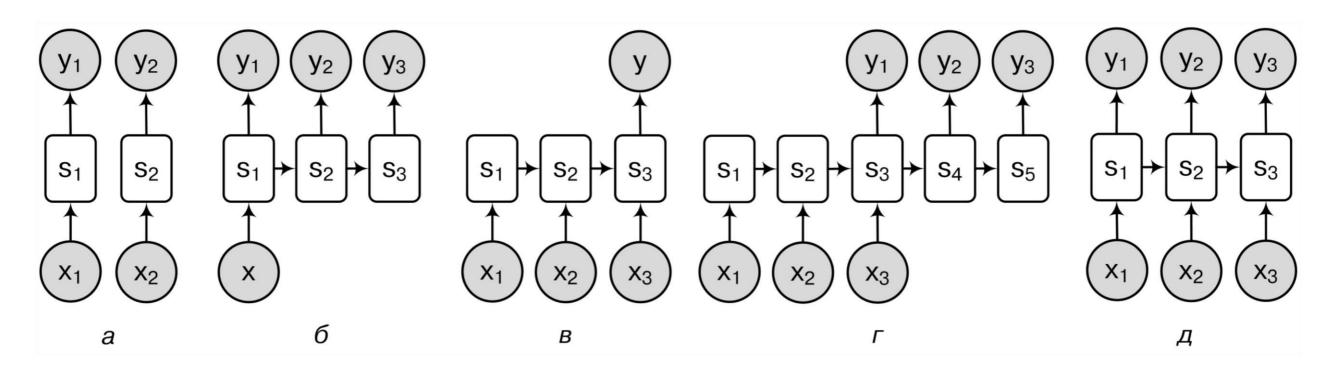


План на сегодня

- 1. Последовательности: задачи и данные
- 2. Рекуррентные нейронные сети
- 3. Ячейки, слои и свойства
- 4. Практика

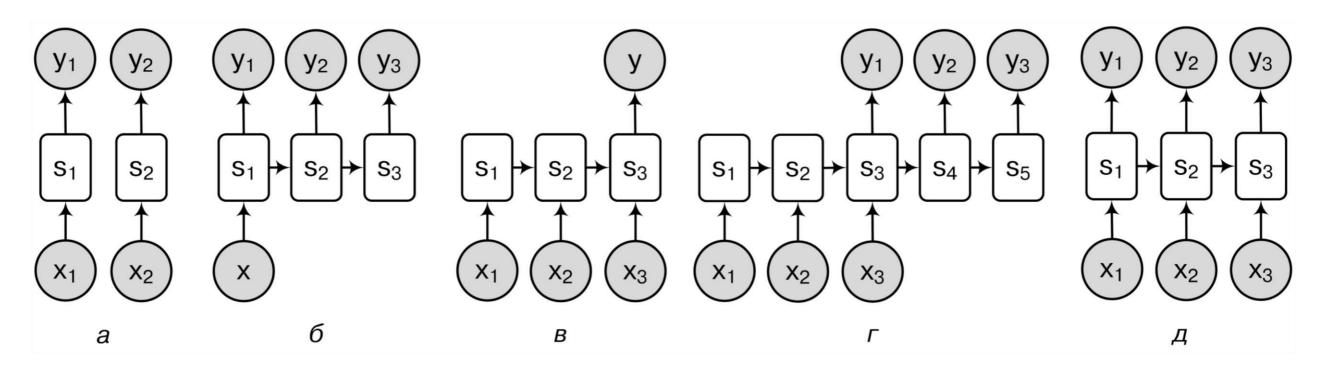




Задачи обработки последовательностей можно разделить на 5 видов а. Один вход — один выход. Обычная нейросеть.

