Computational Syntax

Денис Кирьянов, Сбербанк, denkirjanov@gmail.com, 21/03/2019

О лекторе

- Филфак СПбГУ, ФГН ВШЭ (магистратура, комплингвистика)
- *"Мое дело"* кастомный поисковик
- Double Data поиск по людям в соцсетях и скоринг профилей
- Angry Analytics мониторинг отзывов, сентимент, антиспам и др.
- Сбербанк goal-oriented chat-bot

Disclaimers

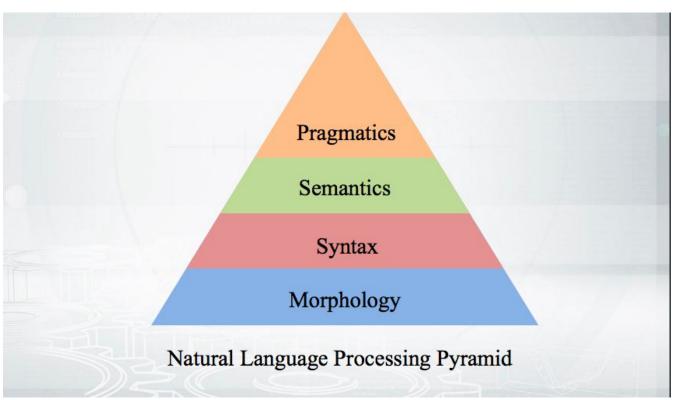
Практическое применение vs
 теоретическое устройство парсеров

- Ходите по ссылкам!
- Вопросы погромче:)

Содержание

- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Где мы вообще?



Где мы вообще?

машинный анализ структуры текста, в т.ч. структуры предложения

Мы все это делали в школе, и машине это зачастую тоже под силу



Зачем это нужно?

- «Банкомат съел карту» vs «карта съела банкомат»;
- Определение правильности грамматики фразы (при порождении речи);
- Question answering;
- Машинный перевод;
- Information extraction (напомни мне сделать икс);
- Синтаксическая роль токена как метрика его важности (подлежащее важнее определения), использование весов в классификаторе.

Содержание

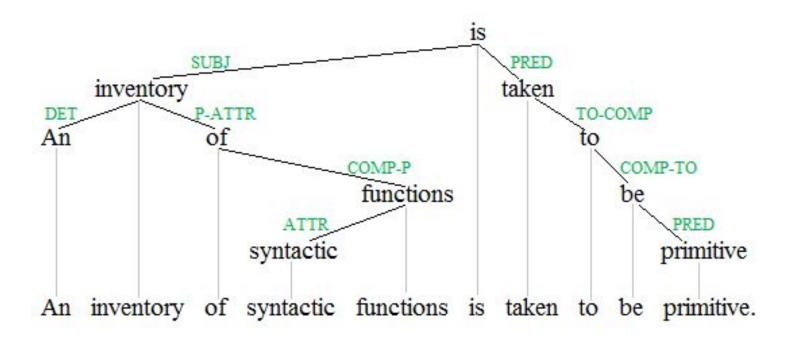
- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Грамматика непосредственно составляющих (constituency) и грамматика зависимостей (dependency)

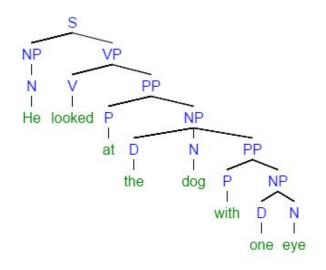
- Моя мама мыла грязную раму
- [[моя мама] [мыла] [грязную раму]]

- В автоматическом парсинге для РЯ нет phrase-based парсеров (проблемы со "свободным" порядком слов);
- У остальных языков получше.

