# **Instruction Tuning**

Extra Class: LLMs



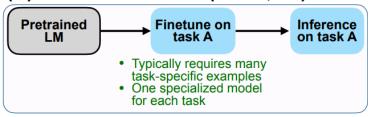
**Dinh-Thang Duong – TA** 

# Outline

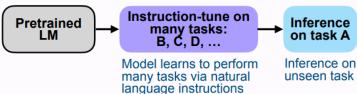
- > Introduction
- > Instruction Tuning
- > Practices
- > Question

## **Objectives**

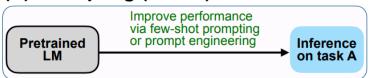
#### (A) Pretrain-finetune (BERT, T5)



### (C) Instruction tuning (FLAN)



#### (B) Prompting (GPT-3)



#### <|im\_start|> system

Bạn là một chuyên gia về toán. Bạn sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.

```
<|im_start|> user
### Câu hỏi:
Điển dấu >, <, = vào ô trống: (13 - 3) ... 3
### Các lựa chọn:
A. <
B. >
C. =
### Câu trả lời:
<|im_start|> assistant
B. >
```

#### Giải thích:

Trong phép tính (13 – 3), kết quả là 10. Bây giờ chúng ta trừ 3 từ 10, kết quả là 7. Vì 7 lớn hơn 3, chúng ta điền > vào ô trống. CPU times: user 8.34 s, sys: 132 ms, total: 8.47 s

Wall time: 14.1 s

#### In this lecture, we will discuss about:

- 1. How LLMs learn (training type)?
- 2. How to make LLMs adapt to a task?
  - 1. Prompting (In-context learning)
  - 2. Instruction Tuning
- 3. How to train LLMs on a single (small) GPU?
- 4. Apply Instruction Tuning for multiple choice math question solver task.

# Introduction

### **\*** Getting Started

```
<|im_start|> system
Bạn là một trợ lí AI hữu ích. Hãy trả lời người dùng một cách chính xác.
<|im_start|> user
Mô tả về thành phố Đà Lạt
```

<|im start|> assistant

Đà Lạt là một thành phố đẹp như tranh vẽ nằm ở vùng cao nguyên của tỉnh Lâm Đồng, Việt Nam. Được biết đến như "Thành phố ngàn hoa", Đà Lạt nổi tiếng với những khu vườn tươi tốt, những con đường đẹp như tranh vẽ và những ngôi nhà đầy màu sắc. Thành phố này có khí hậu mát mẻ, với nhiệt độ trung bình từ 15 đến 20 độ C vào những tháng mùa đông. Vào những tháng mùa hè, nhiệt độ có thể lên tới 25 độ C. Đà Lạt nổi tiếng với các món ăn ngon, từ các món ăn truyền thống Việt Nam đến các món ăn quốc tế. Thành phố cũng nổi tiếng với các lễ hội và sự kiện văn hóa, chẳng hạn như Lễ hội hoa hồng, Lễ hội mùa đông và Lễ hội mùa xuân. Đà Lạt là một điểm đến tuyệt vời cho những người yêu thích thiên nhiên, những người đam mê ẩm thực và những người tìm kiếm một nơi yên bình để thư giãn.

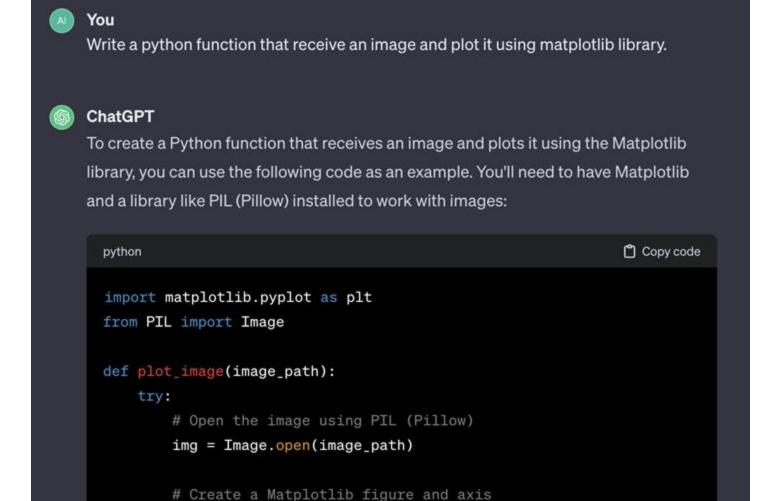
Example: AI Chatbot using Large Language Models (LLMs)

## Introduction

Chatbot (ChatGPT)

