





# Формальные грамматики и искусственные нейронные сети для предсказания вторичной структкры РНК

#### Полина Лунина

JetBrains Research, Programming Languages and Tools Lab Санкт-Петербургский государственный университет

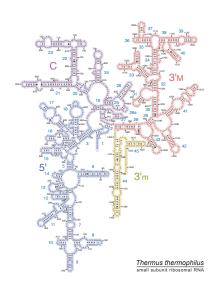
19 декабря 2020г.

 Полина Лунина
 ΦΓ + HC
 19 декабря 2020г.
 1 / 14

# Биоинформатика

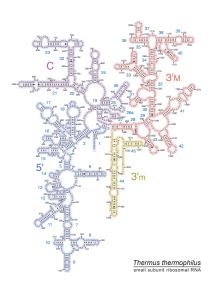
## • Задачи

- Распознавание
- Классификация
- Предсказание вторичных структур
- **.**.



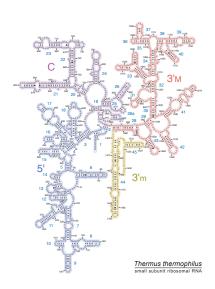
# Биоинформатика

- Задачи
  - Распознавание
  - Классификация
  - Предсказание вторичных структур
  - **.**
- Формальное задание вторичной структуры



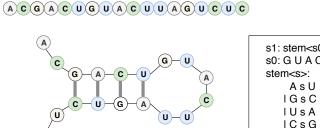
## Биоинформатика

- Задачи
  - Распознавание
  - Классификация
  - Предсказание вторичных структур
  - **.**..
- Формальное задание вторичной структуры
- Вероятностная оценка



## Подход: синтаксический анализ + машинное обучение

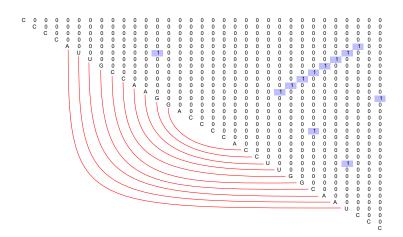
- Задать основные элементы вторичной структуры (стемы) с помощью грамматики
- Искать стемы во входных цепочках при помощи парсера
- Для дальнейшей обработки и вероятностной оценки использовать нейронные сети



s1: stem<s0> s0: GUACUU

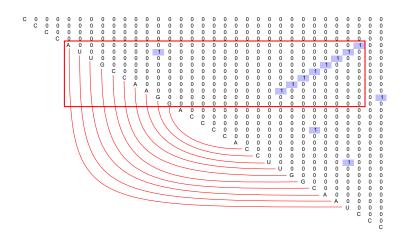
## Пример

#### CCCCAUUGCCAAGGACCCCACCUUGGCAAUCCC



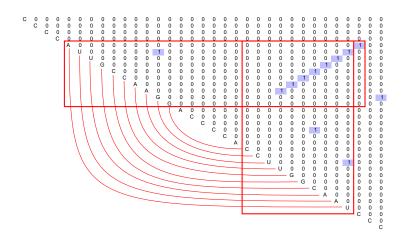
## Пример

#### CCCCAUUGCCAAGGACCCCACCUUGGCAAUCCC



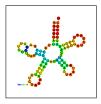
## Пример

#### CCCCAUUGCCAAGGACCCCACCUUGGCAAUCCC



## Предсказание вторичной структуры РНК

- Парсер находит в цепочке все возможные стемы, однако не все они действительно будут входить в состав вторичной структуры
- Хотим отбработать матрицу разбора нейронной сетью и предсказать вторичную структуру цепочки



Вторичная структура



Матрица контактов



Матрица разбора

## Предсказание вторичной структуры РНК

#### Где найти эталонные вторичные структуры?

- Выгрузить из биологических баз данных
- Сгенерировать некоторым тулом

Проблема: в базах слишком мало данных для обучения

**Решение:** transfer learning — обучить нейросеть на сгенерированных данных, а затем дообучить ее на реальных вторичных структурах

