# AI 실전 9주차

LLM 모델을 저사양 컴퓨터에 구동하기 위한 양자화

### 모델 경량화 방법

#### pruning

- 0에 가까운 애들 다 지워버리자.
- fine grained pruning -> structural pruning을 많이 사용함

#### quantization

- Float32 -> Int8 변환하는 과정
- quantization on training : training에도 quantization 처리 하여 사용

#### Knowledge distillation

- 원본 DL 모델 ( 크고 학습많이한 model )이 teacher
- 이 모델을 다 쓸필요없거나 device에 안맞을 때 사용할 기기 맞는 작은 student model 만듬.

#### low-rank factorization

• NxM이 너무 크니까 Nxk @ kxM 으로 줄인 것 (matrix factorization)

### 수 많은 경량화 기법

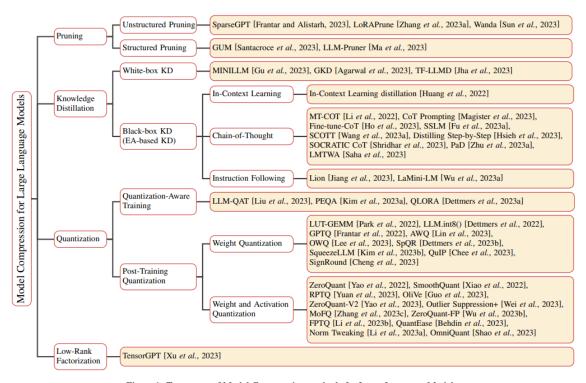
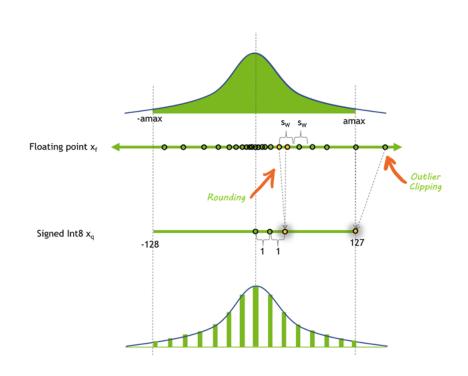


Figure 1: Taxonomy of Model Compression methods for Large Language Models.

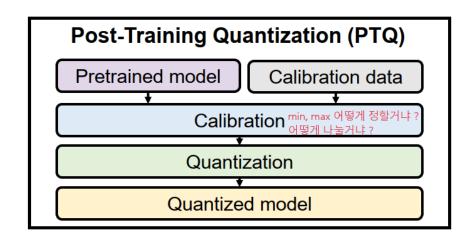
Precision	Methods
8-bit quantization	LUT-GEMM [Park et al., 2022], LLM.int8() [Dettmers et al., 2022], ZeroQuant [Yao et al., 2022],
	SmoothQuant [Xiao <i>et al.</i> , 2022]  LLM-QAT [Liu <i>et al.</i> , 2023], PEQA [Kim <i>et al.</i> , 2023a], QLORA [Dettmers <i>et al.</i> , 2023a],
	GPTQ [Frantar et al., 2022], AWQ [Lin et al., 2023], SpQR [Dettmers et al., 2023b],
	RPTQ [Yuan et al., 2023], OliVe [Guo et al., 2023], Outlier Suppression+ [Wei et al., 2023],
	OWQ [Lee et al., 2023], ZeroQuant-FP [Wu et al., 2023b], ZeroQuant-V2 [Yao et al., 2023],
	SqueezeLLM [Kim et al., 2023b], QuIP [Chee et al., 2023], FPTQ [Li et al., 2023b],
	QuantEase [Behdin et al., 2023], Norm Tweaking [Li et al., 2023a], SignRound [Cheng et al., 2023], OmniOuant [Shao et al., 2023]
	Onninguant Isnao et at., 20251

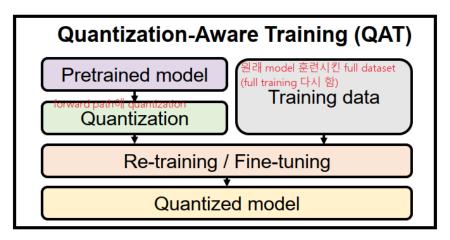
## 양자화(quantization)란?