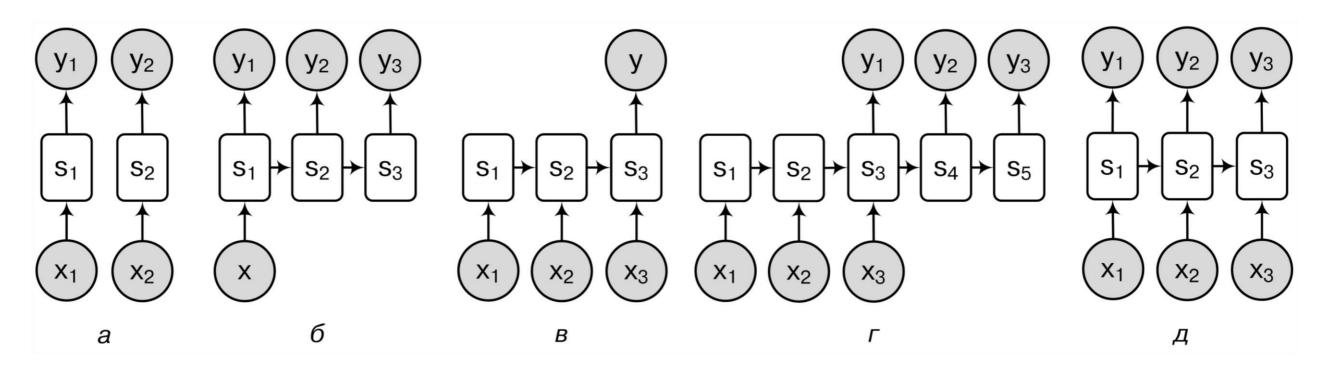
Любая задача может быть сведена к этой!





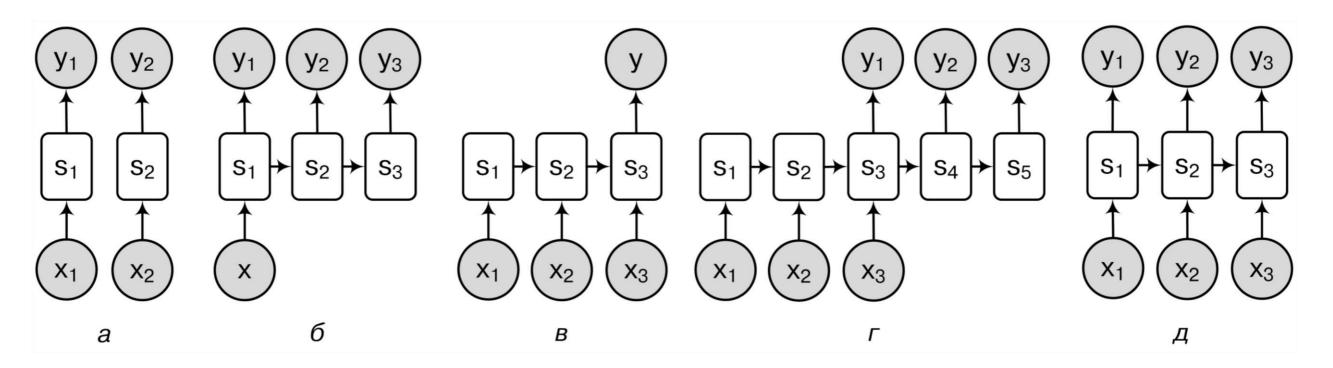
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример?





