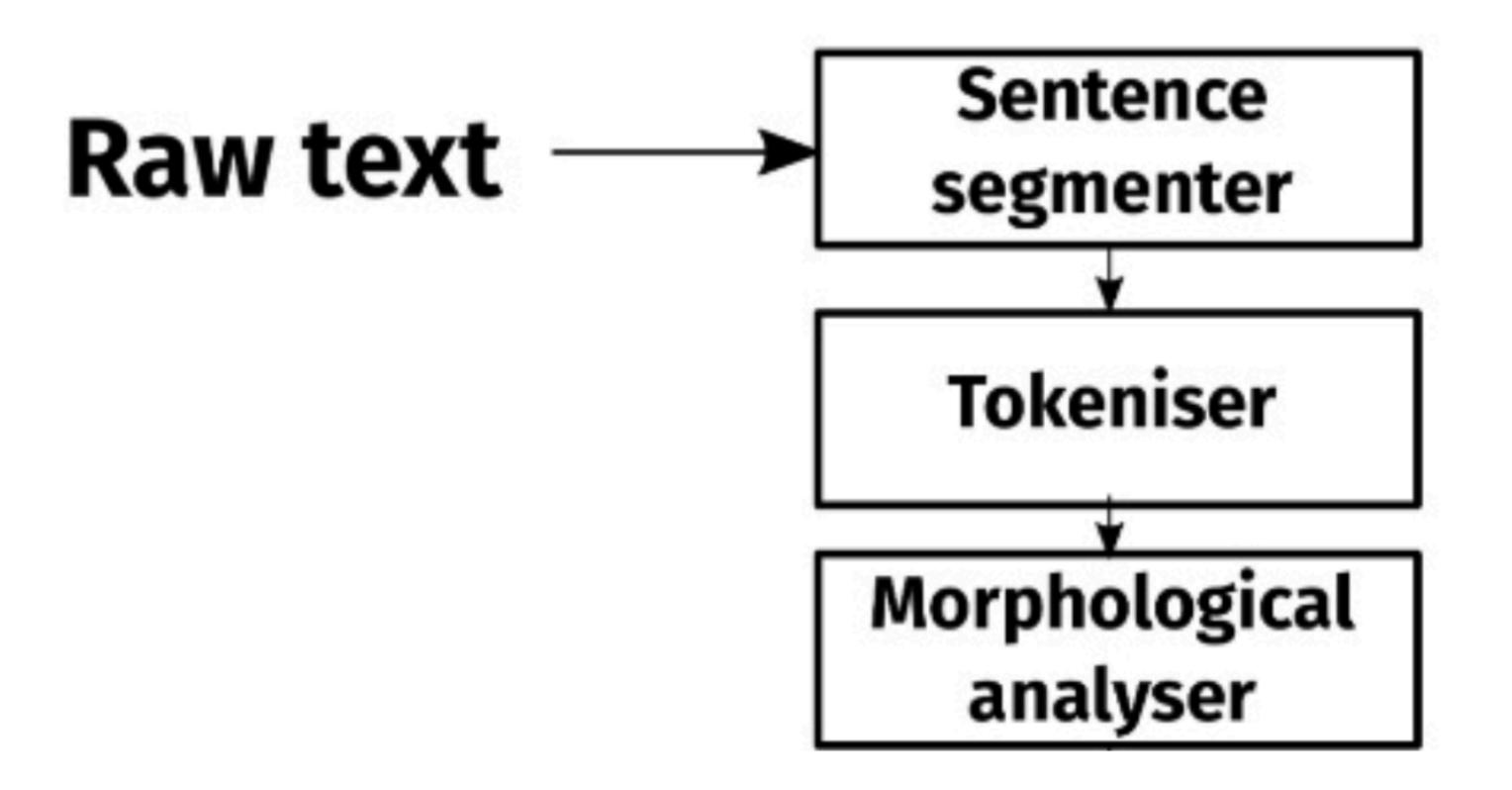
# Морфологический парсинг

Занятие 5

# Морфологический анализ



# Морфологический анализ

Дано: текст, поделённый на токены.

#### Цель:

- Лемматизировать
- Разметить части речи (PoS-tagging)
- Определить грамматические характеристики токенов (features)

#### В чем сложность?

Омонимия, зависимость от контекста, OOV и слова, которых не было в обучающих данных, если у нас парсер с обучением и вообще как это реализовать?

