# LLAMA 2 IMPLEMENTATION REPORT Nhóm 5

#### Thành viên

Phạm Thành Long Nguyễn Đức Minh Trần Tiến Nam

## 1. Rotary Positional Embeddings (RoPE)

Tensor query và key được chuyển đổi thành dạng số phức bằng cách chia chiều cuối cùng của chúng (head dim) thành hai phần: thành phần thực (real) và thành phần ảo (imaginary)

Ta tính tần số góc quay theo công thức:

freqs =  $\theta^{(-i)}$  head dim)

với i là các chỉ số chẵn trong khoảng [0, head dim]

Ta tính angles (góc) bằng torch.outer giữa vị trí token trong chuỗi (torch.arange(seqlen)) và freqs. Từ đó ta được freqs\_cis chứa giá trị sine và cosine của các góc.

Trước khi tính phần thực và phần ảo ta cần reshape hai tensor sine và cosine để khớp với các tensor phần thực và phần ảo tạo bởi query và key.

Ta áp dụng công thức quay cho phần thực và phần ảo

```
rot_query_real = query_real * cos_vals - query_imag * sin_vals
rot_query_imag = query_real * sin_vals + query_imag * cos_vals
rot_key_real = key_real * cos_vals - key_imag * sin_vals
rot_key_imag = key_real * sin_vals + key_imag * cos_vals
```

Cuối cùng ta kết hợp phần thực và phần ảo về với shape ban đầu của query và key

# 2. Root Mean Square Norm (RMS-Norm)

Chuẩn trung bình bình phương (**Root Mean Square Norm - RMS Norm**) là một phương pháp đo lường độ lớn trung bình của một tập hợp số liệu hoặc vector. Nó được tính bằng cách lấy căn bậc hai của trung bình cộng các bình phương của các phần tử trong tập hợp đó.

$$||x||_{RMS} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i^2 + \epsilon}$$

Trong đó:

- x là tensor đầu vào
- n là số phần tử của tensor x
- $x_i$  là từng phần tử của tensor x

# 3. Forward của LlamaLayer

- Đầu tiên normalization lớp input đầu vào với hàm RMSNorm để đảm bảo tính ổn định và hiệu suất của model.
- Sau khi chuẩn hóa đầu vào sẽ đi qua lớp Attention để tính mối quan hệ giữa các phần tử trong chuỗi đầu vào.
- Residual connection: Đầu ra của lớp Attention sẽ được cộng với đầu vào ban đầu để
  duy trì được thông tin cũ và cải thiện khả năng truyền ngược gradient trong quá trình
  training.
- Tiếp tục đưa kết quả qua một lớp layer normalization để đảm bảo tính ổn định trước khi đưa vào một mạng nơ-ron truyền thẳng.
- Cuối cùng đầu ra của mạng nơ-ron truyền thẳng sẽ được cộng với đầu ra chưa chuẩn hóa của Residual connection giúp duy trì những thông tin quan trọng và tăng tính ổn đinh của model.

#### 4. AdamW

AdamW là một biến thể của Adam optimizer. AdamW đã khắc phục một số nhược điểm của Adam bằng cách tách biệt hoàn toàn việc cập nhật trọng số (weight update) và suy giảm trọng số (weight decay)

- Cập nhật gradient như Adam

$$\begin{split} \boldsymbol{g}_t &= \nabla_{\boldsymbol{\theta}} L(\boldsymbol{\theta}_t) \\ \boldsymbol{m}_t &= \boldsymbol{\beta}_1 \boldsymbol{m}_{t-1} + (1 - \boldsymbol{\beta}_1) \boldsymbol{g}_t \\ \boldsymbol{v}_t &= \boldsymbol{\beta}_2 \boldsymbol{v}_{t-1} + (1 - \boldsymbol{\beta}_2) \boldsymbol{g}_t^2 \\ \widehat{\boldsymbol{m}}_t &= \frac{\boldsymbol{m}_t}{1 - \boldsymbol{\beta}_1^t}, \ \widehat{\boldsymbol{v}}_t = \frac{\boldsymbol{v}_t}{1 - \boldsymbol{\beta}_2^t} \\ \boldsymbol{\theta}_{t+1} &= \boldsymbol{\theta}_t - \eta \frac{\widehat{\boldsymbol{m}}_t}{\sqrt{\widehat{\boldsymbol{v}}_t} + \epsilon} \end{split}$$