Пример разбора: зависимости



Пример разбора: непосредственно составляющие



https://i.imgur.com/ShMtNEy.png

VP - глагольная группа, verb phrase (грубо: состоит из глагола и зависимых; но не подлежащее)

NP - именная группа, noun phrase (грубо: вершина — существительное)

PP - предложная группа, prepositional phrase **AP** - группа прилагательного, adjective phrase

D (Det) - детерминативы: артикли, указ., притяж., определительные местоимения, квантификаторы, числительные, вопросительные слова

... 11

Phrases vs Dependencies

- Хорошо разработанные в лингвистике теории;
- Отчасти (!) формально (!) взаимозаменяемые грубо говоря, обе основаны на правилах взаимодействия частей речи;
- Нет главной и нет вторичной (хотя ГЗ слегка устарела);
- Как водится, много проблем на периферии у обеих, см. (<u>Тестелец 2001</u>).

А в чем проблемы?

- Эллипсис (aka пропуски);
- Синтаксическая омонимия

Он увидел их семью своими глазами

Он сам увидел их семью Он увидел их при помощи своих семи глаз

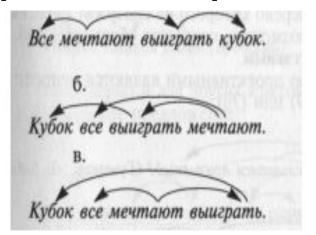
ср. хрестоматийное "Эти типы стали есть в цехе", "подпись руководителя группы или командированного лица"

• Непроективность

(Не)проективность (формализуя "нехорошее")

Предложение называется проективным, если <...>:

- а) Ни одна из стрелок не пересекает другую стрелку;
- б) Никакая стрелка не накрывает корневую (~ сказуемое -> подлежащее) [Тестелец 2001: 95]



Проективное

НЕпроективное — нарушен принцип пересечения

НЕпроективное — нарушен принцип обрамления

Грамматика зависимостей

- Активное развитие в computational сфере;
- Лучше применима к парсингу русского языка;
- Всё не успеть за одну пару;
- Субъективный выбор лектора;
- Constituency parsing освещен в литературе, особенно см. три главы учебника Журафского и Мартина.

Содержание

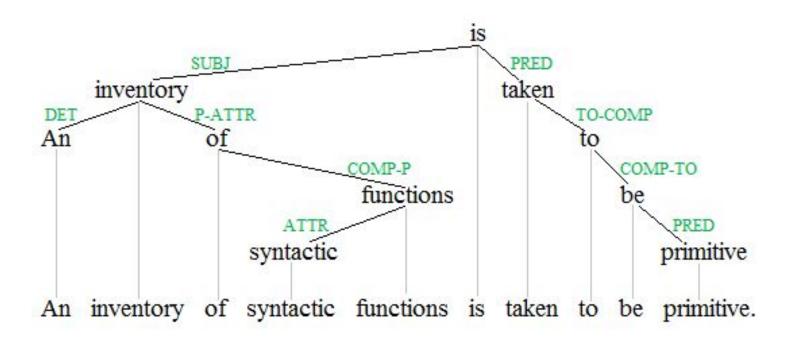
- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Дерево зависимостей [Jurafsky & Martin 2017]

"Dependency tree is a directed graph that satisfies the following constraints:

- There is a single designated root node that has no incoming arcs.
- With the exception of the root node,
 each vertex has exactly one incoming arc.
- There is a unique path from the root node to each vertex in V."

Пример разбора: зависимости



Dependency parsing: алгоритмы

построение дерева зависимостей по предложению

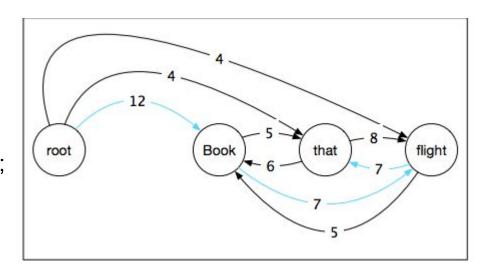
Два основных подхода

- transition-based жадно набираем дерево (см. далее)
- **graph-based** (minimum spanning tree минимальное остовное дерево) ищем минимальное остовное дерево в полном графе всех возможных связей (быстрее работает при непроективности + обычно лучше работает с длинными предложениями)

$$\hat{T}(S) = \underset{t \in \mathscr{G}_S}{\operatorname{argmax}} score(t, S)$$