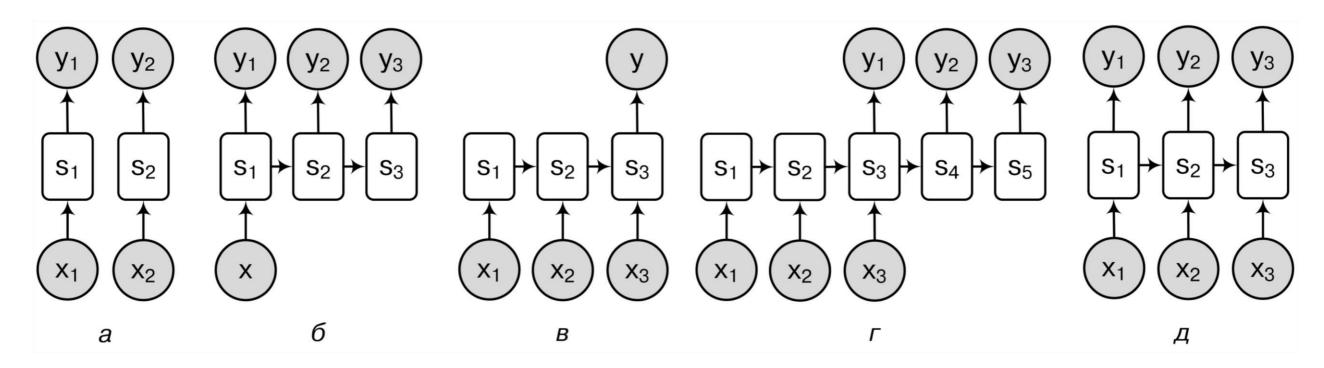
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения





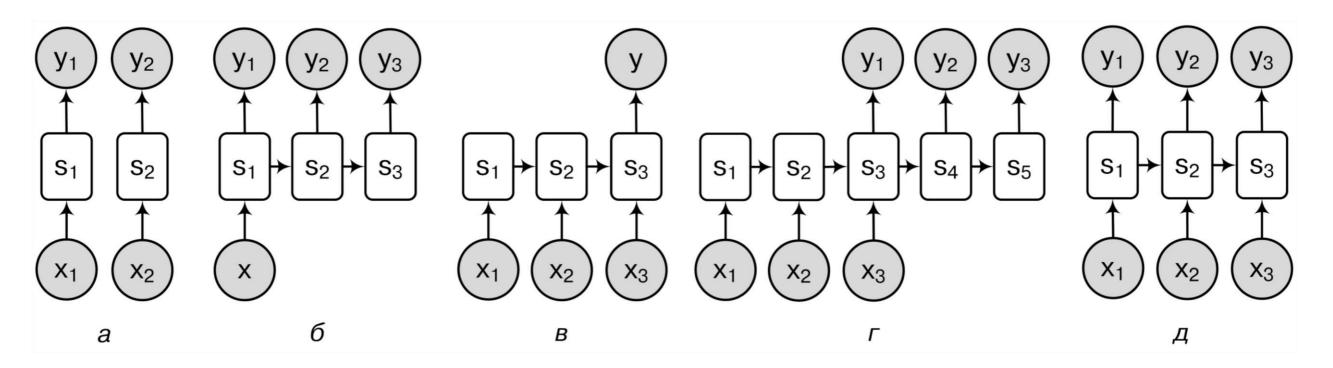
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример?





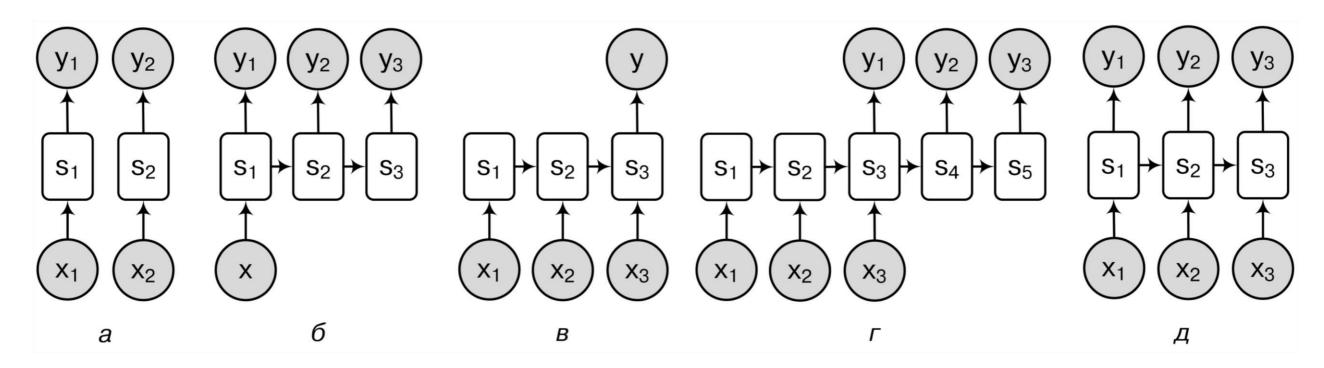
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример: классификация





