首发于 知平 动手学大模型





# TensorRT-LLM保姆级教程(二)-离线环境搭建、模型量化及推



吃果冻不吐果冻皮

关注他

34 人赞同了该文章

收起

随着大模型的爆火,投入到生产环境的模型参数量规模也变得越来越大(从数十亿参数到千亿参数 规模),从而导致大模型的推理成本急剧增加。因此,市面上也出现了很多的推理框架,用于降低

om 模型开发实践简介

趣下载

nsorRT 引擎

「8 权重量化 (W8A16)

+ 2路张量并行

「8 权重量化 & INT8 K...

thQuant 量化 (W8A...

「8 权重量化

+ 2路张量并行

thQuant 量化

模型推理延迟以及提升模型吞吐量。

本系列将针对TensorRT-LLM推理进行讲解。本文为该系列第二篇,将基于Bloom进行模型量化及 推理。

另外,我撰写的**大模型相关的博客及配套代码**均整理放置在Github: Ilm-action,有需要的朋 友自取。

### 环境搭建

基础配置:

• CUDA: 12.2

• 镜像: nvcr.io/nvidia/pytorch:...

由于服务器无法访问外网,只能预先准备好镜像,安装包、编译源码等,接下来准备安装 TensorRT-LLM,推荐使用 Docker 构建和运行 TensorRT-LLM,整个安装步骤参考 TensorRT-LLM 中构建 Docker 镜像的步骤。

首先, 进入Docker容器。

```
docker run -dt --name tensorrt llm lgd \
--restart=always \
--gpus all ∖
--network=host \
--shm-size=4g \
-v /home/guodong.li/workspace:/workspace \
-w /workspace \
nvcr.io/nvidia/pytorch:23.10-py3 \
/bin/bash
docker exec -it tensorrt_llm_lgd bash
```

tar -xf /tmp/TensorRT.tar -C /usr/local/

```
安装PyTorch、TensorRT、mpi4py等:
 # 卸载TensorRT
 pip uninstall -y tensorrt*
 pip uninstall -y torch-tensorrt
 pip install mpi4py -i http://nexus3.xxx.com/repository/pypi/simple --trusted-host nexu
 pip install polygraphy-0.48.1-py2.py3-none-any.whl -i http://nexus3.xxx.com/repository
 # 重新安装PyTorch
 pip install torch==2.1.0 -i http://nexus3.xxx.com/repository/pypi/simple --trusted-hos
 pip uninstall transformer-engine
 # 重新安装TensorRT
```

配置环境变量 \* /etc/profile:

ENV LD\_LIBRARY\_PATH=/usr/local/tensorrt/lib:\${LD\_LIBRARY\_PATH}

构建 TensorRT-LLM:

python3 ./scripts/build\_wheel.py --clean --trt\_root /usr/local/tensorrt --cuda\_archite

由于离线构建,需修改配置文件:

1、修改pip源: https://github.com/NVIDIA/TensorRTLLM/blob/release/0.5.0/scripts/build\_wheel.py#L65。
2. 修改git远程仓库地址: https://github.com/NVIDIA/TensorRTLLM/blob/release/0.5.0/cpp/tests/CMakeLists.txt#L19

安装TensorRT-LLM:

pip install ./build/tensorrt\_llm\*.whl -i http://nexus3.xxx.com/repository/pypi/simple

至此,整个环境搭建就完成了。

### 基于 Bloom 模型开发实践简介

接下来以Bloom模型为例,进行 TensorRT-LLM 开发实践。

Bloom 示例中主要文件:

- build.py: 用于构建 TensorRT 引擎来运行Bloom模型。
- <u>run.py</u>:模型推理+。
- summarize.py : 使用模型来总结 CNN Dailymail 数据集中的文章。
- hf\_bloom\_convert.py : 将HF格式的模型进行转换。

TensorRT-LLM 中, 目前针对 Bloom 模型支持的特性如下:

- 支持 FP16
- 支持 INT8 & INT4 仅权重量化
- 支持 INT8 KV CACHE 量化
- 支持SmoothQuant 量化
- 支持张量+并行

关于大模型量化之前的文章: **大模型量化概述** 进行过简要概述,后续有时间更详细的梳理常见的一些大模型量化技术。

### 数据与模型下载

下载Bloom模型,本文基于bloomz-3b进行量化和推理。

- # 需先安装git-lfs,通常情况下前面已经安装过了。
- # git lfs install
- # 下载模型

下载数据集,本文会用到 CNN Dailymail 数据集和 LAMBADA 数据集。

- · huggingface.co/datasets...
- huggingface.co/datasets...



### 构建 TensorRT 引擎

TensorRT-LLM 基于 HF 上 Bloom 的 checkpoint 构建 TensorRT 引擎。 如果未指定 checkpoint 目录,TensorRT-LLM 将使用虚拟权重构建引擎。

下面使用 build.py 脚本来构建TensorRT 引擎;通常,build.py 仅需单个 GPU,但如果您有推理所需的所有 GPU,则可以通过添加 --parallel\_build 参数来启用并行构建,以使引擎构建过程更快。

注意: 目前parallel build功能仅支持单节点。

hf\_bloom\_convert.py 脚本常用参数说明:

- out\_dir: 模型格式转化之后的输出路径。
- in file: 原始模型路径。
- tensor\_parallelism: 模型推理时的张量并行度
- calibrate\_kv\_cache: 生成 KV 缓存的缩放因子。 以 INT8 存储 KV Cache 时使用。
- smoothquant: 使用Smoothquant对模型进行量化时设置α参数,,并输出int8权重。第一次 尝试最好是 0.5。 该参数必须在 [0, 1] 之间。
- storage type: 设置模型参数存储的数据类型。

build.py 脚本常用参数说明:

- model dir: 指定原始HF模型目录。
- bin model dir: SmoothQuant 或 KV CACHE 量化时, 指定模型转换后的二进制文件。
- dtype: 指定模型数据类型。
- use gemm plugin: 设置gemm数据类型。
- use\_gpt\_attention\_plugin: 设置attention的数据类型。
- output dir: 引擎输出目录。
- use layernorm plugin: 设置layernorm的数据类型。
- use weight only:设置仅权重量化,将各种GEMM的权重量化为INT4/INT8。。
- weight\_only\_precision: 设置仅权重量化时的权重精度。必须使用use\_weight\_only时该参数 才会生效。
- use\_smooth\_quant: 使用 SmoothQuant 方法量化各种 GEMM 的激活和权重。更细粒度的量化选项,使用 --per\_channel 和 --per\_token 参数选型。
- per\_channel: 默认情况下,对 GEMM 结果使用单个静态缩放因子。per\_channel 相反,它为每个通道使用不同的静态缩放因子。后者通常更准确,但速度稍慢。
- per\_token: 默认情况下,我们使用单个静态缩放因子来缩放 int8 范围内的激活。per\_token 在运行时为每个token选择一个自定义缩放因子。后者通常更准确,但速度稍慢。
- int8\_kv\_cache: 默认情况下,使用 dtype 进行 KV 缓存。 int8\_kv\_cache为KV选择int8量化。
- use\_parallel\_embedding: 默认情况下,嵌入并行被禁用。通过设置此参数,可以启用嵌入并行。
- embedding\_sharding\_dim:尝试通过在两层之间共享嵌入查找表\*来减小引擎大小。注意:当 不满足条件时,该参数可能不会生效。

### FP16

使用 HF 权重基于单 GPU 及 float16 精度构建引擎。使用 use\_gemm\_plugin 来防止准确性问题。

--output\_dir /workspace/model/bloomz-3b\_trt\_engines/fp16/1-gpu/

### 输出模型引擎文件:

```
> tree -h /workspace/model/bloomz-3b_trt_engines/fp16/1-gpu/
|-- [6.8G] bloom_float16_tp1_rank0.engine
|-- [1.2K] config.json
|-- [327K] model.cache
```

