# Quantização de LLMs

Hugging Face PEFT / QLoRA

# Introdução

#### O que é PEFT?

Parameter-Efficient Fine-Tuning (PEFT) é uma biblioteca do PHugging Face, criada para suportar a criação e ajuste fino de camadas de adaptador em LLMs. É perfeitamente integrada com PHH "Accelerate", também do Hugging Face, para modelos de grande escala (LLMs) aproveitando "DeepSpeed" e "Big Model Inference".

#### O que é Quantização?

A quantização é uma técnica para reduzir os custos computacionais e de memória na execução da inferência, representando o pesos e ativações com tipos de dados de baixa precisão, como inteiro de 8 bits, em vez do habitual ponto-flutuante de 32 bits.

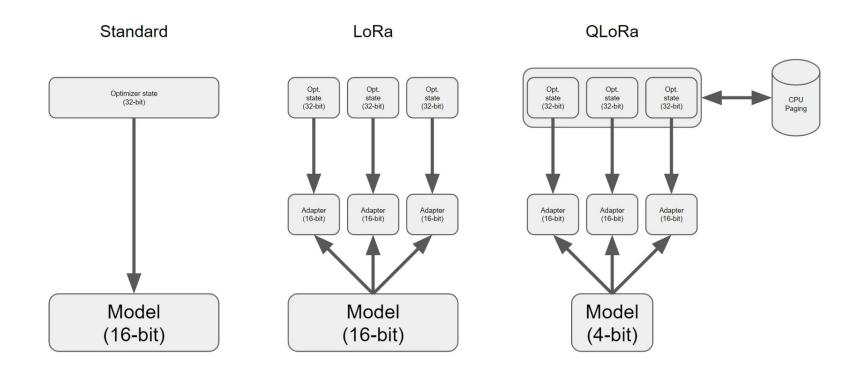
#### O que é LoRA?

Low-Rank Adaptation of Large Language Models (LoRA) é um método de treinamento que acelera o treinamento de modelos grandes enquanto consome menos memória. São adicionados pares de matrizes de peso de "rank-decomposition" (decomposição de classificação), chamadas matrizes de atualização, aos pesos existentes e são treinados apenas os pesos recém-adicionados.

#### O que é QLoRA? (QLoRA = Quantização + LoRA)

O LoRA adiciona uma pequena quantidade de parâmetros treináveis, ou seja, adaptadores, para cada camada do LLM e congela todos os parâmetros originais. Logo, para ajuste fino, só precisamos atualizar os pesos do adaptador, o que reduz significativamente o espaço ocupado pela memória, e o QLoRA adiciona a isso quantização de 4 bits, quantização dupla e a exploração da memória unificada da NVidia para paginação (comunicação performática e confiável CPU ⇔ GPU).

# Ajuste fino de LLMs com QLoRA



# Modelos LLM suportados pelo QLoRA

O QLoRA pode ser usado com qualquer modelo que suporte carregamento acelerado usando a biblioteca "accelerate", ou seja, qualquer modelo que aceite o argumento "device\_map" ao ser chamado com "from\_pretrained" deve ser quantizável em 4 bits.

#### Alguns exemplos de modelos:

```
'bigbird_pegasus', 'blip_2', 'bloom', 'bridgetower', 'codegen', 'deit', 'esm', 'gpt2', 'gpt_bigcode', 'gpt_neo', 'gpt_neox', 'gpt_neox_japanese', 'gptj', 'gptsan_japanese', 'lilt', 'llama', 'longformer', 'longt5', 'luke', 'm2m_100', 'mbart', 'mega', 'mt5', 'nllb_moe', 'open_llama', 'opt', 'owlvit', 'plbart', 'roberta', 'roberta_prelayernorm', 'rwkv', 'switch_transformers', 't5', 'vilt', 'vit', 'vit_hybrid', 'whisper', 'xglm', 'xlm_roberta', ...
```

### Ajuste fino de um modelo GPTJ-6B usando QLoRA

```
# quantization config
quant config = BitsAndBytesConfig(
    load_in_4bit=True,
    bnb 4bit use double quant=True,
    bnb_4bit_quant_type="nf4",
    bnb 4bit compute dtype=torch.bfloat16
# model
model = AutoModelForCausalLM.from pretrained(model name, quantization config=quant config, device map={"":0})
model.gradient checkpointing enable()
model = prepare model for kbit training(model)
lora args = LoraConfig(
    r=8.
    lora alpha=32.
    # target modules=["query key value"], # gpt-neox-20b
    target modules=["q_proj", "v_proj"], # gpt-j-6b
    lora_dropout=0.05,
    bias="none",
    task type="CAUSAL LM"
model = get_peft_model(model, lora_args)
model.print trainable parameters()
# trainable params: 3,670,016 || all params: 3,235,980,512 || trainable%: 0.11341279672082277
```

# Consumo de GPU durante o ajuste fino do modelo

"The GPT-J-6B model is heavy on memory and GPU. You may need a machine with **at least 48 GB RAM**, a **minimum of 12-16 GB GPU RAM for inference**, and about **90 GB GPU RAM for training**."