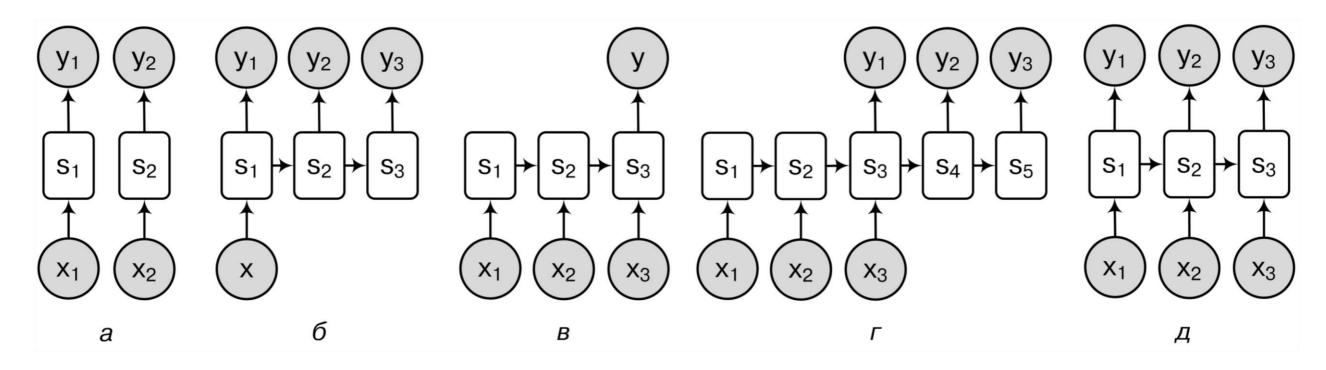
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример: классификация
- г. Последовательность входов последовательность выходов. Пример?





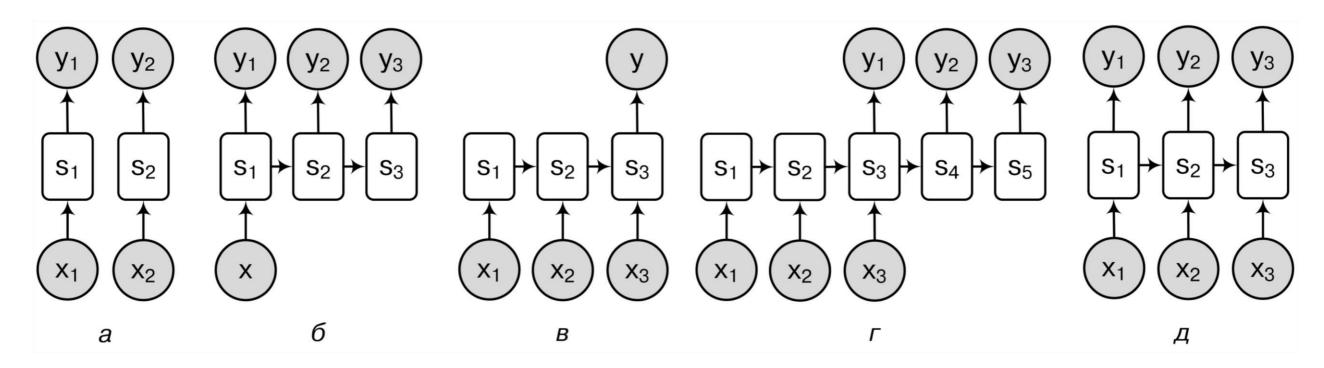
- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример: классификация
- г. Последовательность входов последовательность выходов. Пример: **перевод**





- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример: классификация
- г. Последовательность входов последовательность выходов. Пример: перевод
- д. Синхронизированные последовательности. Пример?