- 복잡한 정보를 작은 단위의 자 료형으로 변환하여 저장
- 연속적인 값을 이산적 값으로 표현

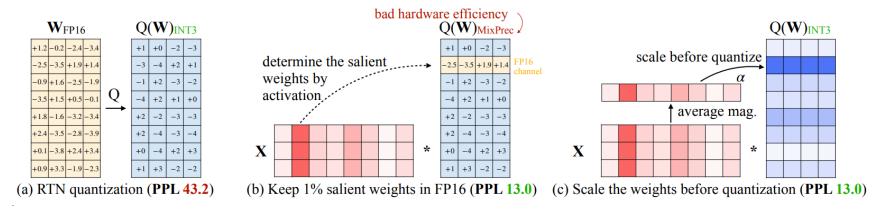
## 양자화(quantization) 종류





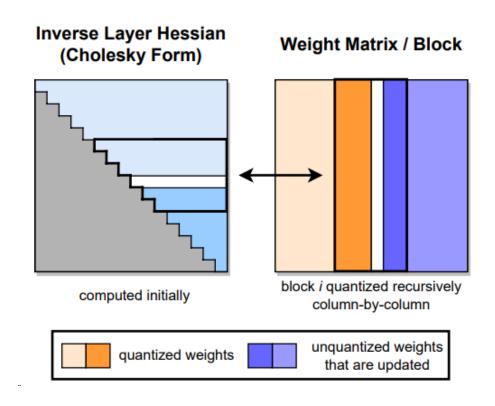
- 모델 학습 후 양자화 (PTQ)
  - 이미 훈련된 LLM을 양자화하는 기술 을 의미
  - 모델 정확도가 감소할 수 있음
- 모델 학습 하면서 양자화(QAT)
  - 양자화를 고려하여 데이터를 사용하여 모델을 세밀하게 조정하는 방법
  - 우수한 모델 성능을 제공하지만, 더 많은 계산이 필요

### AWQ



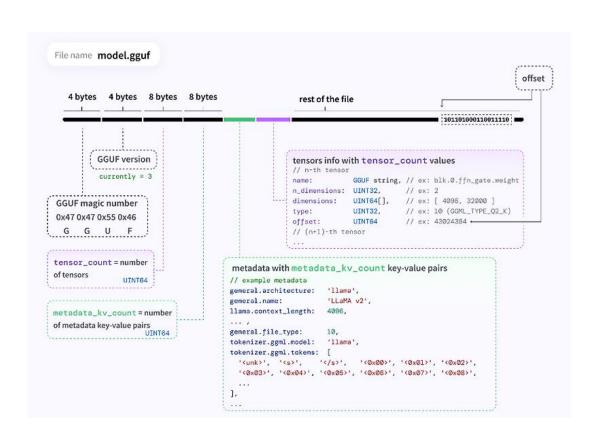
- 파라미터의 활성화 비율에 따라 자료형 변환
  - Float16 -> INT4, INT3
- 약 3~5배 가까이 용량 작게 만들 수 있음.

#### GPTQ(General Pre-Trained Transformer Quantization)



- GPTQ는 출력 오류를 최소화 하는 양자화된 가중치(MSE(평 균 제곱 오차)를 발견
- 한 번에 모델을 한 층씩 양자 화하는 접근 방식인 레이어별 양자화

### **GGUF**



- GPTQ (GGML) 를 기반하여 만 든 모델 저장 구조로 기존의 GPU에서 구동만 가능하였으 나, 그 외 다른 것도 구동이 가 능함
- 여러 버전의 양자화 변환 가능 (2bit 그 마저 가능하다!)

## 모델 다운로드

## 모델 gguf 변환 후 양자화

```
git clone https://github.com/ggerganov/llama.cpp.git
pip install -r ./llama.cpp/requirements.txt

python llama.cpp/convert_hf_to_gguf.py ./kanana-nano-2.1b-instruct
--outfile ./kanana-nano-2.1b-instruct.gguf
./llama.cpp/quantize ./kanana-nano-2.1b-instruct.gguf ./kanana-nano-2.1b-
instruct.Q5_K_S.gguf q5_k_s
```