Фамилия, имя, номер группы:

Внесите сюда ответы на тест:

Вопрос	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Ответ										

Горам все равно.

Надпись на входе в национальный парк "Скалистые горы"

Работа состоит из трёх частей: тестовая, задачи и ответы на открытые вопросы, ML-design. Списывание карается обнулением работы. Ко всем одинаковым формулировкам я буду очень сильно придираться. Удачи!

Часть первая: тестовая

Дайте ответ на 11 тестовых вопросов. Каждый вопрос стоит 3 балла. Последний вопрос стоит 2 балла. Никакие дополнительные пояснений в этой части работы от вас не требуются.

Вопрос 1. При обучении рекуррентных нейронных сетей возникает проблема взрыва градиентов. Какие из способов ниже помогают решить эту проблему?

- А Использовать продвинутые виды ячеек (LSTM, GRU)
- С Обрезать градиенты (Gradient clipping)
- |E| Использовать ReLU в качестве фукнкции активации

- *B* Использовать Dropout
- *D* Инициализировать веса ортогональными матрицами
- F | Нет верного ответа.

Вопрос 2. Какая из функций потерь являются функцией потерь генератора при обучении GAN?

$$A \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \log(1 - D(G(z_i)))$$

$$\boxed{A} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log(1 - D(G(z_i))) \qquad \qquad \boxed{C} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log(1 - G(D(z_i))) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \tfrac{1}{m} \textstyle \sum_{i=1}^m \log G(z_i) \qquad \qquad \boxed{E} \ \mathtt{E} \ \mathtt{E}$$

$$E \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \log G(z_i)$$

$$\boxed{\textit{B}} - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \log D(G(z_i))$$

$$\boxed{D} - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \log G(D(z_i))$$

$$|F|$$
 Нет верного ответа.

Вопрос 3. Какие из моделей обычно используют для классификации текстов?

- A Логистическая регрессия поверх tf-idf
- C Случайный лес поверх tf-idf
- $E \mid$ Свёрточные нейронные се-ΤИ

- В Рекуррентные нейронные сети
- D Градиентный бустинг поверх tf-idf
- F | Нет верного ответа.

Вопрос 4. Какие из архитектур, перечисленных ниже, используют рекуррентные ячейки?

Fasttext

C ELMO

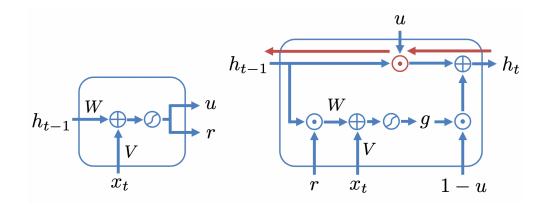
BERT

B Node2Vec

D GPT-3

F | Нет верного ответа.

Вопрос 5. GRU-ячейка выглядит следующим образом.



Пусть гейт и оказался нулевым. Что это означает для нашей сетки?

- [A] Предыдущее скрытое состояние будет проигнорировано
- B Значение $\mathbf{x}_{\mathbf{t}}$ никак не повлияет на прогноз $\mathbf{y}_{\mathbf{t}}$
- С Текущее скрытое состояние никак не повлияет на формирование g
- D Гейт г окажется равен единине
- E Кандидат в скрытое состояние не передаст на следующий шаг новой информации
- \boxed{F} Нет верного ответа.

Вопрос 6. Выберите все верные утверждения про предобработку текстов

- А Очень часто встречающиеся слова (стоп-слова) обычно выкидывают из данных
- В Сделать лемматизацию намного быстрее, чем стем-

минг

- С Очень редко встречающиеся слова обычно оставляют в данных
- \boxed{D} Подсчёт \inf занижает важ-

ность стоп-слов

- [E] Подсчёт f занижает важность стоп-слов
- \overline{F} Hет верного ответа.

Вопрос 7. Мы обучаем word2vec. В словаре n слов. Мы учим вектора размерности d c помощью skip-gram. Сколько параметров мы будем обучать в рамках такого подхода?

A n

C n · d

 $E \mid \mathbf{n} \cdot \mathbf{d} + 1$

B

 $D \mid 2 \cdot \mathbf{n} \cdot \mathbf{c}$

 \overline{F} Нет верного ответа.