#### Применение:

- лемматизация практически везде
- о морфо-теггинг задачи, где морфо-признаки значимы

## Словари парадигм

- Грамматический словарь
   Зализняка
- Леммы, полная парадигма, часть речи и грамматические характеристики.

Как быть с омонимией лемм/ словоформ?

```
53225:душ
душ NOUN Animacy=Inan|Case=Nom|Gender=Masc|Number=Sing
       NOUN Animacy=Inan|Case=Ins|Gender=Masc|Number=Plur
душам NOUN Animacy=Inan|Case=Dat|Gender=Masc|Number=Plur
душем NOUN Animacy=Inan|Case=Ins|Gender=Masc|Number=Sing
      NOUN Animacy=Inan|Case=Dat|Gender=Masc|Number=Sing
      NOUN Animacy=Inan|Case=Gen|Gender=Masc|Number=Sing
душ NOUN Animacy=Inan|Case=Acc|Gender=Masc|Number=Sing
      NOUN Animacy=Inan|Case=Loc|Gender=Masc|Number=Sing
      NOUN Animacy=Inan|Case=Gen|Gender=Masc|Number=Plur
      NOUN Animacy=Inan|Case=Nom|Gender=Masc|Number=Plur
      NOUN Animacy=Inan|Case=Acc|Gender=Masc|Number=Plur
душах NOUN Animacy=Inan|Case=Loc|Gender=Masc|Number=Plur
53226:душа
      NOUN Animacy=Inan|Case=Nom|Gender=Fem|Number=Sing
       NOUN Animacy=Inan|Case=Ins|Gender=Fem|Number=Plur
душам NOUN Animacy=Inan|Case=Dat|Gender=Fem|Number=Plur
```

## Разрешение омонимии

Дизамбигуация

```
<normal_form=мыть; word=мыла; pos=VERB; tag=Gender=Fem|Mood=Ind|Number=Sing|
<normal_form=мыло; word=мыла; pos=NOUN; tag=Case=Gen|Gender=Neut|Number=Sing;
```

## Разрешение омонимии

## Дизамбигуация

У нас есть токены с вариантами анализа (по словарю парадигм) Как выбрать верный вариант?

- Посадить разметчиков (долго и дорого, довольно точно)
- Смотреть по частотности корпуса (рутогру)
- о Опираться на контекст

# Дизамбигуация по контексту

- о скрытые Марковские цепи = HMM (TnT-Parser)
- Машинное обучение ранжирование кандидатов (MatrixNet в Mystem)
- о рекуррентные нейронные сети (rnnmorph с MorphoRuEval2017)
- о трансформеры (парсер Анастасьева с GramEval2020)

# Pymorphy 2

- о для парсинга использует словарь проекта OpenCorpora
- о для анализа незнакомых слов набор правил, работающих на суффиксах и окончаниях
- о подбирает наиболее вероятный разбор по его частотности в OpenCorpora, контекст не учитывает

Подробнее в статье автора (Михаила Коробова) на Хабре:

https://habr.com/ru/post/176575/

# Pymorphy 2

#### Плюсы:

- работает быстро
- есть ранжирование разборов-кандидатов по вероятности
- открытый код, можно покопаться

#### Минусы:

- нет разрешения омонимии по контексту
- нет встроенной токенизации, подаем токены (с другой стороны, можно кастомизировать токенизацию)

## Mystem

#### Как устроен:

- Морфологический парсер mystem работает на словаре Зализняка в 200 лемм (дополнен НКРЯ?). С полным морфологическим описанием (указаны морфологические парадигмы каждого слова)
- Неизвестные слова анализируются по аналогии с наиболее похожими знакомыми словами
- Выбор наиболее вероятных разборов с опорой на контекст, исп. МО

Подробнее про принцип работы – в статье: <a href="https://ext-cachev2-m9mts04.cdn.yandex.net/">https://ext-cachev2-m9mts04.cdn.yandex.net/</a> download.yandex.ru/company/iseg-las-vegas.pdf?lid=1519

Для питона есть удобная обёртка: pymystem3.

# Mystem

У mystem есть своя токенизация.

#### Плюсы:

- есть статистическая дизамбигуация по контексту
- умеет лемматизировать незнакомые слова
- в отличие от pymorphy, честно заявляет, что не знает этого слова ('bastard')

#### Минусы:

- работает медленно
- закрытый код
- есть претензии к качеству морфоразбора и лемматизации (но решение-то очень старое)

## TnT-parser

## Trigrams'n'Tags

NOUN / VERB?

