemtu s[i:j]. Możemy się spodziewać, że tych interpretacji nie będzie bardzo dużo.

U[i,j] mówi o różnych możliwych interpretacjach fragmemtu s[i:j]. Możemy się spodziewać, że tych interpretacji nie będzie bardzo dużo.

Przykładowo ciąg duży stół to może być:

U[i,j] mówi o różnych możliwych interpretacjach fragmemtu s[i:j]. Możemy się spodziewać, że tych interpretacji nie będzie bardzo dużo.

Przykładowo ciąg duży stół to może być:

- Fraza nominalna w mianowniku
- Fraza nominalna w bierniku
- Przekleństwo, takie jak "kurka wodna" (???)
- ???

U[i,j] mówi o różnych możliwych interpretacjach fragmemtu s[i:j]. Możemy się spodziewać, że tych interpretacji nie będzie bardzo dużo.

Przykładowo ciąg duży stół to może być:

- Fraza nominalna w mianowniku
- Fraza nominalna w bierniku
- Przekleństwo, takie jak "kurka wodna" (???)
- ???

Zatem może nam się bardziej opłacać przejrzenie wszystkich par nieterminali z A i B (a nie iteracja po gramatyce).

 Zaczyna od symbolu startowego, wybierając jego rozwinięcie (na zajęciach z Prologa powiedzielibyśmy "niedeterministycznie zgadując")

- Zaczyna od symbolu startowego, wybierając jego rozwinięcie (na zajęciach z Prologa powiedzielibyśmy "niedeterministycznie zgadując")
- Rekurencyjnie sprawdza kolejne symbole z wybranej produkcji.

- Zaczyna od symbolu startowego, wybierając jego rozwinięcie (na zajęciach z Prologa powiedzielibyśmy "niedeterministycznie zgadując")
- Rekurencyjnie sprawdza kolejne symbole z wybranej produkcji.
- Potencjalny nawrót zdarza się w momencie konfrontacji symbolu terminalnego w gramatyce z wyrazem w zdaniu.

- Zaczyna od symbolu startowego, wybierając jego rozwinięcie (na zajęciach z Prologa powiedzielibyśmy "niedeterministycznie zgadując")
- Rekurencyjnie sprawdza kolejne symbole z wybranej produkcji.
- Potencjalny nawrót zdarza się w momencie konfrontacji symbolu terminalnego w gramatyce z wyrazem w zdaniu.

Demonstracja RDP

```
import nltk
nltk.app.rdparser()
```

Top Down vs Bottom Up

Różne algorytmy mogą działać w stylu TopDown albo Bottom Up.

Top Down vs Bottom Up

Różne algorytmy mogą działać w stylu TopDown albo Bottom Up.

Top down

Zaczynamy od symbolu startowego, próbujemy znaleźć drzewo rozbioru dla całego zdania. Nasze poszukiwania są ukierunkowane na sparsowanie zdania.

Top Down vs Bottom Up

Różne algorytmy mogą działać w stylu TopDown albo Bottom Up.

Top down

Zaczynamy od symbolu startowego, próbujemy znaleźć drzewo rozbioru dla całego zdania. Nasze poszukiwania są ukierunkowane na sparsowanie zdania.

Bottom up

Zaczynamy od pojedynczych wyrazów i próbujemy je łączyć w coraz większe struktury. Nawet, jak nie znajdziemy rozbioru dla zdania, to możemy znaleźć różne mniejsze, użyteczne rozbioru dla fraz (na przykład nominalnych).

Jakie gramatyki lubi RDP?

- Na pewno nie lubi lewostronnie rekurencyjnej! (bo się zapętla)
- Raczej fajne jest, jak może szybko "nawrócić", jak widać że nic z danego rozbioru nie będzie.
- Czyli dobrze jest, żeby możliwie szybko pojawił się symbol terminalny.

Jakie gramatyki lubi RDP?

- Na pewno nie lubi lewostronnie rekurencyjnej! (bo się zapętla)
- Raczej fajne jest, jak może szybko "nawrócić", jak widać że nic z danego rozbioru nie będzie.
- Czyli dobrze jest, żeby możliwie szybko pojawił się symbol terminalny.

Idealna produkcja

Największą radość sprawimy parserowi RDP, dając mu regułę postaci: $A \rightarrow wBCDE$, gdzie w jest symbolem terminalnym.