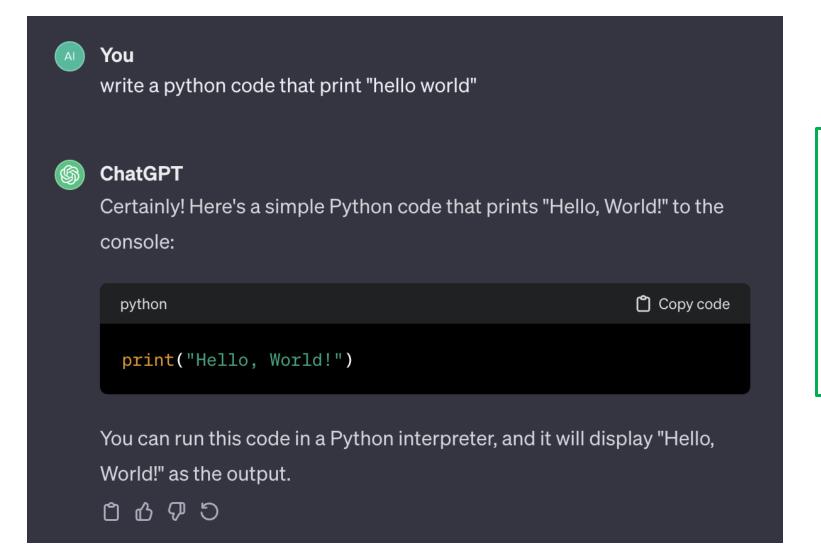
#### Textual Description (Prompt):

Write a python function that receive an image and plot it using matplotlib library.



fig, ax = plt.subplots()

### **\*** What are Large Language Models (LLMs)?



#### **ChatGPT App:**

- User inputs a prompt (greetings, task...).
- 2. ChatGPT (Chatbot) outputs a appropriate response.

#### **\*** What are Large Language Models (LLMs)?

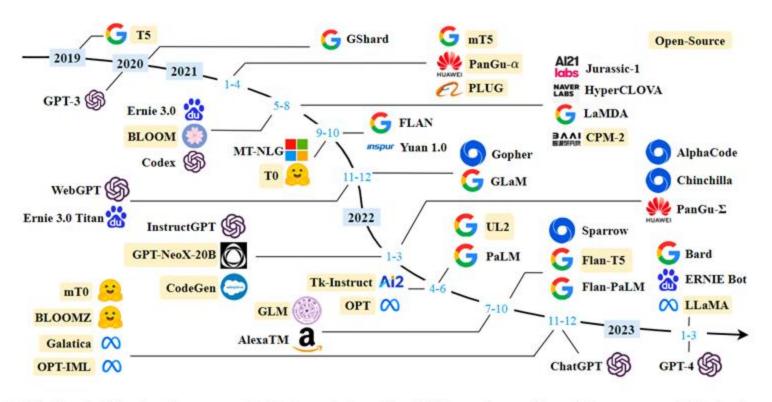
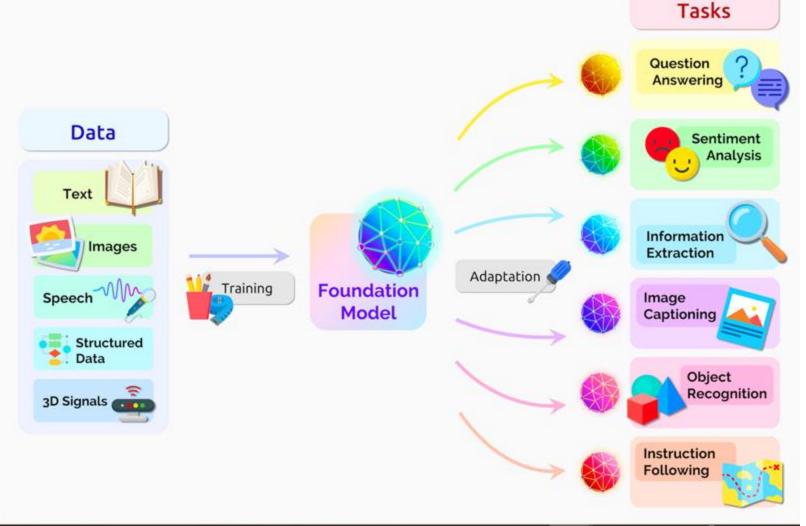


Fig. 1. A timeline of existing large language models (having a size larger than 10B) in recent years. We mark the open-source LLMs in yellow color.

**LLMs (Large Language Models):** Al models (language models) that were trained on a very large corpus of text. This made them capable of performing various NLP tasks with high precision.

**\*** What are Large Language Models (LLMs)?

LLMs are often pretrained on a vast majority of data and designed to be adaptable to a wide variety of tasks (Foundation models).