Graph-based dependency parsing

- Изначально имеем полный орграф;
- Все ребра и все типы связей;
- При обучении учимся скорить связи;
- Фичи те же, что у transition-based;
- + могут быть фичи про порядок слов;
- Постпроцессинг: фильтр на циклы;



Проще справляться с непроективностью: без этого ограничения нам нужно меньше постпроцессинга, просто берем топ-кандидата, не отбирая именно топ-проективного

Представим, что нам Леонид Якубович открывает по одному слову, а мы строим разбор предложения на лету

Book...

Окей, что-то про книгу, книга может быть и подлежащим



Представим, что нам Леонид Якубович открывает по одному слову, а мы строим разбор предложения на лету

Book me...

ан нет! "забронируй меня" или "забронируй мне", но **me явно зависимое**



Представим, что нам Леонид Якубович открывает по одному слову, а мы строим разбор предложения на лету

Book me the...

пока непонятно, но всё-таки это просьба забронировать **что-то**



Представим, что нам Леонид Якубович открывает по одному слову, а мы строим разбор предложения на лету

Book me the morning...

"забронируй мне утро?" странновато, конечно (парсеру зависимостей это м.б. и не важно), но — morning может зависеть от book: "забронируй мне утро у стоматолога"

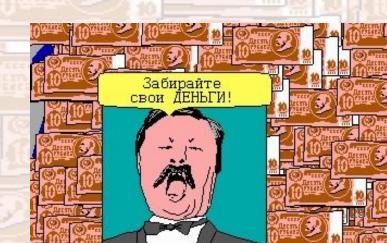


Transition-based dependency parsing: интуиция

Представим, что нам Леонид Якубович открывает по одному слову, а мы строим разбор предложения на лету

Book me the morning flight.

А вот теперь всё ясно!



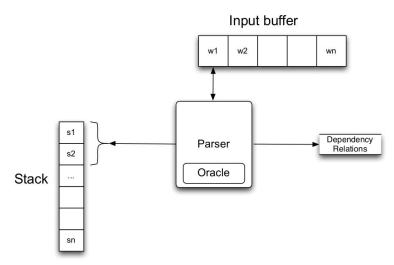
Transition-based (arc-standard) dependency parsing

Есть список токенов, стек (изначально содержит только root) и конфигурация (изначально пустая). Три дефолтных способа изменить конфигурацию:

- LeftArc [применим, если второй элемент стека не ROOT]
 проводим зависимость между токеном на верхушке стека и вторым + выкидываем второй из стека
- **RightArc** то же, но зависимость в другую сторону, и выкидываем верхушку стека
- Shift
 переносим очередное слово из буфера в стек
 + Swap вернуть второй элемент стека в буфер, см. [Nivre 2009]

Transition-based dependency parsing

Ключевое понятие: "конфигурация" = состояние процесса разбора: входящие токены, верхушка стека и набор уже построенных отношений (то, что мы "держали в уме", когда играли; да, аналогия не вполне точна)



Потому и transition-based -- мы сейчас будем **переходить** из состояния в состояние системы по правилам Aho, A. V. and Ullman, J. D. (1972). The Theory of Parsing, Translation, and Compiling, Vol. 1. Prentice Hall.