Postać normalna Greibach

- Wszystkie produkcje mają postać $A \to wA_1 \dots A_n$ (n może być równe 0)
- Możemy założyć, że język nie zawiera słowa pustego (tak jak w postaci normalnej Chomsky'ego)

Postać normalna Greibach

- Wszystkie produkcje mają postać $A \to wA_1 \dots A_n$ (n może być równe 0)
- Możemy założyć, że język nie zawiera słowa pustego (tak jak w postaci normalnej Chomsky'ego)

Uwaga

Każdą gramatykę da się przekształcić do postaci normalnej Greibach przy zachowaniu akceptowanego języka.



Przykład

Wyznaczmy postaci normalne dla następującej gramatyki (zielone są problematyczne):

```
NP 
ightarrow Adj \ NP
NP 
ightarrow NP \ Adj2
Adj 
ightarrow mały | głupi
Adj2 
ightarrow brunatny | polarny
NP 
ightarrow miś
NP 
ightarrow NP \ i \ NP
```

Przykład

Wyznaczmy postaci normalne dla następującej gramatyki (zielone są problematyczne):

```
NP 
ightarrow Adj \ NP
NP 
ightarrow NP \ Adj2
Adj 
ightarrow mały | głupi
Adj2 
ightarrow brunatny | polarny
NP 
ightarrow miś
NP 
ightarrow NP \ i \ NP
```

 Parsing standardowego DCG przypomina parsing RDP (backtracking nie wymaga implementacji, bo jest realizowany przez mechanizm wykonywania Prologa)

- Parsing standardowego DCG przypomina parsing RDP (backtracking nie wymaga implementacji, bo jest realizowany przez mechanizm wykonywania Prologa)
- Jak inaczej napisać parsing TopDown w Prologu?

- Parsing standardowego DCG przypomina parsing RDP (backtracking nie wymaga implementacji, bo jest realizowany przez mechanizm wykonywania Prologa)
- Jak inaczej napisać parsing TopDown w Prologu?
- Widząc regułę postaci A → BCD możemy generować wszystkie "sensowne" podziały parsowanego tekstu na 3 części i rekurencyjnie parsować każdy z nich.

Przykłady na sensowne podziały:

 Jeżeli wiemy, że żaden symbol nie generuje pustego ciągu, wówczas możemy rozpatrywać tylko podziały, w których każdy tekst ma długość niezerową.

- Jeżeli wiemy, że żaden symbol nie generuje pustego ciągu, wówczas możemy rozpatrywać tylko podziały, w których każdy tekst ma długość niezerową.
- Możemy też znać i uwzględniać inne więzy nałożone na długości, na przykład że PP ma długość większą niż 2.

- Jeżeli wiemy, że żaden symbol nie generuje pustego ciągu, wówczas możemy rozpatrywać tylko podziały, w których każdy tekst ma długość niezerową.
- Możemy też znać i uwzględniać inne więzy nałożone na długości, na przykład że PP ma długość większą niż 2.
- Jak na przykład C jest wyrazem(np. spójnikiem), to możemy to uwzględnić na etapie podziału

- Jeżeli wiemy, że żaden symbol nie generuje pustego ciągu, wówczas możemy rozpatrywać tylko podziały, w których każdy tekst ma długość niezerową.
- Możemy też znać i uwzględniać inne więzy nałożone na długości, na przykład że PP ma długość większą niż 2.
- Jak na przykład C jest wyrazem(np. spójnikiem), to możemy to uwzględnić na etapie podziału
- Pewną wiedzę może nam dać również analiza tagów, przykładowo: NP w dopełniaczu powinna zawierać rzeczownik w dopełniaczu.