### 仅 INT8 权重量化 (W8A16)

### 使用单 GPU 和仅 INT8 权重量化构建引擎:

### 输出模型引擎文件:

### FP16 + 2路张量并行

### 使用2路张量并行构建引擎:

### 输出模型引擎文件:

```
> tree -h /workspace/model/bloomz-3b_trt_engines/fp16/2-gpu/

- [4.06] bloom_float16_tp2_rank0.engine
- [4.06] bloom_float16_tp2_rank1.engine
- [1.2K] config.json
- [327K] model.cache
```

### 仅 INT8 权重量化 & INT8 KV CACHE 量化

### 下面使用仅 INT8 权重量化及 INT8 KV CACHE 量化:

对于 INT8 KV 缓存,hf\_bloom\_convert.py 脚本中有 --calibrate-kv-cache 、 -kv 选项。设置 -kv 将校准模型,然后导出 INT8 KV CACHE推理所需的缩放因子(scaling factors)。

#### 知平 动手学大模型

```
-o /workspace/model/bloom-c-model/int8 kv cache/3b \
--calibrate-kv-cache -t float16
```

### 输出结果:

```
> tree -h /workspace/model/bloom-c-model/int8_kv_cache/3b
/workspace/model/bloom-c-model/int8_kv_cache/3b
└─ [ 28K] 1-gpu
    ├─ [2.1K] config.ini
    ├─ [5.0K] model.final_layernorm.bias.bin
    [5.0K] model.final layernorm.weight.bin
    [5.0K] model.layers.0.attention.dense.bias.bin
    ├─ [ 12M] model.layers.0.attention.dense.weight.0.bin
    ├─ [ 15K] model.layers.0.attention.query_key_value.bias.0.bin
    \qquad \qquad [ \qquad \text{4} ] \quad \text{model.layers.0.attention.query\_key\_value.scale\_y\_quant\_orig.bin}
    \qquad \qquad [ \ \  \  \, \  \, ] \ \ \ model.layers.0.attention.query\_key\_value.weight.0.bin
    [5.0K] model.layers.0.input_layernorm.bias.bin
    [5.0K] model.layers.0.input_layernorm.weight.bin
    [5.0K] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.bias.bin
    ├─ [ 50M] model.layers.0.mlp.dense 4h to h.weight.0.bin
    ├─ [ 20K] model.layers.0.mlp.dense h to 4h.bias.0.bin
    ├─ [ 50M] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.weight.0.bin
    ├─ [5.0K] model.layers.0.post_attention_layernorm.bias.bin
    ├─ [5.0K] model.layers.0.post_attention_layernorm.weight.bin
    ├─ [5.0K] model.layers.10.attention.dense.bias.bin
    ├─ [ 12M] model.layers.10.attention.dense.weight.0.bin
    ├─ [ 15K] model.layers.10.attention.query_key_value.bias.0.bin
    ├─ [ 4] model.layers.10.attention.query_key_value.scale_y_quant_orig.bin
    ├─ [ 38M] model.layers.10.attention.query_key_value.weight.0.bin
    [5.0K] model.layers.10.input layernorm.bias.bin
    [5.0K] model.layers.10.input layernorm.weight.bin
    \begin{tabular}{ll} $\models$ [5.0K] & model.layers.10.mlp.dense\_4h\_to\_h.bias.bin \end{tabular}
    ├─ [ 50M] model.layers.10.mlp.dense_4h_to_h.weight.0.bin
    \begin{tabular}{ll} $\longleftarrow$ [ 20K] & model.layers.10.mlp.dense\_h\_to\_4h.bias.0.bin \end{tabular}
    \begin{tabular}{ll} $\longleftarrow$ [ 50M] & model.layers.10.mlp.dense\_h\_to\_4h.weight.0.bin \end{tabular}
    [5.0K] model.layers.10.post_attention_layernorm+.bias.bin
    [5.0K] model.layers.10.post_attention_layernorm.weight.bin
    [5.0K] model.word embeddings layernorm.bias.bin
    [5.0K] model.word_embeddings_layernorm.weight.bin
    └─ [1.2G] model.wpe.bin
```