Псевдокод

function DEPENDENCYPARSE(words) returns dependency tree

```
state \leftarrow {[root], [words], [] } ; initial configuration

while state not final

t \leftarrow ORACLE(state) ; choose a transition operator to apply

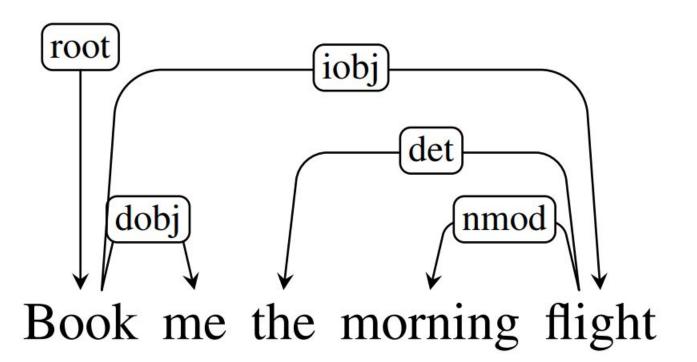
state \leftarrow APPLY(t, state) ; apply it, creating a new state

return state
```

Пример работы

Step	Stack	Word List	Action	Relation Added
0	[root]	[book, me, the, morning, flight]	SHIFT	
1	[root, book]	[me, the, morning, flight]	SHIFT	
2	[root, book, me]	[the, morning, flight]	RIGHTARC	$(book \rightarrow me)$
3	[root, book]	[the, morning, flight]	SHIFT	
4	[root, book, the]	[morning, flight]	SHIFT	
5	[root, book, the, morning]	[flight]	SHIFT	
6	[root, book, the, morning, flight]		LEFTARC	$(morning \leftarrow flight)$
7	[root, book, the, flight]		LEFTARC	$(the \leftarrow flight)$
8	[root, book, flight]		RIGHTARC	$(book \rightarrow flight)$
9	[root, book]		RIGHTARC	$(\text{root} \rightarrow \text{book})$
10	[root]		Done	

Пример работы [Jurafsky & Martin 2017]



Transition-based parsing

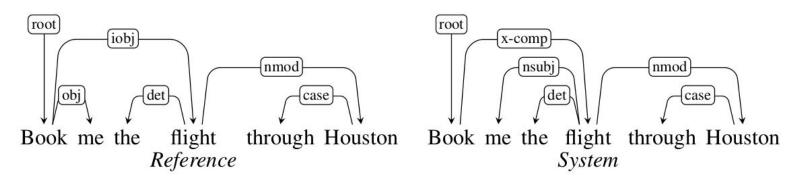
Есть разные модификации:

- arc-eager parsing (проводим ребра сразу)
- non-adjacent arc transitions (можно проводить ребра между несмежными элементами)
- еще бывает <u>beam search</u> для того, чтобы не быть настолько жадными (иногда это тоже вызывает проблемы)
- etc...

Содержание

- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Оценка качества



Unlabeled Attachment Score (UAS) = 5/6 (правильно приписана вершина)

Labeled Attachment Score (LAS) = 4/6 (правильно приписана вершина И тип метки)

+ macro-averaged vs micro-averaged (по предложениям vs независимо от предложений)

И что, берем accuracy?

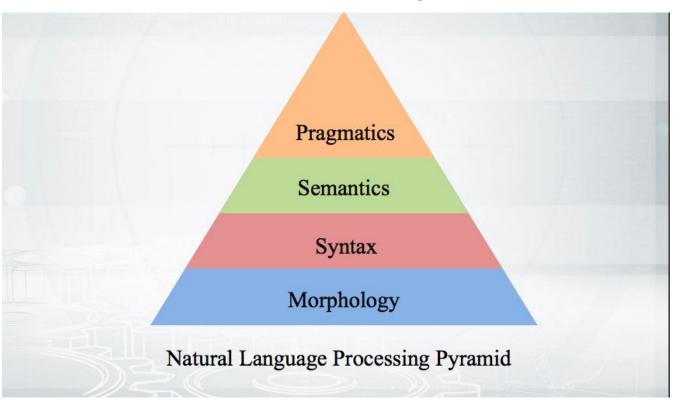
Проект Universal dependencies

- Лингвистическая проблема: несоответствие терминов и правил из грамматик зависимостей разных языков;
- Computational challenge: обучить синтаксический парсер для многих языков, включая low-resource languages;
 - => http://universaldependencies.org/
- > 100 версионированных трибанков (размеченных корпусов) для 60 языков, теги зависимостей унифицированы.