LLMs

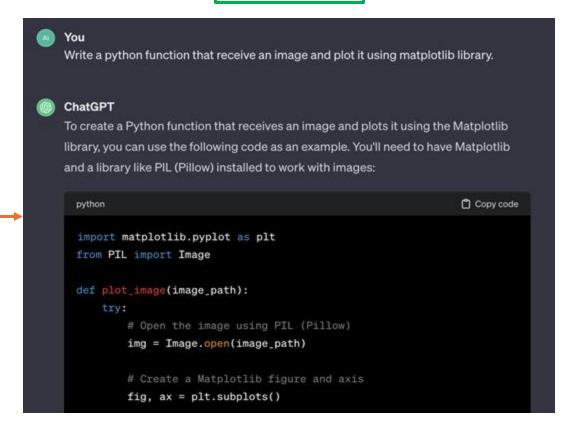


Input Text

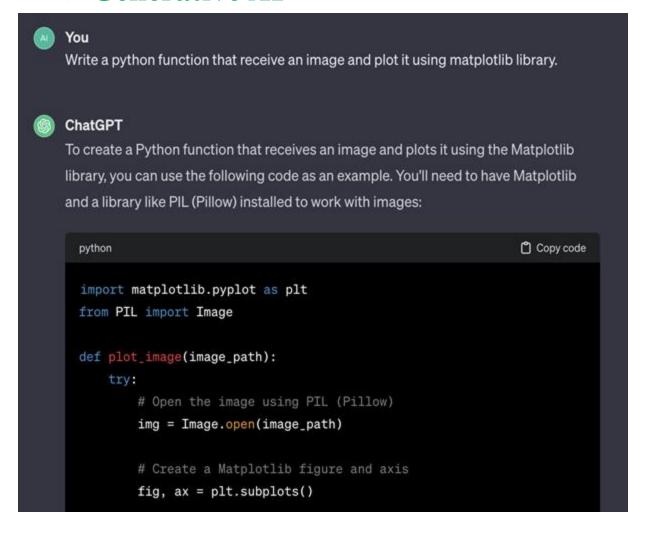
Write a python function that receive an image and plot it using matplotlib library.

Given a "prompt", LLMs can generate an appropriate response.

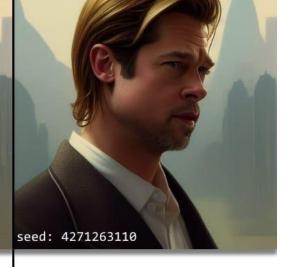
#### **Output Text**



#### **❖** Generative AI







\$> gta jim halpert john
krasinski profile picture by
greg rutkowski, dynamic pose,
intricate, futuristic,
fantasy, elegant, by stanley
artgerm lau, greg rutkowski,
thomas kindkade, alphonse
mucha, loish, norman
rockwell, fantasy lut,
asymmetric, long hair, retro
computer graphics, video
game, fluid lines

\$> gta brad pitt john
krasinski profile picture by
greg rutkowski, dynamic pose,
intricate, futuristic,
fantasy, elegant, by stanley
artgerm lau, greg rutkowski,
thomas kindkade, alphonse
mucha, loish, norman
rockwell, fantasy lut,
asymmetric, long hair, retro
computer graphics, video
game, fluid lines

## **Generative AI Prompting**

#### Model Input

**Instruction:** Write the words of the following sentence in reverse order.

Input: The dog crossed the road

#### **Model Output**

Output: road the crossed dog the

#### Model Input

**Instruction:** Reformat the following comma-separated list of names in <last name>, <first name> format separated with semicolons.