### 组合仅 INT8 权重量化及 INT8 KV CACHE 量化构建引擎:

```
# Build model with both INT8 weight-only and INT8 KV cache enabled
 python build.py --bin_model_dir=/workspace/model/bloom-c-model/int8_kv_cache/3b/1-gpu
                 --dtype float16 \
                 --use_gpt_attention_plugin float16 \
                 --use_gemm_plugin float16 \
                 --use_layernorm_plugin \
                 --int8_kv_cache \
                 --output_dir /workspace/model/bloom-3b-c-model/int8_kv_cache/ \
                 --use_weight_only
运行结果:
```

### /workspace/model/bloom-3b-c-model/int8\_kv\_cache/ ├─ [4.6G] bloom\_float16\_tp1\_rank0.engine

tree -h /workspace/model/bloom-3b-c-model/int8 kv cache/

├─ [1.2K] config.json

### 动手学大模型

0 directories, 3 files

### SmoothQuant 量化 (W8A8)

与 FP16 构建引擎处理 HF 权重并直接加载到 TensorRT-LLM 不同, SmoothQuant 需要加载 INT8 权重,该权重应在构建引擎之前进行预处理。

```
python3 hf_bloom_convert.py \
-i /workspace/model/bloomz-3b \
-o /workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth/ \
--smoothquant 0.5 \
--tensor-parallelism 1 \
--storage-type float16
```