Соревнование пайплайнов

- Conll 2017 Shared Task "from raw text to dependencies"
- 81 трибанк, 49 языков;
- Парсинг сырого текста vs брать бейзлайн токенизацию и/или морфологию;
- Абсолютно лучший результат среди всех команд и всех трибанков показан на корпусе РЯ:
 94% UAS и 92,6% LAS.

From raw text to dependencies



Соревнование пайплайнов: к дискуссии о метриках

- Conll 2017 Shared Task
- F-мера!
- Точность = количество точных попаданий/количество предсказаний;
- Полнота = количество точных попаданий/количество связей в размеченных данных;

• От чего зависит полнота?

Соревнование пайплайнов: к дискуссии о метриках

 При идеальной токенизации точность совпадает с полнотой, а значит:

$$F = 2PR/(P+R) = 2*x*x/(x+x) = x (=точность=полнота=accuracy)$$

 При неидеальной токенизации значение F-меры меняется (точность != полнота);

• "Синтаксическая" метрика зависит от токенизации.

Соревнование пайплайнов: к дискуссии о метриках

- Не очень честное сравнение пайплайнов (кто-то мог не делать свою токенизацию);
- Отсутствие метрики, позволяющей чисто теоретически выделить идеальный сферический парсер в вакууме;
- Отсутствие единой метрики, позволяющей сравнить весь пайплайн целиком (from raw text to dependencies)

Но как делать иначе — не очень понятно...

Соревнование пайплайнов: Conll 2018 Shared Task

- LAS (labeled attachment score) will be computed the same way as in the 2017 task so that results of the two tasks can be compared.
- MLAS (morphology-aware labeled attachment score) is inspired by the CLAS metric computed in 2017, and extended with evaluation of POS tags and morphological features.
- **BLEX** (bi-lexical dependency score) combines content-word relations with lemmatization (but not with tags and features).

Данные: русский язык

Russian treebanks

-	SynTagRus	1,107K	OFO		CC (1 S) O BY NC SA
-	PUD	19K	(F)	■W	© O O
-	GSD	99K	(L)(F)	W	CO O SO BY NC SA
-	Taiga	20K	OF)		© O O

See <u>here</u> for comparative statistics of Russian treebanks.

=> Практически все эксперименты проводятся на синтагрусе

(корпуса для всех языков <u>лежат на гите</u>)

Содержание

- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Инструменты

- См. результаты дорожек <u>Conll-17</u> и <u>Conll-18</u>;
- Осторожно: есть академические и закрытые разработки;
- UDPipe;
- Syntaxnet (оба transition-based, но не обманывайтесь: например, в дорожке-17 на русском языке их обошел <u>graph-based</u> парсер, после чего UDPipe и некоторые другие поменяли архитектуру).

UDPipe vs Syntaxnet

	UDPipe (2.0)	Syntaxnet (parseysaurus-17)
UAS (russian, syntagrus)	92.96%	92.67%
LAS (russian, syntagrus)	91.46%	88.68%
Время парсинга одного предложения	~ 3 ms	~ 100 ms
Возможность "распилить" пайплайн	+	-
Запуск напрямую без докера и др.	+	-

UDPipe

- UDPipe пайплайн, обучаемый токенизации, лемматизации, морфологическому тэггингу и парсингу, основанному на грамматике зависимостей;
- <u>Статья об архитектуре</u>, <u>репозиторий с кодом</u> <u>обучения</u>, <u>мануал</u>;
- Есть готовые <u>модели</u> (в том числе и для РЯ);
- Подобранные для каждого корпуса параметры обучения <u>зарелизены</u>.