Input: Cameron Wolfe, John Doe

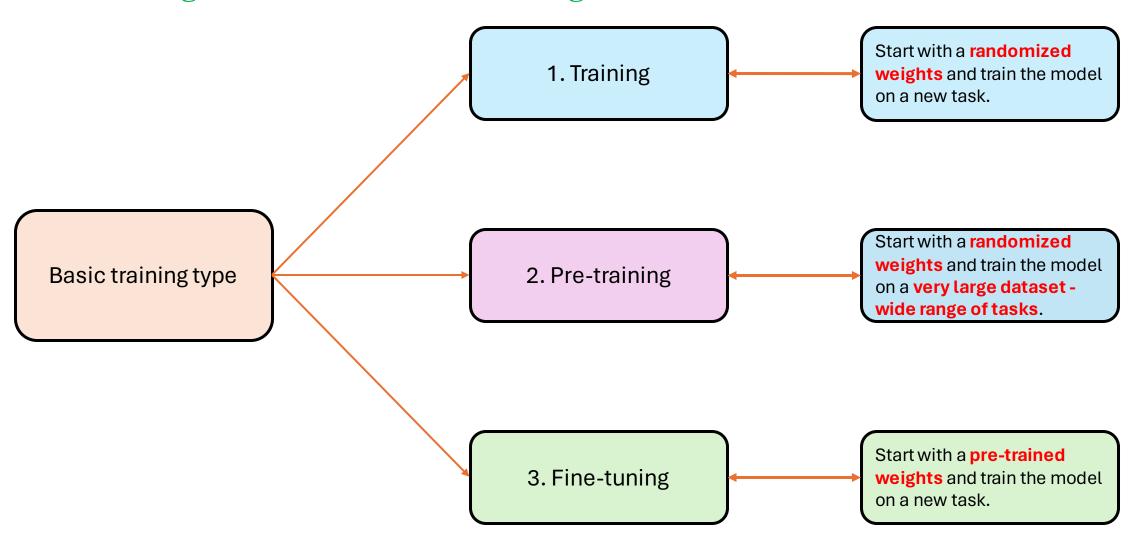
#### Model Output

Output: Wolfe, Cameron; Doe, John

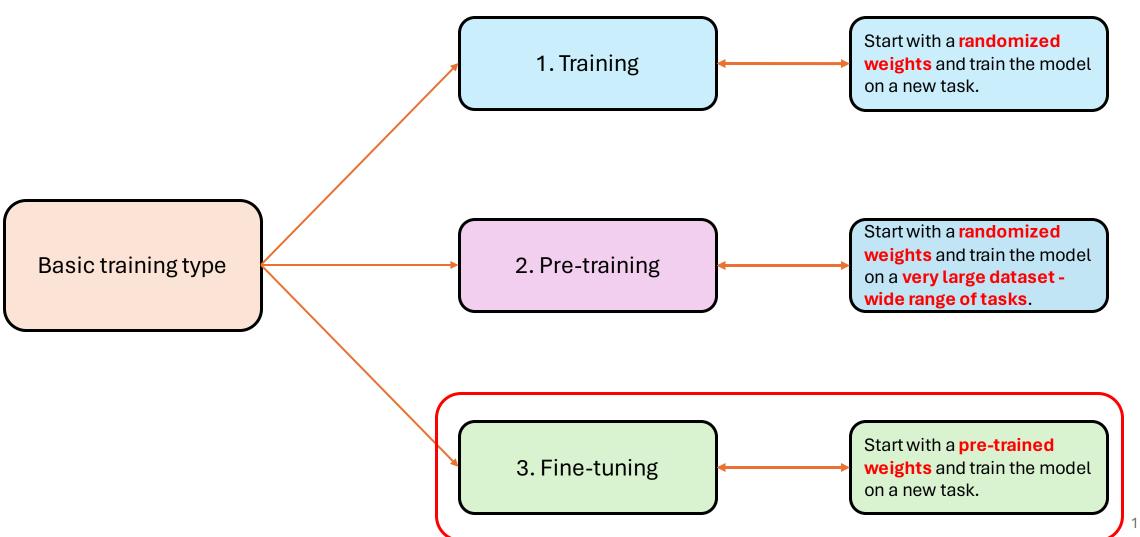
**Prompting:** Refers to a process of providing an input, usually in the form of text data, to a generative AI model to generate a specific output.

# Instruction Tuning

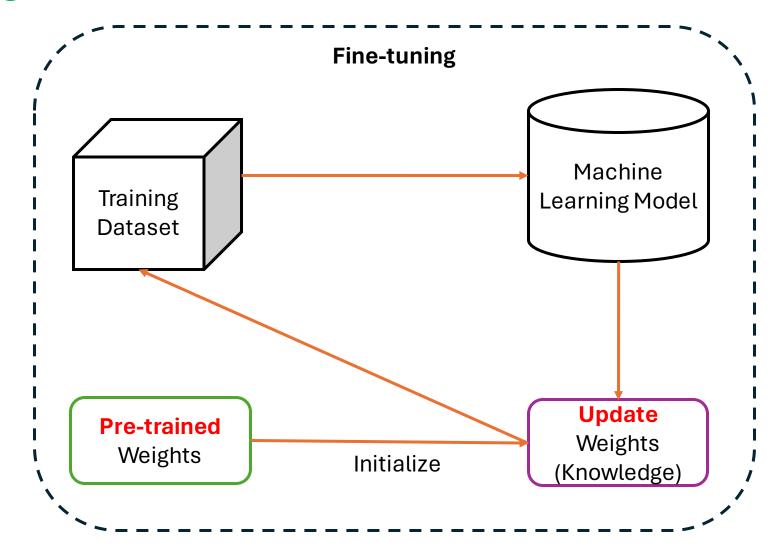
#### **\*** Training model in Machine Learning



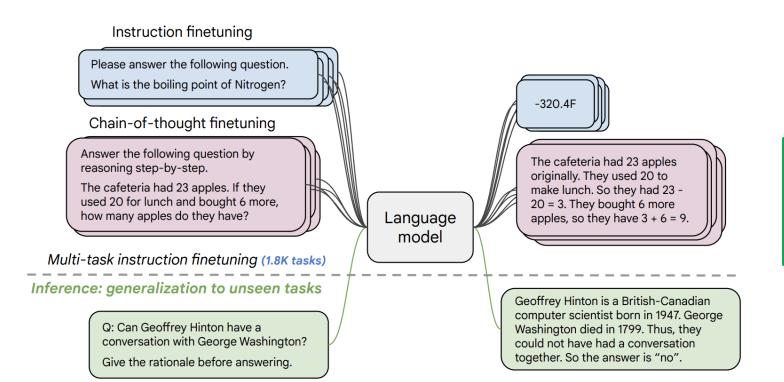
#### **\*** Training model in Machine Learning



### **\*** Fine-tuning

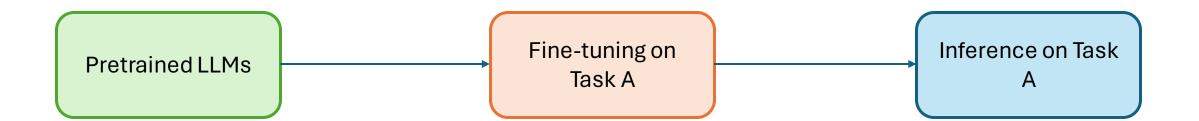


#### **!** Introduction



**Instruction Tuning** in LLMs is a training method aimed at enhancing the model's ability to understand and execute natural language instructions.