#### 运行结果:

```
> tree -h /workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth/
/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth/
└─ [100K] 1-gpu
       ├─ [2.1K] config.ini
       ├─ [5.0K] model.final layernorm.bias.bin
       [5.0K] model.final layernorm.weight.bin
       \vdash [5.0K] model.layers.0.attention.dense.bias.bin
       \vdash [ 4] model.layers.0.attention.dense.scale_w_quant_orig.bin
       ├─ [ 10K] model.layers.0.attention.dense.scale_w_quant_orig.col.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.attention.dense.scale_x_orig_quant.bin
       <u></u> [
                   4] model.layers.0.attention.dense.scale_y_accum_quant.bin
       ├─ [ 10K] model.layers.0.attention.dense.scale_y_accum_quant.col.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.attention.dense.scale_y_quant_orig.bin
       ├─ [ 10K] model.layers.0.attention.dense.smoother.0.bin
       ├─ [ 12M] model.lavers.0.attention.dense.weight.0.bin
       [6.2M] model.layers.0.attention.dense.weight.int8.0.bin
       ├─ [6.2M] model.layers.0.attention.dense.weight.int8.col.0.bin
       ├─ [ 15K] model.layers.0.attention.query_key_value.bias.0.bin
       [ 30K] model.layers.0.attention.query_key_value.scale_w_quant_orig.bin
       [ 30K] model.layers.0.attention.query_key_value.scale_w_quant_orig.col.0.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.attention.query_key_value.scale_x_orig_quant.bin
       [ 30K] model.layers.0.attention.query_key_value.scale_y_accum_quant.bin
       [ 30K] model.layers.0.attention.query_key_value.scale_y_accum_quant.col.0.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.attention.query key value.scale y quant orig.bin
       ├─ [ 38M] model.layers.0.attention.query_key_value.weight.0.bin
       ├─ [ 19M] model.layers.0.attention.query_key_value.weight.int8.0.bin
       ├─ [ 19M] model.layers.0.attention.query_key_value.weight.int8.col.0.bin
       ├─ [5.0K] model.layers.0.input_layernorm.bias.bin
       ├─ [5.0K] model.layers.0.input_layernorm.weight.bin
       ├─ [5.0K] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.bias.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.scale_w_quant_orig.bin
       ├─ [ 10K] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.scale_w_quant_orig.col.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.scale_x_orig_quant.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.scale_y_accum_quant.bin
       ├─ [ 10K] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.scale_y_accum_quant.col.bin
       \begin{tabular}{ll} & & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & \\ & & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ 
       ├─ [ 40K] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.smoother.0.bin
       ├─ [ 50M] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.weight.0.bin
       ├─ [ 25M] model.layers.0.mlp.dense_4h_to_h.weight.int8.0.bin
       ├─ [ 25M] model.layers.0.mlp.dense 4h to h.weight.int8.col.0.bin
       ├─ [ 20K] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.bias.0.bin

├── [ 4] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.scale_w_quant_orig.bin
       ├─ [ 40K] model.layers.0.mlp.dense h to 4h.scale w quant orig.col.0.bin

├── [ 4] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.scale_x_orig_quant.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.scale_y_accum_quant.bin
       ├─ [ 40K] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.scale_y_accum_quant.col.0.bin
       ├─ [ 4] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.scale_y_quant_orig.bin
```

```
首发于
          动手学大模型
            ├─ [ 25M] model.layers.0.mlp.dense_h_to_4h.weight.int8.col.0.bin
            [5.0K] model.layers.0.post_attention_layernorm.bias.bin
            ├─ [5.0K] model.layers.0.post_attention_layernorm.weight.bin
            [5.0K] model.word_embeddings_layernorm.bias.bin
            ├─ [5.0K] model.word_embeddings_layernorm.weight.bin
            └─ [1.2G] model.wpe.bin
通过 --use_smooth_quant 选型启动 INT8 量化。默认情况下,使用逐层量化 ( _per_tensor_ )
构建引擎:
  # Build model for SmoothQuant in the _per_tensor_ mode.
  python3 build.py --bin_model_dir=/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth/1-gpu \
                                          --use_smooth_quant \
                                          --output_dir "/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant" \
                                          --use_gpt_attention_plugin float16
运行结果:
  > tree -h /workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant
  /workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant
   - [3.4G] bloom_float16_tp1_rank0.engine
   ├─ [1.2K] config.json
   └─ [516K] model.cache
  0 directories, 3 files
同时,支持使用逐通道量化( _per_token_ + _per_channel_) 构建引擎:
  # Build model for SmoothQuant in the _per_token_ + _per_channel_ mode
  python 3 \ build.py \ --bin\_model\_dir=/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth/1-gpu \ \setminus \ --bin\_model\_dir=/workspace/model/smooth/1-gpu \ \cup \ --bin\_model\_di
                                          --use_smooth_quant \
                                          --use_gpt_attention_plugin float16 \
                                          --output_dir "/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant-channel-
                                           --per_token \
                                           --per_channel
运行结果:
  tree -h /home/guodong.li/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant-channel-token
   /home/guodong.li/workspace/model/bloom-3b-c-model/smooth-quant-channel-token
   - [4.6G] bloom_float16_tp1_rank0.engine
   ├─ [1.2K] config.json
   └─ [516K] model.cache
  0 directories, 3 files
注意:
```

- 目前需要为 SmoothQuant 启用 GPT 注意力插件( --use\_gpt\_attention\_plugin ) 。
- 使用 --bin\_model\_dir 而不是 --model\_dir ,是因为 SmoothQuant 量化时,模型需要二进制文件中的 INT8 权重和各种缩放(scales)。

