# Применение больших языковых моделей к решению математических задач

#### Изуткина А.М. ФН12-71Б

Научный руководитель: Фетисов Д.А. Московский Государственный Технический Университет им. Н.Э.Баумана Кафедра ФН12 «Математическое моделирование»

2024г

## Постановка задачи

Цель работы: Изучить принципы и подходы, лежащие в основе больших языковых моделей(LLM), с их помощью написать программу генерации решений математических задач.

- Рассмотреть механизм внимания (Attention) в искусственных нейронных сетях.
- Изучить основные архитектуры LLM.
- Изучить подходы дообучения (Fine-Tuning).
- Реализовать класс датасета, эффективный цикл обучения, валидацию.
- Оценить результаты.

## **QKV** Attention

Создание матриц Q, K и V: Каждый входной вектор преобразуется в три различных вектора с помощью обучаемых матриц  $W_Q$ ,  $W_KW_V$ :

$$\mathbf{Q} = \mathbf{X} W_{\mathbf{Q}},$$
 $\mathbf{K} = \mathbf{X} W_{\mathbf{K}},$ 
 $\mathbf{V} = \mathbf{X} W_{\mathbf{V}}.$ 

Вычисление оценок:

$$scores = \frac{\mathbf{Q} \cdot \mathbf{K}^T}{\sqrt{d_k}} \tag{1}$$

где  $Q \in \mathbb{R}^{n \times d_k}$ ,  $K \in \mathbb{R}^{n \times d_k}$ ,  $V \in \mathbb{R}^{n \times d_v}$ .

Применение софтмакса для нормализации:

attention weights = 
$$softmax(scores)$$
, (2)

Вычисление контекстного вектора:

output = attention weights  $\cdot V$  (3)

#### MultiHead Attention

1. Каждая голова выполняет свой собственный механизм самовнимания:

$$head_i = Attention(Q_i, K_i, V_i)$$

2. Результаты всех голов конкатенируются:

$$Z = \mathsf{Concat}(\mathsf{head}_1, ..., \mathsf{head}_h)$$

3. Итоговая матрица проходит через линейный слой для объединения информации:

$$MultiHead(Q, K, V) = ZW_O$$

где  $W_O$  — матрица весов для объединяющего слоя.



## Основные компоненты трансформера

- Эмбеддинги: Каждое слово преобразуется в векторное представление, что позволяет модели захватывать семантические отношения.
- Механизм внимания: Позволяет модели фокусироваться на различных частях входного текста, учитывая контекст при генерации следующего слова.
- Обучение с учителем: Модель обучается на больших объемах текстовых данных, что позволяет ей предсказывать вероятные последовательности слов.

### Функция потерь

Кросс-энтропийная функция потерь:

$$L(y, \hat{y}) = -\sum_{i=1}^{C} y_i \log(\hat{y}_i)$$
 (4)

где  $y_i \in \{0,1\}$  — истинные метки,  $\hat{y_i}$  — предсказанные вероятности, а C — количество классов.

## Parameter-Efficient Fine-Tuning (LoRA)

PEFT позволяет адаптировать большие языковые модели, минимизируя количество настраиваемых параметров. В методе LoRA обновления весов представляются в виде двух матриц

низкого ранга A и B: Исходные веса модели  $W_0$  остаются замороженными. Обновление весов представляется как:

$$W = W_0 + AB \tag{5}$$

где:  $A \in \mathbb{R}^{d \times r}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{r \times d}$ , r < d — ранг, который определяет размерность обновления.

#### MATH Dataset

- Тип задач: Задачи охватывают широкий спектр тем, включая алгебру, геометрию и комбинаторику. В сумме 12 тыс. задач.
- Формат данных: Каждая запись в наборе данных содержит текст задачи и соответствующее решение, представленное в виде шагов.