Bonpoc 8. Одно из слабых мест классического механизма внимания – время его работы. На вход в трансформер приходит текст длины n. Какова сложность по времени работы механизма self-attention?

A O(n)

C O(n³)

E O(n!)

 \boxed{B} O(n²)

 $D O(2^n)$

|F| Нет верного ответа.

Вопрос 9. Выберите все верные утверждения про трансформеры

- А Для каждого токена с помощью полносвязного слоя считаются три сущности: ключ (key), значение (value) и запрос (query)
- B Внутри каждого слоя энкодера есть остаточная связь (residual connection)
- С Обучение трансформера можно распаралелить, именно для этого его делают многоголовым (multihead selfattention)
- D Внутри трансформера также как и в RNN используются рекуррентные ячейки
- E В декодере кроме механизма самовнимания (selfattention) есть ещё и механизм внимания, на вход в который идёт выход энкодера
- \overline{F} Нет верного ответа.

Вопрос 10. Представим, что у вас есть генеративная нейронная сеть (GAN), которая генерирует картинки с яблоками. Какое утверждение из представленных ниже неверное:

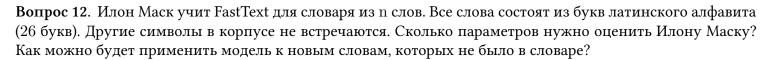
- A Основная цель генератора выучить распределение картинок с яблоками.
- В После того, как мы обучим GAN, мы можем использовать дискриминатор, чтобы отличать яблоки от ананасов.
- С После обучения GAN ошибка дискриминатора стабилизируются около какой-то константы.
- [D] Генератор может создавать изображения с яблоками, которых никогда не существовало в природе.
- Е Генератор и Дискриминатор нужно обучать последоввательно. Сначала несколько шагов обучения генератора, потом дискриминатора.
- F Нет верного ответа.

Вопрос 11. Думал(а) когда-нибудь о том, чтобы сбежать из дома и жить в пещере?

- В Только если роботы захватят мир
- С Да, обожаю ходить по дому голым, в пещере никто не сможет заставить меня одеться
- \boxed{D} Нет, там холодно и сыро
- Е Да, потому что мама заставляет меня мыть посуду, а я больше не могу мыть посуду
- \overline{F} Нет верного ответа.

Часть вторая: вопросы и задачки

Все ответы должны быть обоснованы. Решения должны быть прописаны для каждого пункта. Рисунки должны быть чёткими и понятными. Все линии должны быть подписаны. За решение каждой задачи можно получить 8 баллов.



Bonpoc 13. Выпишите уравнения, описывающие LSTM-ячейку с забыванием и GRU-ячейку. Какие последовательности и веса нужно занулить, чтобы эти ячейки превратились в простую RNN-ячейку?

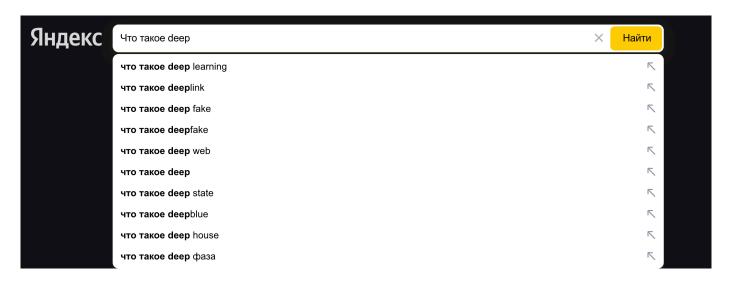




Часть третья: ML-design

За эту задачу вы можете получить максимально 20 баллов. Попробуйте как можно чётче структурировать свои мысли. Опишите какие данные вам

Вопрос 18. Когда пользователь в поисковике печатает свой запрос, под строкой ввода ему обычно показываются разные варианты продолжения его запроса и другие варианты запроса (саджесты).



Вы устроились в крупную технологическую компанию МL-инженером и вам нужно реализовать такой механизм. Как бы вы решали такую задачу?

- Как бы вы сформулировали задачу МL?
- Как бы вы собирали выборку, факторы, разметку?
- Как бы вы сформулировали таргет?
- Что бы вы использовали в качестве бейзлайна (изначальное очень простое решение)?
- Какую модель вы бы использовали? Как бы вы её обучали?
- Как бы вы проверили качество внедрения?