### 模型推理

#### 

### summarize.py 脚本常用参数说明:

• hf model location: 指定HF模型和词表地址

• test hf: 测试HF

• test trt llm: 测试TensorRT-LLM

• data\_type: 指定数据类型,该参数指定test\_hf时使用,将模型参数转换成半精度

• dataset\_path: 指定数据集缓存目录

• engine\_dir: 指定引擎目录

### FP16

### 仅 INT8 权重量化

#### 运行过程:

```
[11/14/2023-09:54:48] [TRT-LLM] [I] Load tokenizer takes: 0.6626021862030029 sec
[11/14/2023-09:54:54] [TRT] [I] Loaded engine size: 4708 MiB
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +2, GPU +10, now: CPU
[11/14/2023-09:54:55] \ [TRT] \ [W] \ TensorRT \ was \ linked \ against \ cuDNN \ 8.9.4 \ but \ loaded \ cuDNN \ s.9.4 \ but \ loaded \ 
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in engine
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +0, GPU +8, now: CPU
[11/14/2023-09:54:55] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
[11/14/2023-09:54:56] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
[11/14/2023-09:54:56] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
 \hbox{\tt [11/14/2023-09:54:56] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +1, GPU +10, now: CPU } 
[11/14/2023-09:54:56] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
[11/14/2023-09:54:57] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
[11/14/2023-09:54:58] [TRT-LLM] [I] Load engine takes: 9.880424976348877 sec
/workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
   [torch.tensor+(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I] -----
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I] TensorRT-LLM Generated :
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I] Article : ['(CNN)James Best, best known for his p
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I]
 Highlights : ['James Best, who played the sheriff on "The Dukes of Hazzard," died Mon
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I]
 Summary : [[' Actor James Best, best known for his role as bumbling sheriff Rosco P.
[11/14/2023-09:54:59] [TRT-LLM] [I] ------
/workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
   [torch.tensor(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
[11/14/2023-09:55:10] [TRT-LLM] [I] TensorRT-LLM (total latency: 10.436434745788574 se
[11/14/2023-09:55:10] [TRT-LLM] [I] TensorRT-LLM beam 0 result
[11/14/2023-09:55:11] [TRT-LLM] [I] rouge1 : 30.60846842935061
[11/14/2023-09:55:11] [TRT-LLM] [I] rouge2 : 11.315593160478784
[11/14/2023-09:55:11] [TRT-LLM] [I] rougeL : 24.043680494718327
[11/14/2023-09:55:11] [TRT-LLM] [I] rougeLsum : 26.250663629946125
```