#### MATH Dataset

#### MATH Dataset (Ours)

**Problem:** Tom has a red marble, a green marble, a blue marble, and three identical vellow marbles. How many different groups of two marbles can Tom choose? **Solution:** There are two cases here: either Tom chooses two yellow marbles (1 result), or he chooses two marbles of different colors  $\binom{4}{2} = 6$  results). The total number of distinct pairs of marbles Tom can choose is 1+6=|7|. If  $\sum_{n=0}^{\infty} \cos^{2n} \theta = 5$ , what is  $\cos 2\theta$ ? **Solution:** This geometric series is  $1 + \cos^2 \theta + \cos^4 \theta + \cdots = \frac{1}{1 - \cos^2 \theta} = 5$ . Hence,  $\cos^2 \theta = \frac{4}{5}$ . Then  $\cos 2\theta = 2\cos^2 \theta - 1 = \left| \frac{3}{5} \right|$ . **Problem:** The equation  $x^2 + 2x = i$  has two complex solutions. Determine the product of their real parts. **Solution:** Complete the square by adding 1 to each side. Then  $(x+1)^2 = 1 + i = e^{\frac{i\pi}{4}}\sqrt{2}$ , so  $x+1 = \pm e^{\frac{i\pi}{8}}\sqrt[4]{2}$ . The desired product is then  $\left(-1 + \cos\left(\frac{\pi}{8}\right) \sqrt[4]{2}\right) \left(-1 - \cos\left(\frac{\pi}{8}\right) \sqrt[4]{2}\right) =$  $1 - \cos^2\left(\frac{\pi}{8}\right)\sqrt{2} = 1 - \frac{\left(1 + \cos\left(\frac{\pi}{4}\right)\right)}{2}\sqrt{2} = \frac{1 - \sqrt{2}}{2}$ 

Рис.: Пример из датасета МАТН

## Метрики качества

1) Кросс-энтропия H(p,q) между двумя распределениями p (истинное распределение) и q (предсказанное распределение) определяется как:

$$H(p,q) = -\sum_{i} p(i) \log(q(i))$$

$$2) Accuracy = \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

3) BLEU - изначально разработана для оценки качества машинного перевода, но также широко используемая для оценки генерации текстов. Она измеряет степень совпадения между сгенерированным текстом и одним или несколькими эталонными текстами.

## Используемые модели

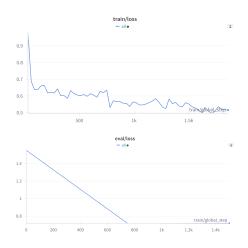
- Gemini 1.5 Pro от DeepMind
- o1-preview от OpenAl
- Qwen2.5-Math, DeepSeekMath и другие.

## Qwen2.5-0.5b-instruct

- 0.5 миллиарда обучаемых параметров.
- специально обучена для выполнения задач, связанных с пониманием и выполнением инструкций.
- Qwen2.5-Math показывает высокие результаты в решении математических задач.
- Использует ряд передовых технологий, включая:
  - RoPE (Rotary Positional Encoding): Позволяет улучшить обработку последовательностей с длинным контекстом.
  - SwiGLU: Функция активации, которая сочетает в себе преимущества различных функций активации для повышения производительности модели.
  - RMSNorm: Нормализация, которая помогает улучшить стабильность обучения.
  - Attention с учетом QKV Bias: Улучшает механизм внимания, позволяя модели более эффективно обрабатывать входные данные.

Декабрь 2024

## Qwen2.5-0.5b-instruct



- В процессе дообучения Cross-entropy Loss упал с 1.6 до 0.7
- average BLEU: 0.2108
- part of correct answers: 0.2213

## Qwen2.5-0.5b-instruct

```
Multiparing both sides of the equation, \frac{2x + 2 = \frac{94}{.}}{14}, Subtracting 2$ from both sides gives \frac{2x = \frac{14}{,}}{14}, and \frac{4x = \frac{8}{.}}{14}.
```

```
The k > 0, thef(x)$ is increasing on the interval [1, \inf y]$. can that f(1) = 1^k = 1 and x = 1 increases, f(x) = x^k increases. bound. Therefore Therefore, the interval [1,\inf y]$, f(x)$ takes on all values in than or equal to 1$1. and means that range of f(x)$ is \sum x^n = 1$.
```

• Полезные библиотеки: unsloth.FastLanguageModel, trl.SFTTrainer

## Пути улучшения

- Попробовать другие методы PEFT;
- Генерировать решения в виде python-кода;
- Для узко специализированных задач использовать методы RAG;