UDPipe: архитектура

Совместное деление на слова и предложения:
 однослойная двухсторонняя GRU, для каждого символа
 предсказывающая, последний ли он в предложении и/или
 токене.

• **Terrep**: по последним четырем символам каждого слова генерируем триплеты (UPOS, XPOS, FEATS), при помощи перцептрона выбираем лучшего кандидата.

UDPipe: архитектура

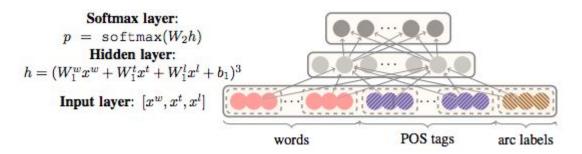
- **Лемматизатор**: Генерируем пары (lemma rule, UPOS), лемму предсказываем, отрезая префиксы и суффиксы и генерируя новые на их место. Перцептрон выбирает наилучшего кандидата.
- Раздельное предсказание тегов и лемм (2 модели, но можно соединить в одну);
- + можно подключить свой список лемм.

UDPipe: архитектура

- Dependency parsing ([Straka et al. 2015]): transition-based arc-standard dependency parser;
- Один скрытый слой, нет рекуррентности, см. картинку;
- Mini-batched SGD при обучении;
- До 18 источников фич на вход: 3 элемента на вершине стека, 3 элемента на вершине буфера, первый и второй левый и правый потомки 2 элементов на вершине стека, и самый левый и самый правый потомок 2 элементов на вершине стека;
- Можно загрузить pre-trained семантические эмбеддинги форм или лемм (см. *мышь ест стол*).

UDPipe: фичи для парсера

- Each node is represented using distributed representations of its form, its POS tag and its arc label; the latter only if it has already been assigned;
- word2vec-like training
- Network like in [<u>Chen 2014</u>]:



Содержание

- 1. Что такое синтаксис и зачем он нужен
- 2. Теоретические фреймворки
- 3. Dependency parsing
- 4. Метрики и соревнования
- 5. Инструменты
- 6. Varia

Varia

- А что делать, если у языка нет обучающего корпуса?
 - Взять корпуса родственных языков, взболтать, перемешать, обучить <u>delexicalized model</u>

- А другая морфология (кроме POS-тегов) влияет?
 - Глокая куздра штеко будланула бокра и курдячит бокрёнка.
 - Непохоже, см. мою статью на хабре
 - Но то, что влияет, влияет на целевые примеры
 - Автор UDPipe <u>утверждает</u>, что влияет :)

Varia

- А если у меня будет идеальная морфология, я смогу сделать идеальный парсер при помощи распространенного инструмента?
 - Попробуйте! Но вообще не в случае с русским, я писал на хабре.

- А что делать с веб-текстами, в них же все по-другому, включая пунктуацию?
 - А черт его знает... Нужно собирать корпус...

Полезные ссылки

- Об архитектуре парсера в Spacy + библиография;
- <u>Программа воркшопа на EMNLP-18</u>;
- Материалы курса на ESSLLI-18;
- J. Nivre's workshop at EACL-2014;
- SyntaxRuEval-2012;
- Дорожка по гэппингу на Диалоге-19.

Заключение

- Теоретические фреймворки: ГЗ vs ГНС;
- Dependency parsing: minimum spanning tree (aka graph-based) vs transition-based подходы;
- **Метрики**: UAS, LAS + более сложные для from raw text to dependencies;
- Соревнования: SyntaxRuEval-12, CoNLL-17, CoNLL-18, dialogue-2019;
- **Данные**: корпуса с дорожек CoNLL (в формате conllu);
- Инструменты: Syntaxnet, UDPipe.

СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ!

Денис Кирьянов, Сбербанк, denkirjanov@gmail.com

telegram: @kirdin