Это была гравюра на стали

$$\frac{NOUN*PREP*NOUN}{NOUN*PREP} > \frac{NOUN*PREP*VERB}{NOUN*PREP}$$

Попробуем посчитать вероятность 2 вариантов PoS-тэггинга для этого предложения.

## Тагсеты

## Наборы тэгов

## Пример - тагсет mystem

Α	прилагательное	падеж, число, форма, сте-	горячий, холодный
		пень сравнения, род	
ADV	наречие		кисло, сладко
ADVPRO	местоименное наречие		почему, поэтому
ANUM	числительное-	падеж, число, род	первый, третий
	прилагательное		
APRO	местоимение-	падеж, число, род	мой, твой
	прилагательное		
COMP	часть композита		
CONJ	союз		и, но
INTJ	междометие		ах, ну
NUM	числительное	падеж	двадцать, пять
PART	частица		бы, же
PR	предлог		в, на
S	существительное	род, число, падеж, одушев- ленность	гусь, топор
SPRO	местоимение-	лицо, число, падеж	ты, вы
	существительное		
V	глагод	лицо, число, время, вид,	идти, смотреть
		репрезентация, залог, пере-	

## Тагсеты

## Раньше: почти у каждого решения - свой тагсет. Как их сравнивать?

Pymorphy НКРЯ МSD

```
PARTS_OF_SPEECH = frozenset([
    'NOUN', # имя существительное
    'ADJF', # имя прилагательное (полное)
    'ADJS', # имя прилагательное (краткое)
    'СОМР', # компаратив
    'VERB', # глагол (личная форма)
    'INFN', # глагол (инфинитив)
    'PRTF', # причастие (полное)
    'PRTS', # причастие (краткое)
    'GRND', # деепричастие
    'NUMR', # числительное
    'ADVB', # наречие
    'NPRO', # местоимение-существительное
    'PRED', # предикатив
    'PREP', # предлог
    'CONJ', # союз
    'PRCL', # частица
    'INTJ', # междометие
])
```

```
Части речи

    N — Существительное (Noun)

S — существительное (яблоня, лошадь, корпус, вечность)

    ■ A — Прилагательное (Adjective)

    прилагательное (коричневый, таинственный, морской)

NUM — числительное (четыре, десять, много)

    V — Глагол (Verb)

ANUM — числительное-прилагательное (один, седьмой, восьмидесятый)
                                                                   R — Наречие (Adverb)
V — глагол (пользоваться, обрабатывать)
                                                                       — Предикатив (Predicate)
ADV — наречие (сгоряча, очень)
PRAEDIC — предикатив (жаль, хорошо, пора)

    Р — Местоимение (Pronoun)

PARENTH — вводное слово (кстати, по-моему)

    M — Числительное (Numeral)

SPRO — местоимение-существительное (она, что)

    S — Предлог (Adposition)

APRO — местоимение-прилагательное (который, твой)
ADVPRO — местоименное наречие (где, вот)
                                                                 ■ С — Союз (Conjunction)
PRAEDICPRO — местоимение-предикатив (некого, нечего)

    ■ H — Вводная конструкция (Parenthesis)

PR — предлог (под, напротив)

    I — Междометие (Interjection)

CONJ — союз (u, чтобы)
PART — частица (бы, же, пусть)

    Q — Частица (Particle)

INTJ — междометие (увы, батюшки)

    X — Остальное (Residual)
```

# Universal Dependencies

- UD не самое оптимальное решение для отдельных языков, но облегченный вариант разметки.
- UD не является идеальным формальным представлением для парсинга, но полезна для сравнительного сопоставления результатов парсинга в разных языках
- UD эсперанто в мире разметки
- > 100 языков и > 200 корпусов с разметкой.