- а. Один вход один выход. Обычная нейросеть.
- б. Один вход последовательность выходов. Пример: аннотация изображения
- в. Последовательность входов один выход. Пример: классификация
- г. Последовательность входов последовательность выходов. Пример: перевод
- д. Синхронизированные последовательности. Пример: Аннотация видео



Простое решение

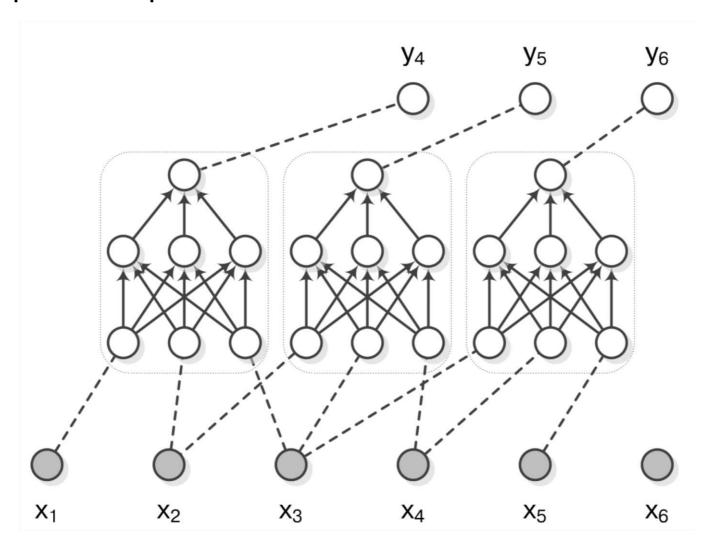
Зафиксировав длину последовательности мы можем предсказывать ее свойства или очередной элемент с помощью многослойной полносвязной нейросети.

Какие проблемы?



Простое решение

Зафиксировав длину последовательности мы можем предсказывать ее свойства или очередной элемент с помощью многослойной полносвязной нейросети. Можно делать свертки по времени!





Если корпус текстов содержит ограниченное количество слов, то каждое слово может быть представлено **one-hot** вектором размерности равной количеству различных слов в корпусе. Для больших словарей проще хранить **id** слова. Для этого в PyTorch есть слой nn.Embeddings

Проблемы?



Если корпус текстов содержит ограниченное количество слов, то каждое слово может быть представлено **one-hot** вектором размерности равной количеству различных слов в корпусе. Для больших словарей проще хранить **id** слова.

- Слов очень много ~10^{\$}
- 2. Словоформ очень много(особенно в русском языке)
- 3. Редкие слова очень редкие.



Если корпус текстов содержит ограниченное количество слов, то каждое слово может быть представлено **one-hot** вектором размерности равной количеству различных слов в корпусе. Для больших словарей проще хранить **id** слова.

Слово может быть представлено списком **n-грамм**: #слово# —> [#сл, сло, лов, ово, во#]

Преимущества?



Если корпус текстов содержит ограниченное количество слов, то каждое слово может быть представлено **one-hot** вектором размерности равной количеству различных слов в корпусе. Для больших словарей проще хранить **id** слова.

Слово может быть представлено списком **n-грамм**:

#слово# —> [#сл, сло, лов, ово, во#]

- 1. Словарь **n-грамм** почти всегда сильно меньше обычного. ~10\$
- 2. Словоформы похожи!
- 3. Редкие слова сразу! имеют смысл

Проблемы?