## **\*** Applications



Fine-tuning to perform on a single task (pretrain-finetune)

# Quiz

# Practices

#### **Problem Description**

**Description:** Build a Vietnamese Chatbot that can handle math problem using Large Language Models (LLMs).

```
<|im_start|> system
Ban là một chuyên gia về toán. Bạn sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
</im_start|> user
### Câu hỏi:
Điển dấu >, <, = vào ô trống: 14 ... 3
### Các lựa chọn:
A. <
B. >
C. =
### Câu trả lời:
</im_start|> assistant
B. >
Giải thích: Trong dãy số, 13 < 14, vì 13 nhỏ hơn 14. Do đó, chúng ta điền > vào ô trống.
CPU times: user 4.57 s, sys: 270 ms, total: 4.84 s
Wall time: 4.83 s
```

#### **Problem Description**

**Description:** Build a Vietnamese Chatbot that can handle math problem using Large Language Models (LLMs).

```
<|im_start|> system
Ban là một chuyển gia về toán. Ban sẽ nhân câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lưa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
<|im_start|> user
### Câu hỏi:
Điền dấu >, <, = vào ô trống: (13 - 3) ... 3
### Các lựa chọn:
A. <
B. >
C. =
### Câu trả lời:
<|im_start|> assistant
B. >
Giải thích:
Trong phép tính (13 – 3), kết quả là 10. Bây giờ chúng ta trừ 3 từ 10, kết quả là 7. Vì 7 lớn hơn 3, chúng ta điền > vào ô trống.
CPU times: user 8.34 s, sys: 132 ms, total: 8.47 s
Wall time: 14.1 s
```

We will apply fine-tuning to improve pre-trained performance

### **Coding Step 1: Install libraries**

```
1 !pip install -q -U bitsandbytes
2 !pip install -q -U datasets
3 !pip install -q -U git+https://github.com/huggingface/transformers.git
4 !pip install -q -U git+https://github.com/huggingface/peft.git
5 !pip install -q -U git+https://github.com/huggingface/accelerate.git
6 !pip install -q -U loralib
7 !pip install -q -U einops
8 !pip install -q -U googletrans==3.1.0a0
                                 92.6/92.6 MB 6.5 MB/s eta 0:00:00
                          ______ 507.1/507.1 kB 3.6 MB/s eta 0:00:00
                              ----- 134.8/134.8 kB 7.4 MB/s eta 0:00:00
Installing build dependencies ... done
Getting requirements to build wheel ... done
Preparing metadata (pyproject.toml) ... done
Building wheel for transformers (pyproject.toml) ... done
Installing build dependencies ... done
Getting requirements to build wheel ... done
Preparing metadata (pyproject.toml) ... done
                                        — 265.7/265.7 kB 2.1 MB/s eta 0:00:00
Building wheel for peft (pyproject.toml) ... done
Installing build dependencies ... done
Getting requirements to build wheel ... done
Preparing metadata (pyproject.toml) ... done
Building wheel for accelerate (pyproject.toml) ... done
                                          44.6/44.6 kB 799.9 kB/s eta 0:00:00
```

## **Practices**

**Coding Step 2: Import libraries/modules** 

```
1 import json
2 import os
3 import bitsandbytes as bnb
4 import torch
5 import torch.nn as nn
6 import transformers
```

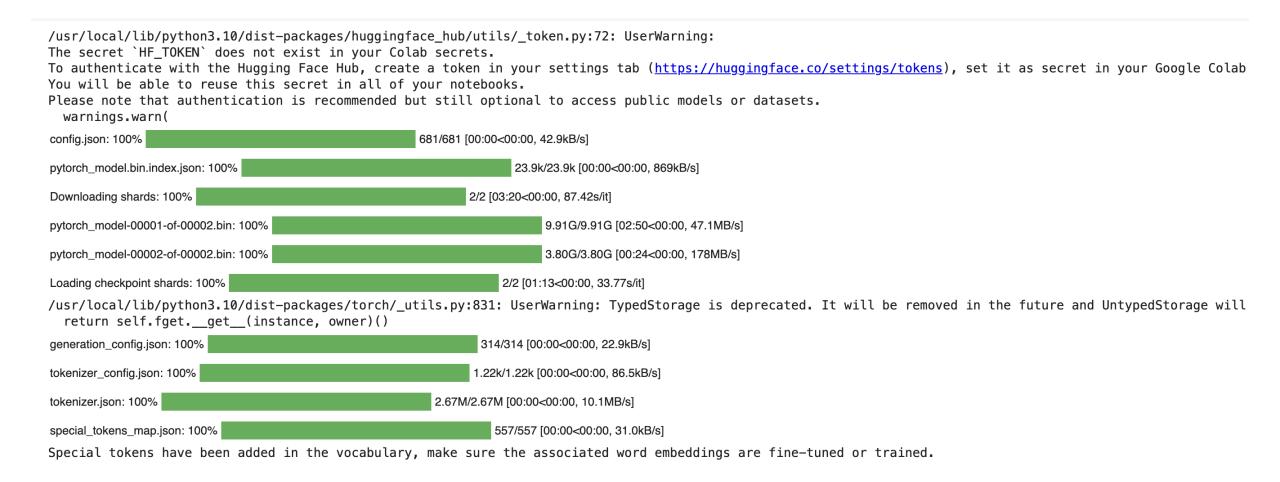
```
8 from googletrans import Translator
 9 from pprint import pprint
10 from datasets import load_dataset
11 from huggingface_hub import notebook_login
12 from peft import (
      LoraConfig,
13
      PeftConfig,
14
      PeftModel,
15
16
      get_peft_model,
17
      prepare_model_for_kbit_training
18)
19 from transformers import (
20
      AutoConfig,
      AutoModelForCausalLM,
21
      AutoTokenizer,
22
23
      BitsAndBytesConfig
24)
25
26 os.environ["CUDA_VISIBLE_DEVICES"]
```