- Fonte: <a href="https://www.width.ai/post/gpt-j-vs-gpt-3">https://www.width.ai/post/gpt-j-vs-gpt-3</a>

```
152
     $ watch -n 3 'nvidia-smi && free -h'
       NVIDIA-SMI 515.105.01 Driver Version: 515.105.01 CUDA Version: 11.7
       GPU Name Persistence-M Bus-Id Disp.A Volatile Uncorr. ECC
       Fan Temp Perf Pwr: Usage/Cap Memory-Usage GPU-Util Compute M.
                                                                    MIG M.
         1 NVIDIA GeForce ... Off | 00000000:04:00.0 Off |
                                                                      N/A
      100%
                   P2 166W / 170W
                                   7439MiB / 12288MiB
                                                                   Default
            890
                                                                       N/A
                   total
                                         free
                                                  shared buff/cache
                                                                    available
                              used
                   77Gi
                              14Gi
                                         23Gi
                                                   79Mi
                                                              39Gi
                                                                         62Gi
     Mem:
                   37Gi
                                         37Gi
     Swap:
```

### Resultado do ajuste fino do modelo GPTJ-6B

#### Adaptador LoRA do modelo:

```
total 15M
-rw-rw-r-- 1 dockeradmin dockeradmin 417 Jul 10 11:44 adapter_config.json
-rw-rw-r-- 1 dockeradmin dockeradmin 15M Jul 10 11:44 adapter_model.bin
-rw-rw-r-- 1 dockeradmin dockeradmin 805 Jul 10 11:44 README.md
```

#### Resultado do treinamento:

```
# Frase original:

"I'm selfish, impatient and a little insecure. I make mistakes, I am out of control and at times hard to handle. But if you can't handle me at my worst, then you sure as hell don't deserve me at my best."

Marilyn Monroe

# Saida (todo os 939 steps e 3 epocas):

>> I'm selfish, impatient and => I'm selfish, impatient and a little insecure. I make mistakes, I am out of control and at times hard to handle.

# Saida - modelo original:

>> I'm selfish, impatient and => I'm selfish, impatient and a little bit of a control freak. I'm also a mom, a wife, a daughter,
```

### Inferência em um modelo GPTJ-6B usando QLoRA

```
# quantization config
quant_config = BitsAndBytesConfig(
load_in_4bit=True,
bnb_4bit_use_double_quant=True,
bnb_4bit_quant_type="nf4",
bnb_4bit_compute_dtype=torch.bfloat16
)

# model
model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(model_path, quantization_config=quant_config, device_map={"":0})
```

Inferência utilizando carregamento de modelo com adaptador LoRA:

```
# quantization config
quant_config = BitsAndBytesConfig(

load_in_4bit=True,
bnb_4bit_use_double_quant=True,

bnb_4bit_quant_type="nf4",
bnb_4bit_compute_dtype=torch.bfloat16

}

# model com PEFT Lora
config = PeftConfig.from_pretrained(model_path)
model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(config.base_model_name_or_path, quantization_config=quant_config, device_map={"":0})
model = PeftModel.from_pretrained(model_path)
```

### Consumo de GPU durante a inferência com QLoRA

"To load GPT-J in **float32** one would need at least 2x model size RAM: 1x for initial weights and another 1x to load the checkpoint. So for GPT-J it would take at least **48GB RAM** to just load the model."

- Fonte: <a href="https://huggingface.co/docs/transformers/main/model\_doc/gptj">https://huggingface.co/docs/transformers/main/model\_doc/gptj</a>

```
$ nvidia-smi
105
     Wed Jul 12 01:57:56 2023
107
       NVIDIA-SMI 515.105.01 Driver Version: 515.105.01 CUDA Version: 11.7
109
110
                       Persistence-M Bus-Id Disp.A
                                                          Volatile Uncorr. ECC
                                                          GPU-Util Compute M.
111
       Fan Temp Perf Pwr:Usage/Cap
                                            Memory-Usage
112
                                                                       MIG M.
113
            NVIDIA GeForce ... Off
114
                                     00000000:04:00.0 Off
                                                                          N/A
115
                        169W / 170W
                                       5777MiB / 12288MiB
                                                           93%
                                                                       Default
       52%
116
                                                                          N/A
117
```

### Referências

https://huggingface.co/docs/optimum/concept\_guides/quantization

https://github.com/huggingface/peft

https://github.com/huggingface/accelerate

https://huggingface.co/blog/4bit-transformers-bitsandbytes

https://huggingface.co/blog/trl-peft

https://huggingface.co/docs/diffusers/training/lora

https://towardsdatascience.com/qlora-fine-tune-a-large-language-model-on-your-gpu-27bed5a03e2b

https://hugqingface.co/docs/transformers/main/model\_doc/qpti

# Código utilizado e o modelo GPTJ-6B com o ajuste fino

https://github.com/nlpulse-io/sample\_codes/tree/main/fine-tuning/peft\_quantization\_4bits/gptj-6b

https://huggingface.co/nlpulse/gpt-j-6b-english\_quotes