Если корпус текстов содержит ограниченное количество слов, то каждое слово может быть представлено **one-hot** вектором размерности равной количеству различных слов в корпусе. Для больших словарей проще хранить **id** слова.

Слово может быть представлено списком **n-грамм**:

#слово# —> [#сл, сло, лов, ово, во#]

- 1.Словарь **n-грамм** почти всегда сильно меньше обычного. ~10\$
- 2.Словоформы похожи!
- 3. Редкие слова сразу! имеют смысл

Проблемы:

- 4. Разное количество токенов в слове —> разный уровень активации в первом слое
- 5. Коллизии. (на самом деле их очень мало)

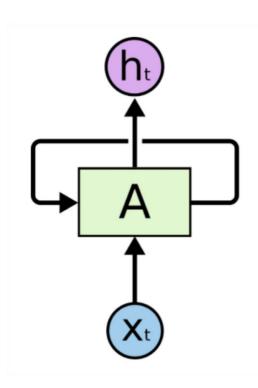


План на сегодня

- 1. Последовательности: задачи и данные
- 2. Рекуррентные нейронные сети
- 3. Ячейки, слои и свойства
- 4. Практика



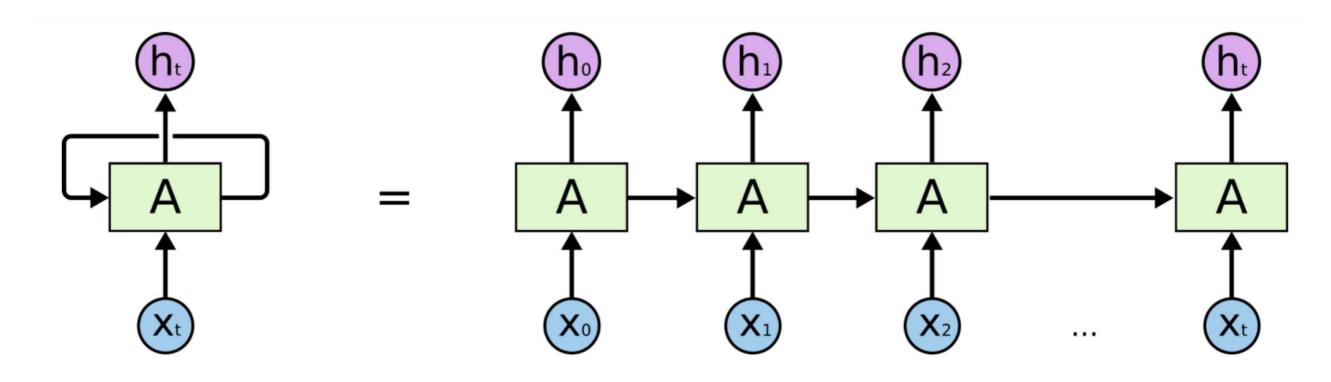
Рекуррентная нейронная сеть



А — ячейка рекуррентной нейронной сети, она получает на вход очередной элемент последовательности вместе с выходом с предыдущего шага и возвращает какой-то результат.



Рекуррентная нейронная сеть



А — ячейка рекуррентной нейронной сети, она получает на вход очередной элемент последовательности вместе с выходом с предыдущего шага и возвращает какой-то результат.

Рекуррентная нейронная сеть подразумевает циклы. Но на самом деле, когда мы говорим про обработку последовательностей, мы можем развернуть цикл в последовательные вычисления и применять стандартные методы обучения.