#### **Coding Step 3: Load pre-trained model**

```
1 MODEL_NAME = "vilm/vinallama-7b-chat"
  3 bnb_config = BitsAndBytesConfig(
       load in 4bit=True,
       bnb_4bit_use_double_quant=True,
       bnb_4bit_quant_type="nf4",
  6
       bnb_4bit_compute_dtype=torch.bfloat16
  8)
  9
> 10 model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(
11
       MODEL_NAME,
       device_map="auto",
       trust_remote_code=True,
 13
 14
       quantization_config=bnb_config
 15)
 16
 17 tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(MODEL_NAME)
 18 tokenizer.pad_token = tokenizer.eos_token
```

## **Practices**

#### **Coding Step 3: Load pre-trained model**



### **Coding Step 4: Configurate LLMs**

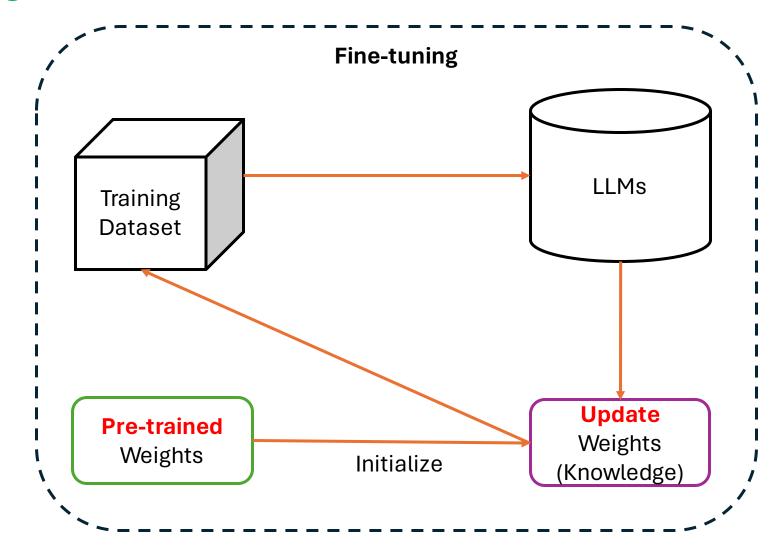
```
1 model.gradient_checkpointing_enable()
2 model = prepare_model_for_kbit_training(model)
```

```
1 config = LoraConfig(
       r=16,
 2
       lora_alpha=32,
 3
       target modules=[
           "q_proj",
 6
           "up_proj",
           "o_proj",
           "k_proj",
 8
           "down_proj",
           "gate proj",
10
           "v proj"
11
12
13
       lora dropout=0.05,
       bias="none",
14
15
       task_type="CAUSAL_LM"
16)
17
18 model = get_peft_model(model, config)
```

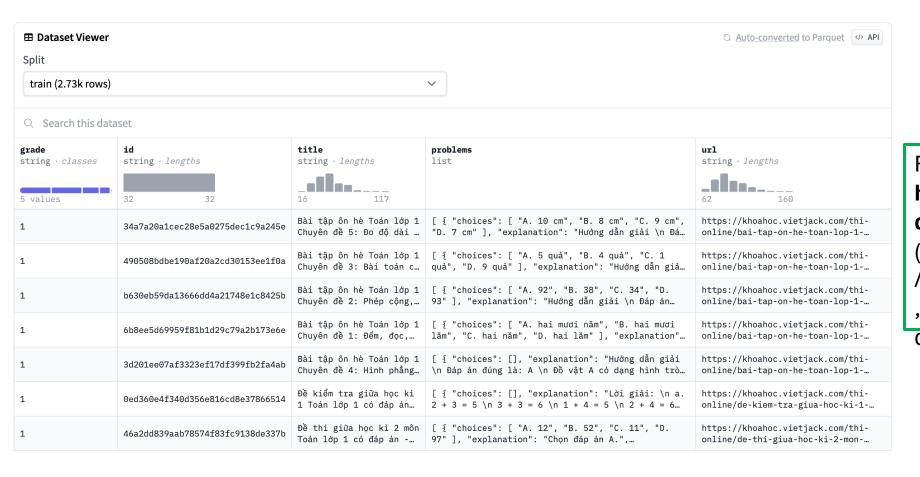
```
1 generation_config = model.generation_config
2 generation_config.max_new_tokens = 200
3 generation_config.temperature = 0.7
4 generation_config.top_p = 0.7
5 generation_config.num_return_sequences = 1
6 generation_config.pad_token_id = tokenizer.eos_token_id
7 generation_config.eos_token_id = tokenizer.eos_token_id
```

