### 1. Что такое проблема долговременной зависимости в рекуррентных сетях?

Одним из главных свойств рекуррентных нейронных сетей является способность связывать предыдущую информацию с текущей. Так, взяв например языковую модель, если нам надо предсказать последнее слово в предложении "солнце светит на небе", вполне легко понять, что это слово "небо". Однако при наличии долговременных зависимостей, когда между искомым словом и словом, указывающим на него, имеется довольно длинный контекст, наша сеть теряет свою способность связывать информацию (мы не можем связать информацию из прошлого с тем, что происходит сейчас). Это и является проблемой долговременной зависимости в рекуррентных сетях.В теории рекуррентной сети не должно быть никаких проблем с обработкой долговременных зависимостей, практике НО на ЭТО становится невозможным.

Эта проблема решается с помощью использования модификации рекуррентной сети LSTM (Long Short-Term Memory).

## 2. Применяется ли слой Dropout, если вызывается метод predict? Ответ обоснуйте

Нет, так как слой Dropout исключает часть нейронов для избежания переобучения, соответственно и используется только во время обучения.

### 3. В каком виде ИНС выдает результат в задачах семантической сегментации?

Нейросеть возвращает маску с сегментированным изображением, где каждый пиксель имеет свою метку. Пиксели одного сегмента помечены одинаковой меткой.

#### 4. Какая максимальная точность была получена? Как ее можно повысить?

При обучении на 10 эпохах максимально полученная точность равна 0.7830. Чтобы ее повысить, можно попробовать:

- поменять архитектуру (добавить/удалить слои)
- попробовать различные гиперпараметры, чтобы найти оптимальные для данной сети
  - увеличить количество эпох

# 5. Как можно сделать, чтобы производилась расширенная свертка?

Использовать параметр dilation\_rate слоя Convolution2D. Параметр принимает значение целого числа или кортежа из двух целых чисел, указывающие степень расширения ядра.