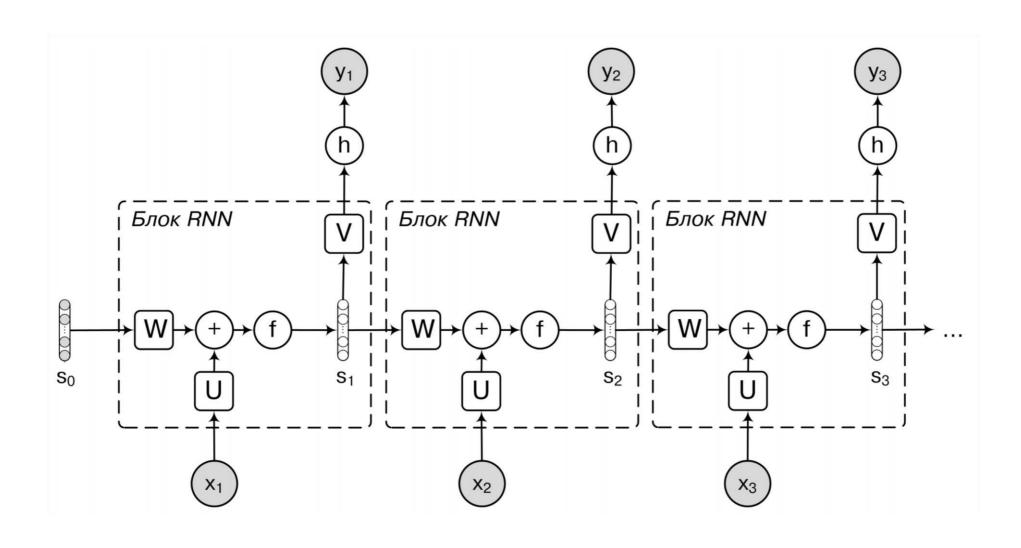


План на сегодня

- 1. Последовательности: задачи и данные
- 2. Рекуррентные нейронные сети
- 3. Ячейки, слои и свойства
- 4. Практика

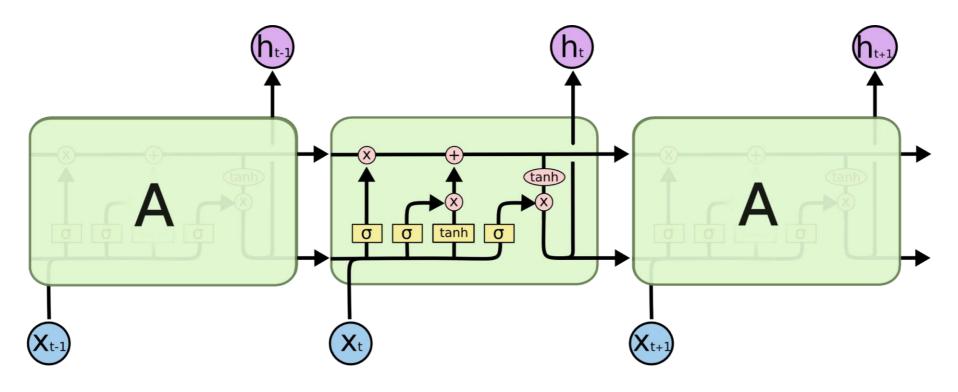


Простейшая рекуррентная ячейка





Long Short-Term Memory

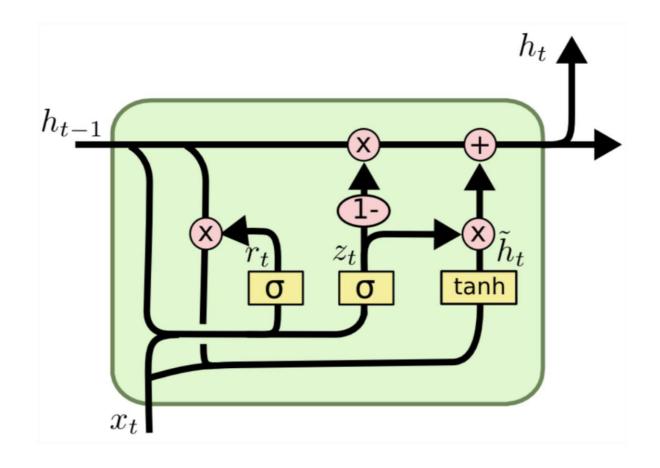


LSTM-ячейка устроена намного сложнее. Она содержит 3 основных вида гейтов:

- 1. Забывающий гейт «чистит» память.
- 2. Входной гейт выбирает какую новую информацию сохранить в ячейке.
- 3. Выходной гейт выбирает что ячейка выдаст в качестве выходов.