Generation configuration (Will affect the generation results)

## **\*** Fine-tuning LLMs



### **Coding Step 5: Download dataset**



Fine-tune VinaLLaMA on hllj/vi\_grade\_school\_math\_mc q (https://huggingface.co/datasets/hllj/vi\_grade\_school\_math\_mcq), a Vietnamese elementary math dataset.

## **Coding Step 5: Download dataset**

## **Prompting format**

```
<|im start|>system
Bạn là một chuyên gia về toán. Bạn sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa
chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
<|im start|>user
### Câu hỏi:
{question}
### Các lựa chọn:
{choices}
### Câu trả lời:
<|im start|>assistant
{explanation}
```

### **Coding Step 6: Create generate prompt function**

```
1 def generate_prompt(question, choices, explanation):
       return f"""
 3 <|im_start|>system
 4 Ban là một chuyển gia về toán. Ban sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
 6 < | im_start | > user
7 ### Câu hỏi:
 8 {question}
 9 ### Các lưa chon:
10 {choices}
11 ### Câu trả lời:
12
13 < | im_start | > assistant
14 {explanation}
15 """.strip()
16
17 def generate_and_tokenize_prompt(question, choices, explanation):
      full_prompt = generate_prompt(question, choices, explanation)
18
19
      tokenized_full_prompt = tokenizer(
           full_prompt,
20
           padding=True,
21
          truncation=True
22
23
24
25
      return tokenized_full_prompt
```

## **Coding Step 7: Create training samples**

grade string · classes	id string · lengths	title string · lengths	<pre>problems list</pre>	url string · lengths
5 values	32 32	16 117		62 160
1	34a7a20a1cec28e5a0275dec1c9a245e	Bài tập ôn hè Toán lớp 1 Chuyên đề 5: Đo độ dài	[ { "choices": [ "A. 10 cm", "B. 8 cm", "C. 9 cm", "D. 7 cm" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đá	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/bai-tap-on-he-toan-lop-1
1	490508bdbe190af20a2cd30153ee1f0a		[ { "choices": [ "A. 5 quả", "B. 4 quả", "C. 1 quả", "D. 9 quả" ], "explanation": "Hướng dẫn giả…	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/bai-tap-on-he-toan-lop-1
1	b630eb59da13666dd4a21748e1c8425b		[ { "choices": [ "A. 92", "B. 38", "C. 34", "D. 93" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/bai-tap-on-he-toan-lop-1
1	6b8ee5d69959f81b1d29c79a2b173e6e	Bài tập ôn hè Toán lớp 1 Chuyên đề 1: Đếm, đọc,…	[ { "choices": [ "A. hai mươi năm", "B. hai mươi lăm", "C. hai năm", "D. hai lăm" ], "explanation"…	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/bai-tap-on-he-toan-lop-1
1	3d201ee07af3323ef17df399fb2fa4ab	Bài tập ôn hè Toán lớp 1 Chuyên đề 4: Hình phẳng		https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/bai-tap-on-he-toan-lop-1
1	0ed360e4f340d356e816cd8e37866514	Đề kiểm tra giữa học kì 1 Toán lớp 1 có đáp án	[ { "choices": [], "explanation": "Lời giải: \n a. 2 + 3 = 5 \n 3 + 3 = 6 \n 1 + 4 = 5 \n 2 + 4 = 6	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/de-kiem-tra-giua-hoc-ki-1
1	46a2dd839aab78574f83fc9138de337b	Đề thi giữa học kì 2 môn Toán lớp 1 có đáp án	[ { "choices": [ "A. 12", "B. 52", "C. 11", "D. 97" ], "explanation": "Chọn đáp án A.",	https://khoahoc.vietjack.com/thi- online/de-thi-giua-hoc-ki-2-mon