- Mamy w algorytmie dwie struktury:
 - Zbiór drzew (las), dla sparsowanych fragmentów

- Mamy w algorytmie dwie struktury:
 - Zbiór drzew (las), dla sparsowanych fragmentów
 - Listę L zawierającą niesparsowany sufiks zdania

- Mamy w algorytmie dwie struktury:
 - Zbiór drzew (las), dla sparsowanych fragmentów
 - Listę L zawierającą niesparsowany sufiks zdania
- Operacja Shift oznacza przesunięcie wyrazu z listy i utworzenie jednowęzłowego drzewka z tym wyrazem

- Mamy w algorytmie dwie struktury:
 - Zbiór drzew (las), dla sparsowanych fragmentów
 - Listę L zawierającą niesparsowany sufiks zdania
- Operacja Shift oznacza przesunięcie wyrazu z listy i utworzenie jednowęzłowego drzewka z tym wyrazem
- Operacja Reduce oznacza połączenie (zgodne z gramatyką) pewnej liczby drzew w nowe drzewo

Gramatyka do prezentacji algorytmu SR

Interesuje nas gramatyka, która umożliwia sparsowanie zdania:

The dog saw a man in the park

Gramatyka do prezentacji algorytmu SR

Interesuje nas gramatyka, która umożliwia sparsowanie zdania:

The dog saw a man in the park

Gramatyka:

```
NP -> Det N
Det -> a | the
N -> dog | man
PP -> Prep NP
VP -> NP V NP PP
V -> saw | read | killed
```

Algorynt SR w działaniu

1. Initial state

Stack	Remaining Text
	the dog saw a man in the park

3. After reduce shift reduce

Stack	Remaining Text
Det N the dog	saw a man in the park

5. After building a complex NP

3. After building a complex NF					
Stack					Remaining Text
NP	v	NP			
Det N the dog	saw	Det N a man	PP NI Det hthe	N park	

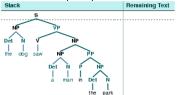
2 After one shift

Stack	Remaining Text
the	dog saw a man in the park

4. After recognizing the second NP

Stack					Remaining Text
NP	٧	N	IP	in	the park
Det N	saw	Det	N		
$\mathbf{J} = \mathbf{J}$		- 1	- 1		
the dog		a	man		

6. Built a complete parse tree



Shifr-Reduce. Komentarz

 Nie mówiliśmy nic o nawracaniu, prosta implementacja SR parsera może nie znaleźć rozbioru!

Shifr-Reduce. Komentarz

- Nie mówiliśmy nic o nawracaniu, prosta implementacja SR parsera może nie znaleźć rozbioru!
- Można zaimplementować jakąś strategie decydowania o S i R. Na przykład:

Shifr-Reduce. Komentarz

- Nie mówiliśmy nic o nawracaniu, prosta implementacja SR parsera może nie znaleźć rozbioru!
- Można zaimplementować jakąś strategie decydowania o S i R. Na przykład:
 - Preferować reduce, jeżeli możliwe

Shifr-Reduce. Komentarz

- Nie mówiliśmy nic o nawracaniu, prosta implementacja SR parsera może nie znaleźć rozbioru!
- Można zaimplementować jakąś strategie decydowania o S i R. Na przykład:
 - Preferować reduce, jeżeli możliwe
 - Mając do wyboru wiele redukcji wybierać tę, która "usunie" więcej drzew

Shifr-Reduce. Komentarz

- Nie mówiliśmy nic o nawracaniu, prosta implementacja SR parsera może nie znaleźć rozbioru!
- Można zaimplementować jakąś strategie decydowania o S i R. Na przykład:
 - Preferować reduce, jeżeli możliwe
 - Mając do wyboru wiele redukcji wybierać tę, która "usunie" więcej drzew

Uwaga

Jest dużo możliwości "uczenia" algorytmu parsingu: wynikiem tego uczenia miałaby być metoda wyboru S/R w zależności od danych. Mając rozbiór bowiem wiemy, dokładnie, jak powinien działać optymalny S/R parser, możemy zatem uczyć takiej strategii. Jak?



Algorytm Earleya

Algorytm Earleya

- Dynamiczny algorytm parsingu dla gramatyk w dowolnej postaci.
- Łatwo go uogólniać i opracowywać różne warianty
- Zaczniemy od podstawowej konstrukcji

Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

Każdy z powyższych napisów jest zdaniem, mówiącym:

 W miejscu a próbuję znaleźć fragment zdania pasujący do nieterminala A,



Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

- W miejscu a próbuję znaleźć fragment zdania pasujący do nieterminala A,
- używając do tego produkcji $A \rightarrow \alpha \beta$,

Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

- W miejscu a próbuję znaleźć fragment zdania pasujący do nieterminala A,
- używając do tego produkcji $A \rightarrow \alpha \beta$,
- udało mi się dojść do miejsca b



Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

- W miejscu a próbuję znaleźć fragment zdania pasujący do nieterminala A,
- używając do tego produkcji $A \to \alpha \beta$,
- udało mi się dojść do miejsca b
- zjadając część produkcji przed znakiem



Algorytm Earleya (AE) tworzy w każdym z N+1 punktów zdania o długości N tablicę informacji, wyglądających następująco:

$$A \rightarrow \alpha \bullet \beta$$
 [a:b]

gdzie $A \to \alpha \beta$ jest produkcją gramatyki, natomiast $0 \le a \le b \le N+1$, są pozycjami w tekście (jak w Pythonie)

Interpretacja

- W miejscu a próbuję znaleźć fragment zdania pasujący do nieterminala A,
- używając do tego produkcji $A \to \alpha \beta$,
- udało mi się dojść do miejsca b
- zjadając część produkcji przed znakiem



• $S \rightarrow \bullet NP \ VP \ [0:0]$ Zaczynamy analizę zdania.

- S → •NP VP [0:0]
 Zaczynamy analizę zdania.
- NP

 AP

 NP [5:7]

 Pierwsze 2 wyrazy na pozycji piątej z sukcesem

 sparsoowaliśmy jako frazę przymiotnikową, próbujemy dalej

 znaleźć frazę rzeczownikową.

- S → •NP VP [0:0]
 Zaczynamy analizę zdania.
- NP

 AP

 NP [5:7]

 Pierwsze 2 wyrazy na pozycji piątej z sukcesem

 sparsoowaliśmy jako frazę przymiotnikową, próbujemy dalej

 znaleźć frazę rzeczownikową.
- $N \rightarrow w$ [k:k+1] Na pozycji k znajduje się słowo w

- $S \rightarrow \bullet NP \ VP \ [0:0]$ Zaczynamy analizę zdania.
- NP

 AP

 NP [5:7]

 Pierwsze 2 wyrazy na pozycji piątej z sukcesem

 sparsoowaliśmy jako frazę przymiotnikową, próbujemy dalej

 znaleźć frazę rzeczownikową.
- $N \to w$ [k:k+1] Na pozycji k znajduje się słowo w
- $S \rightarrow NP \ VP$ [0:10] Sparsowaliśmy z sukcesem zdanie o długości 10.



Algorytm. Inicjalizacja

 Dla każdej produkcji $S \to \alpha$ dodaje element do tablicy Chart[0]

Algorytm. Inicjalizacja

- Dla każdej produkcji $S \to \alpha$ dodaje element do tablicy Chart[0]
- Elementem tym jest oczywiście:

$$S \rightarrow \bullet \alpha$$
 [0:0]

Algorytm. Ogólna pętla

Dla każdego i i dla każdego elementu w Chart[i] zastosuj jedną z 3 procedur

- Scanner (jeżeli stan jest niekompletny i mamy do przetworzenia POS)
- Predictor (jeżeli stan jest niekompletny i mamy do przetworzenie nie POS)
- Completer (jeżeli stan jest kompletny)

Definicja

Stan jest kompletny jeżeli na końcu jest • (czyli przetworzyliśmy wszystko).

Algorytm. Scanner

- Stanem jest $A \to \alpha \bullet B\beta$ [i:j]
- B to POS słowa na pozycji j
- Czyli możemy je skonsumować i przesunąć się o 1 krok
- Dodajemy do Chart[j+1] stan

$$B \to \mathsf{word}[\mathsf{j}] \bullet \ [\mathsf{j}{:}\mathsf{j}{+}1]$$

Algorytm. Predictor

- Podobnie jak Scanner, ale następnym symbolem jest nieterminal, zatem musimy rozpocząć jego analizę.
- Stanem jest $A \to \alpha \bullet B\beta$ [i:j]
- ullet Dla każdej produkcji $B o \gamma$ dodamy do Chart[j]
- stan $B \to \bullet \gamma$ [j:j]

Algorytm. Completer

- Przetwarza reguły, które są już zakończone przesuwając kropę w innych stanach.
- Stanem jest $B \to \gamma$ [j:k]
- Dla każdego stanu

$$A \rightarrow \alpha \bullet B\beta$$
 [i:j]

w Chart[j] dodaj do Chart[k] stan

$$A \rightarrow \alpha B \bullet \beta$$
 [i:k]