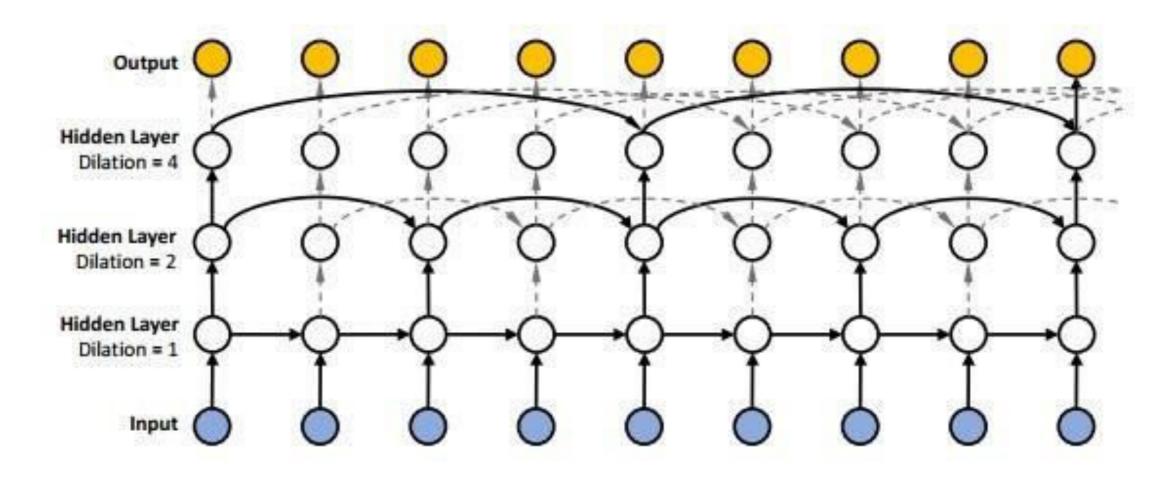
Gated Recurrent Unit



Несмотря на визуально более сложную структуру ячейки **GRU** требует меньшего количества параметров. Кроме того, **GRU** объединяет состояние ячейки и память в один вектор.



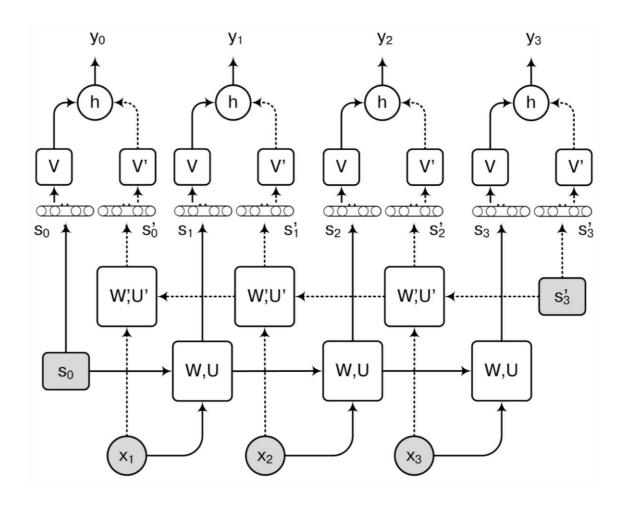
Параметры



Так же как к сверточным сетям, к рекуррентным сетям применимы растяжение и шаг.



Параметры



Так же как к сверточным сетям, к рекуррентным сетям применимы растяжение и шаг.

Но еще у них есть направление!

Спасибо за внимание!