#### 首发干 知平 动手学大模型

```
mpirun -n 2 --allow-run-as-root \
    python summarize.py --test_trt_llm \
                        --hf_model_location /workspace/model/bloomz-3b \
                        --data_type fp16 \
                        --engine_dir /workspace/model/bloomz-3b_trt_engines/fp16/2-gpu
```

```
运行过程:
   [11/14/2023-09:58:13] [TRT-LLM] [MPI_Rank 1] [I] Load tokenizer takes: 0.4274311065673
   [11/14/2023-09:58:13] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] Load tokenizer takes: 0.4551923274993
   [11/14/2023-09:58:17] [TRT] [I] Loaded engine size: 4094 MiB
   [11/14/2023-09:58:18] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
   [11/14/2023-09:58:18] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +1, GPU +10, now: CPU
   [11/14/2023-09:58:18] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:19] [TRT] [I] Loaded engine size: 4094 MiB
   [11/14/2023-09:58:20] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
   [11/14/2023-09:58:20] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +1, GPU +10, now: CPU
   [11/14/2023-09:58:20] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in engine
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in engine
   [11/14/2023-09:58:23] \ [TRT] \ [I] \ [MemUsageChange] \ Init \ cuBLAS/cuBLASLt: \ CPU \ +0, \ GPU \ +8,
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +0, GPU +8, now: CPU
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +0, GPU +8,
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +0, GPU +8, now: CPU
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuBLAS/cuBLASLt: CPU +1, GPU +8,
    [11/14/2023-09:58:23] \ [TRT] \ [I] \ [MemUsageChange] \ Init \ cuDNN: \ CPU \ +0, \ GPU \ +10, \ now: \ CPU \ +10, \ now: 
   [11/14/2023-09:58:23] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:24] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
    [11/14/2023-09:58:24] \ [TRT] \ [I] \ [MemUsageChange] \ Init \ cuBLAS/cuBLASLt: \ CPU \ +0, \ GPU \ +8, \ According to the content of the
   [11/14/2023-09:58:24] [TRT] [I] [MemUsageChange] Init cuDNN: CPU +0, GPU +10, now: CPU
   [11/14/2023-09:58:24] [TRT] [W] TensorRT was linked against cuDNN 8.9.4 but loaded cuD
   [11/14/2023-09:58:24] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
   [11/14/2023-09:58:24] [TRT] [I] [MemUsageChange] TensorRT-managed allocation in IExecu
   [11/14/2023-09:58:25] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] Load engine takes: 11.81023645401001
    [11/14/2023-09:58:25] \ [\mathsf{TRT-LLM}] \ [\mathsf{MPI\_Rank}\ 1] \ [\mathsf{I}] \ \mathsf{Load} \ \mathsf{engine} \ \mathsf{takes} \colon 11.762826204299927 
   /workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
       [torch.tensor(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
   /workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
       [torch.tensor(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
   [11/14/2023-09:58:27] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] TensorRT-LLM Generated :
    [11/14/2023-09:58:27] \ [TRT-LLM] \ [MPI\_Rank \ 0] \ [I] \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ kn \ Article : ['(CNN)James \ Best, \ best \ Article : ['(CNN)James \ Best 
   [11/14/2023-09:58:27] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I]
    Highlights : ['James Best, who played the sheriff on "The Dukes of Hazzard," died Mon
   [11/14/2023-09:58:27] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I]
    Summary : [[' Actor James Best, best known for his role as bumbling sheriff Rosco P.
   /workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
        [torch.tensor(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
   /workspace/TensorRT-LLM/examples/bloom/summarize.py:165: UserWarning: To copy construc
        [torch.tensor(line_encoded[i], dtype=torch.int32), pad],
   [11/14/2023-09:58:42] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] TensorRT-LLM (total latency: 14.92856
   [11/14/2023-09:58:42] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] TensorRT-LLM beam 0 result
   [11/14/2023-09:58:43] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I] rouge1 : 27.12991734291884
   [11/14/2023-09:58:43] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I]
                                                                                                                            rouge2: 8.273487794146279
   [11/14/2023-09:58:43] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I]
                                                                                                                            rougeL : 21.08356714989421
   [11/14/2023-09:58:43] [TRT-LLM] [MPI_Rank 0] [I]
                                                                                                                            rougeLsum : 23.51165220383353
```

### 逐层量化:

### 总结

本文简要介绍了TensorRT-LLM环境搭建,同时,基于Bloom进行模型量化及推理。码字不易,如果觉得有帮助,欢迎点赞收藏加关注。

### 参考文档

- github.com/NVIDIA/Tenso...
- github.com/NVIDIA/Tenso...
- github.com/NVIDIA/Tenso...

发布于 2023-11-18 21:41 · IP 属地四川







### 推荐阅读

### CUDA上的量化深度学习模型的 自动化优化

CUDA上的量化深度学习模型的自动化优化 深度学习已成功应用于各种任务。在诸如自动驾驶汽车推理之类的实时场景中,模型的推理速度至关重要。网络量化是加速深度学习模型的有效方法。在量化...

吴建明wujianming

## K, V) =softmax

LLMs量化系列|LLMs Quantization Need What?

回溯的猫

### AI 模型量化

量化是在模型部署阶段非常重要的步骤,主要的目的是为了节省模型inference的时间,简单来说就是将原来4字节的float类型的数据通过预先定义好的缩放规则(可以是均匀缩放,也可以是非均匀缩放...

Garfield

### 关于CNN 的量化训练

CNN模型的量化研究应该是的重点,确实能够在保证精度提下带来明显的性能提升,是一些dsp上,能够加速7~10年2019,量化真正能大量投的时机已经到来。目前,用于

magic