**Проблема:** не хотим эмулировать работу уже существующего тула и повторять его ошибки

**Решение:** обучить n сетей для n тулов, a при дообучении на реальных данных соединить результаты в общую модель

## Предсказание вторичной структуры РНК

#### Задачи:

- Предсказание вторичных структур тРНК по сгенерированным различными инструментыми данным
- Предсказание реальных вторичных структур цепочек тРНК

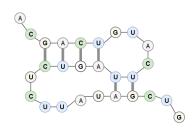
#### Технологии и данные

- Платформа YaccConstructor
- Библиотека Keras и фреймворк Tensorflow
- Инструменты HotKnots, pknotsRG, RNAstructure и SPOT-RNA
- Базы данных RNAcentral, Pseudobase и RNAstrand

## Используемые инструменты

#### Требования

- Основаны на разных алгоритмах
- Результаты различаются, но все имеют высокую точность
- Удобство и скорость работы
- Предсказывают псевдоузлы

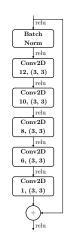


#### Выбрали

- HotKnots эвристический алгоритм + MFE
- SPOT-RNA deep learning
- pknotsRG Turner energy rules + MFE
- RNAstructure динамическое программирование + MFE

## Нейронная сеть: этап 1

- ResNet из десяти блоков для каждого из четырех тулов
- Loss взвешенная попиксельная разница
- Метрики
  - Precision сколько из предсказанных контактов действительно являются контактами в эталоне
  - ▶ Recall сколько из требуемых контактов найдено
  - ▶ F1 score объединяющая метрика
- Длина цепочки от 1 до 100, около 18000 образцов на каждую сеть, train:test = 80%:20%

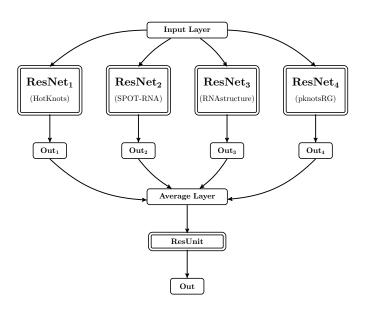


Результаты: этап 1

## Средние значения метрик на тестовых выборках для каждой модели

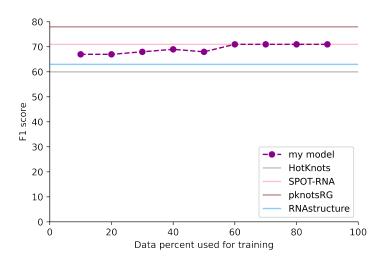
Base tool	Precision	Recall	F1 score
HotKnots	38%	44%	39%
pknotsRG	40%	45%	40%
RNAstructure	41%	48%	42%
SPOT-RNA	41%	50%	42%

## Нейронная сеть: этап 2



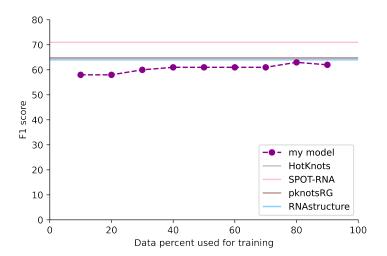
## Результаты: этап 2

#### База Pseudobase — 255 структур, все с псевдоузлами



## Результаты: этап 2

## База RNAstrand — 819 структур, из них 74 с псевдоузлами



#### Итоги

#### Публикации

- Semyon Grigorev, Dmitry Kutlenkov, Polina Lunina. Secondary structure prediction by combination of formal grammars and neural networks. BMC Bioinformatics, Scopus
- Polina Lunina, Semyon Grigorev. On Secondary Structure Analysis by Using Formal Grammars and Artificial Neural Networks. LNBI, Scopus

#### Планы на будущее

- Улучшение полученных результатов
- Подготовка к конференции AICoB 2020&2021