# Корпуса UD для русского

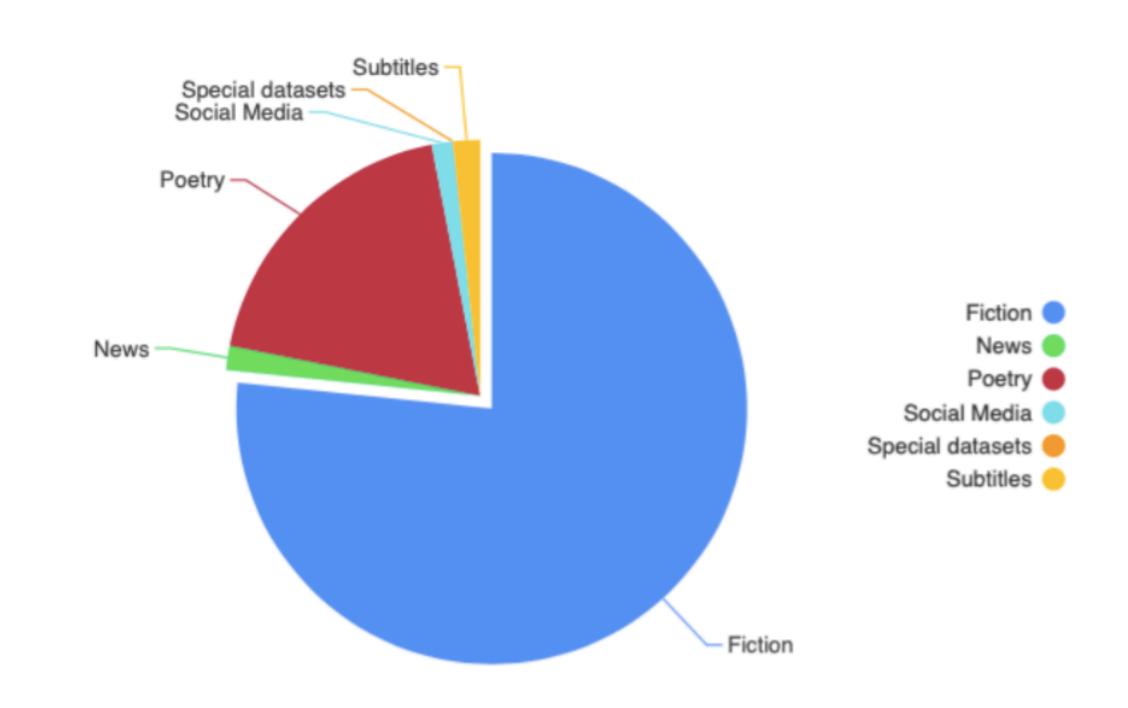
- SynTagRus (конвертированный)
- GSD (Русская Википедия)
- Тайга (Корпус Татьяны Шавриной и Ольги Ляшевской)
- ГИКРЯ в скором времени.

# Taiga UD

## Корпус для машинного обучения

## Размечен UDPipe

Genres	Tokens, millions	%
News	92	1.5
Literary Texts	4605	76
Special datasets	2.5	0.5
Social media	80	1.5
Subtitles	101	1.5
Poems	1130	19



## Тагсет UD для русского

### **Universal Dependencies**

#### **POS Tags**

ADJ - ADP - ADV - AUX - CCONJ - DET - INTJ - NOUN - NUM - PART - PRON - PROPN - PUNCT - SCONJ - SYM - VERB - X

#### **Features**

Animacy - Aspect - Case - Degree - Foreign - Gender - Mood - Number - Person - Polarity - Tense - Variant - VerbForm - Voice

Идем на <a href="https://github.com/dialogue-evaluation/GramEval2020/blob/master/UDtagset/UD-Russian tagset.md">https://github.com/dialogue-evaluation/GramEval2020/blob/master/UDtagset/UD-Russian tagset.md</a> смотреть тагсет.

# RNNMorph

Morphological analyzer (POS tagger) for Russian and English languages based on neural networks and dictionary-lookup systems (pymorphy2, nltk).

Показал лучший результат на соревновании MorphoRuEval2017

https://github.com/llyaGusev/rnnmorph

Domain	Full tag	PoS tag	F.t. + lemma
Lenta (news)	96.31%	98.01%	92.96%
VK (social)	95.20%	98.04%	92.06%
JZ (lit.)	95.87%	98.71%	90.45%
All	95.81%	98.26%	N/A

# RNNMorph

Pip install rnnmorph (у меня еще надо указывать версию 0.4.0)

- о работает из коробки
- о медленный
- о высокая точность, но можно лучше
- о не учитывает синтаксис
- о почти UD, но тагсет поменяли, а rnnmorph остался

## Парсер Анастасьева

### GramEval2020

- Сложная архитектура, есть на разных моделях (BERT, ELMo)
- SOTA
- Одновременно лемматизирует и делаем морфологический и синтаксический парсинг
- Работает долго
- о Ошибки бредогенерации в леммах (нет словаря)
- о Омонимию разрешает очень хорошо