- Áp dụng Weight Decay (tách riêng)

$$\theta_{t+1} = \theta_{t+1} - \eta \lambda \theta_t$$

#### 5. Attention

Cài đặt attention theo công thức sau:

$$Attention(Q, K, V) = softmax \left(\frac{QK^{T}}{\sqrt{d_{k}}}\right)V$$

Trong đó:

- Q (Query): Truy vấn đại diện cho phần cần tìm kiếm thông tin.
- K (Key): Khóa đại diện cho các thông tin có sẵn.
- V (Value): Giá trị chứa thông tin cần trích xuất.
- $d_{k}$  là số chiều của vector Key (head\_dim), dùng để chuẩn hóa giá trị Attention Scores.

#### 6. Generate function:

Hàm generate thực hiện sinh văn bản sử dụng temperature sampling. Nó nhận đầu vào là một chuỗi từ đã được tham chiếu trên vocab của model, và mở rộng nó bằng dự đoán từ thông tin của hidden state cuối cùng.

## Trong mỗi bước:

- Hàm cắt chuỗi nếu vươt quá đô dài tối đa.
- Dự đoán từ tiếp theo dựa trên logits của mô hình.
- Nếu temperature = 0.0 thì model chọn từ có xác suất cao nhất
- Nếu temperature > 0.0, mô hình thực hiện temperature sampling, giúp tăng tính ngẫu nhiên bằng cách chia logits cho nhiệt độ và lấy mẫu từ phân phối softmax.
- Từ được chọn sẽ được nối vào chuỗi input và chuỗi mới này sẽ làm input tiếp theo. Model sẽ ngừng sinh khi đạt số lượng từ mới được sinh tối đa

# 7. Kết quả huấn luyện

Vói dataset CFIMDB

\$ python rope test.py \$ python sanity check.py \$ python optimizer test.py Rotary embedding test passed! Your Llama implementation is correct! Optimizer test passed! Setting 1 (Text cotinuation) emperature is 0.0 have wanted to see this thriller for a while, and it didn't disappoint. Keanu Reeves, playing the hero John Wick, is this day. He was playing with his toy car, driving it around th living room. Suddenly, he heard a loud crash. He had broken the car and was very sad. ohn was anny and he shouted at his little brother. He was only three years old and he was only three. He was only three years old. He was very ups load model from stories42N.pt
Temperature is 1.0
I have wanted to see this thriller for a while, and it didn't disappoint. Keanu Reeves, playing the hero John Wick, is it!" As John toddled up to the sweet aroma, he held his mum's hand tight, hoping he would finally reach the top step.
But as he stepped, he felt so heavy, like an apple. He had made a mistake! His mum apologisedDen handlely leaving, so he started to cry.
His m Wrote generated sentence to outputs/generated-sentence-temp-0.txt. load model from stories42M.pt Setting 2 (zero shot prompting): - Với dataset SST-5 eval: 100%| eval: 100%| dev acc :: 0.215 test acc :: 0.223 Vói dataset CFIMDB Setting 3 (task-specific classification finetuning): - Với dataset SST-5 eval: 100%| eval: 100%| dev acc :: 0.410 test acc :: 0.401

Sau khi thay đổi các siêu tham số dropout, n layers, n ky heads

| 25/25 [00:03<00:00, 7.97it/s] | 49/49 [00:05<00:00, 9.14it/s]