# Controllable text generation with small data using auxiliary in-domain enrichment

Беляев Станислав Научный руководитель: Брыксин Тимофей

Санкт-Петербургский Академический Университет stasbelyaev96@gmail.com

23 марта 2018

# Введение

Обзор

"If a typical person can do a mental task with less than one second of thought, we can probably automate it using AI either now or in the near future."

Andrew Ng, 2017

### Машины умеют:

- Различать формы и объекты
- Имитировать стиль изображений
- Отвечать на простые вопросы

## Машины НЕ умеют:

- Хорошо подражать высшей нервной деятельности
- Понимать и обощать сложные категории
  - Этика (юмор, мораль, норма, ...)
  - Эстетика (книги, картины, ...)

## Введение

Постановка задачи

## МООС платформам нужна генерация контента:

- Дешево
- Быстро
- Ультимативная защита от списывания

#### Особенности:

- Generic характер генерации
- Примеров готового контента мало
- Набор текстовых свойств для единицы контента (курс, тема, тэги, сложность, ...)



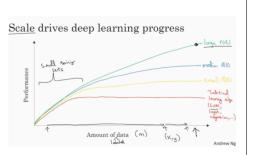
Задача: По набору свойств  $f = \{f_i \in F\}$  сгенерировать новые примеры текстовых данных из генеральной совокупности X, соответствующих f. Возьмем в качестве X условия задачек по программированию.

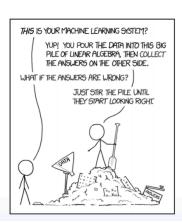
# Введение

Данные в DL

## "Data is the New Oil."

- Andrew Ng, 2017





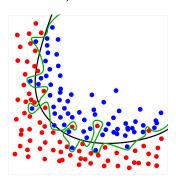
## Введение

Проблема данных

Если мы не знаем паттерна для генерации и хотим уметь обощать, то будем использовать DL и больше данных (Mikolov et al., 2010).

Но что делать, есть данных мало?

- Мы не сможем обобщать
- Мы скорее всего переобучимся
- При генерации новые сэмплы будут слишком похожи на старые



 $\underline{\text{Решение}}$ : Искать похожие  $X_{ ext{aux}} \sim X$  in-domain данные из смежных областей.

# Данные

Условия задачек

## Данные Stackoverflow

# Данные Docstring

# Данные

$$X_{\text{data}} = X_1 \cup X_2 \cup X_3$$

## Условия задачек





- **HackerRank**
- $|X_1 \in X| = 5k$
- Тэги (f) уже проставлены
- Собран вручную, но будет готовый

## Stackoverflow



- Берем вопросы с тэгом python
- $|X_2 \in X_{aux}| = 600 \text{k}$
- Тэги уже проставлены
- Предобработка

## Docstring

def tem\_factions, "Wedst"
"Write a between to mode to goods to greated. If an, a see table
If the table curren, the between will be appended. If an, a see table
if the table curren, the between will be appended. If an, a see table
if the table current is an interest to the properties, by
the table current is a sharest two order.

The state of the between table current is the bedween
point "seat"

Docsettings

Scouttings

Scouttings

Docsettings

- Return a copy of the string S converted to lowercase.

  Type: builtin\_function\_or\_method
- $\bullet |X_3 \in X_{aux}| = 150k$
- Тэги = Entities
- Предобработка

## Введение

Изображения vs текст

## Изображения

$$f: R^2 -> R^M$$







- Непрерывное пространство
- Набор всевозможных преобразований как дифференцируемых функций
- Понятно, куда распространять градиент

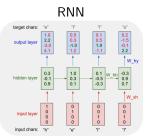
#### Текст

... an efficient method for learning high quality distributed vector ...

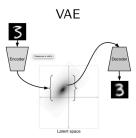
- Дискретное пространство
- Переменная длинна
- Нет устойчивости к шуму
- Long-term зависимости
- Омонимия и контекст

# Введение

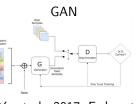
Генерация текста



(Mikolov et al., 2011)



(Bowman et al., 2016; Hu et al., 2018)



(Yu et al., 2017; Fedus et al., 2018)

# **RNN**

Обзор и применение



Обзор и применение

TODO: Написать

13 / 21

# **GAN**

Обзор и применение

# Оценивание

Метрики

Как можно оценить результат генерации? (Salimans et al., 16)

- Perplexity
- Assessors evaluation
  - MTurk, Я.Толока
  - DCG, MAP
- Самому
  - Generic-генерация
  - Генерация по заданным темам

# Оценивание

Определение perplexity

 $X_{ ext{train}}, X_{ ext{test}}$  - разбили датасет  $X_{ ext{data}} \subset X \cup X_{ ext{aux}}.$ 

Есть языковая модель M, обученная на  $X_{\rm train}$ . Как оценить эффективность? Посчитаем вероятность предложений  $W \in X_{\rm test}$ .

## Perplexity

$$PP(W) = P(w_1 w_2 w_3 \dots w_{|W|})^{-\frac{1}{|W|}}$$

## Chain rule

$$PP(W) = \left[\prod_{i=1}^{|W|} \frac{1}{P(w_i|w_1...w_{i-1})}\right]^{\frac{1}{|W|}}$$

- Нижний терм в произведении  $\Leftrightarrow$  очередной шаг алгоритма
- ullet Чем меньше perplexity, тем больше P(W), т.е. тем лучше
- ullet Отдельно посчитаем для  $X_{ ext{test}}\cap X$  (это реально важная метрика)

# Оценивание

Таблица perplexity

Test	RNN	VAE	CVAE	GAN
PTB	38.93	NaN	NaN	39.12
CMC	29.10	NaN	NaN	29.09
$X_{ ext{test}}$ $X_{ ext{test}} \cap X$	30.29	NaN	NaN	NaN
	40.10	NaN	NaN	NaN

Таблица: Perplexity

# Оценивание

#### Примеры

## RNN (20 эпох)

```
generate_text(60, seed=['user', 'server'], beam=5) # prefix = 'user, server | '
'Takes a user and service the service connection to server to'
```

# Выводы

Результаты

- Анализ state-of-the-art методов генерации текста
  - Модификации для наших данных
  - Сравнение подходов
- Анализ влияние данных на генерацию
  - Какого влияние  $X_{\mathrm{aux}}$  на генерацию?
  - Как соотносятся X и  $X_{\rm aux}$  в терминах латентных представлений?
- Метрики и эмпирические проверки, позволяющие оценить сложность задачи

# Выводы

Будущая работа

- Попытаться проинтерпретировать важной свойств
  - Seed для RNN
  - ullet Латентное подпростванство для  $X_{ ext{test}} \cap X$  из VAE
- Больше данных ⇒ выделить паттерн для генерации?
- Попробовать GAN'ы
  - WC-GAN
  - SeqGAN
  - GumbelSoftmax
- Генерировать код по условию задачи

## Ссылки

#### Статьи, код и контакты

- Antonio Valerio Miceli Barone (2017)
  A parallel corpus of Python functions and documentation strings for automated code documentation and code generation
- Warpathy, Andrej (2015). "The Unreasonable Effectiveness of Recurrent Neural Networks".
- Samuel R. Bowman (2016)
   Generating Sentences from a Continuous Space
- Zhiting Hu (2018)
   Toward Controlled Generation of Text
- Heng Wang (2017) Text Generation Based on Generative Adversarial Nets with Latent Variable
- https://github.com/stasbel/task-gen (Генерация)
- https://github.com/stasbel/bachelor-thesis (Презентация)
- https://t.me/stasbel