### **Coding Step 7: Create training samples**

problems

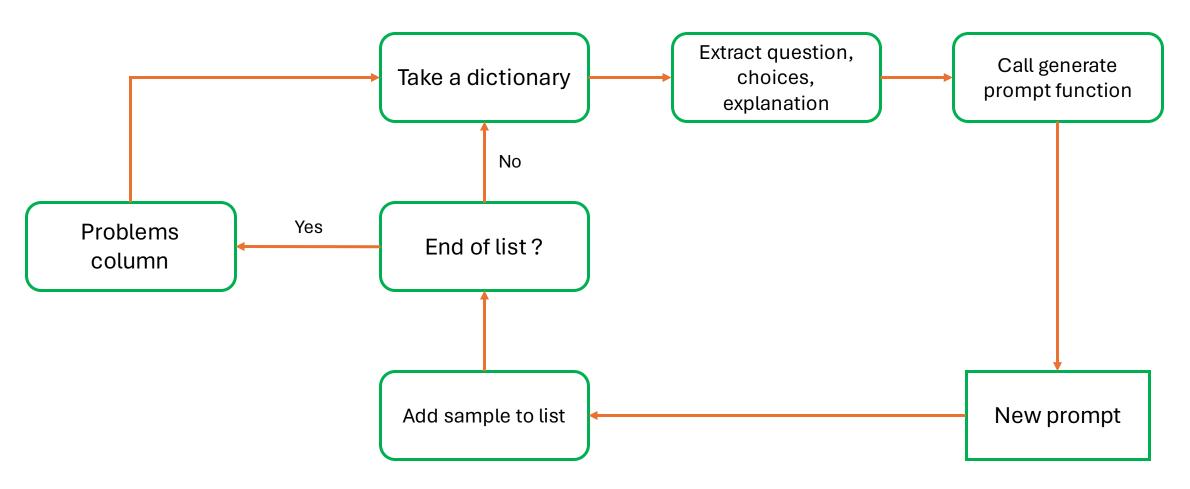
list

[ { "choices": [ "A. 10 cm", "B. 8 cm", "C. 9 cm", "D. 7 cm" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: C \n Quan sát hình vẽ ta thấy độ dài của chiếc bút xoá là 9 cm .", "question": "Câu 1: \n \n Độ dài của chiếc bút xoá là:" }, { "choices": [ "A. Nam", "B. Minh", "C. Mai", "D. An" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: C \n So sánh chiều cao của 4 bạn, ta thấy: 88 < 89 < 92 < 98 . \n Trong 4 số trên số nhỏ nhất là 88, tương ứng với chiều cao của bạn Mai . \n Vây bạn thấp nhất là bạn Mai .", "question": "Câu 2: \n \n Nam cao 98 cm, Minh cao 92 cm, Mai cao 88 cm và An cao 89 cm. Ban thấp nhất là:" }, { "choices": [ "A. 10 cm", "B. 12 cm", "C. 14 cm", "D. 15 cm"], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: D \n Chiều cao của bạn thỏ bằng chiều cao của 3 củ cà rốt . \n Chiều cao của 1 củ cà rốt là 5 cm . \n C hiều cao của bạn thỏ là:  $\n 5 + 5 + 5 = 15$  (cm)  $\n$ Đáp số: 15 cm.", "question": "Câu 3: \n \n Chiều cao của bạn thỏ là:" }, { "choices": [ "A. 7 giờ sáng", "B. 7 giờ tối", "C. 8 giờ sáng", "D. 8 giờ tối" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: A \n Ta có: 6 giờ sáng + 1 giờ = 7 giờ sáng . \n Vậy An đến trường lúc 7 giờ sáng .", "question": "Câu 4: \n \n An đi từ nhà đến trường hết 1 giờ. An bắt đầu đi từ nhà đến trường lúc 6 giờ sáng và đến trường lúc:" }, { "choices": [ "A. 6 giờ", "B. 7 giờ", "C. 8 giờ", "D. 9 giờ" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: A \n Ta có: 7 giờ - 1 giờ = 6 giờ \n Vậy An đến lớp lúc 6 giờ .", "question": "Câu 5: \n \n Giờ vào học buổi sáng là 7 giờ. An đến sớm hơn 1 giờ. An đến lớp lúc:" } ]

In problems column, each sample has 1 list of problems:

- 1. Choices
- 2. Question
- 3. Explanation

### **Coding Step 7: Create training samples**



#### **Coding Step 7: Create training samples**

#### problems

list

[ { "choices": [ "A. 10 cm", "B. 8 cm", "C. 9 cm", "D. 7 cm" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: C \n Quan sát hình vẽ ta thấy độ dài của chiếc bút xoá là 9 cm .", "question": "Câu 1: \n \n Độ dài của chiếc bút xoá là:" }, { "choices": [ "A. Nam", "B. Minh", "C. Mai", "D. An" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: C \n So sánh chiều cao của 4 ban, ta thấy: 88 < 89 < 92 < 98 . \n Trong 4 số trên số nhỏ nhất là 88, tương ứng với chiều cao của bạn Mai . \n Vây ban thấp nhất là bạn Mai .", "question": "Câu 2: \n \n Nam cao 98 cm, Minh cao 92 cm, Mai cao 88 cm và An cao 89 cm. Ban thấp nhất là:" }, { "choices": [ "A. 10 cm", "B. 12 cm", "C. 14 cm", "D. 15 cm"], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: D \n Chiều cao của bạn thỏ bằng chiều cao của 3 củ cà rốt . \n Chiều cao của 1 củ cà rốt là 5 cm . \n C hiều cao của bạn thỏ là:  $\n 5 + 5 + 5 = 15$  (cm)  $\n$ Đáp số: 15 cm.", "question": "Câu 3: \n \n Chiều cao của bạn thỏ là:" }, { "choices": [ "A. 7 giờ sáng", "B. 7 giờ tối", "C. 8 giờ sáng", "D. 8 giờ tối" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: A \n Ta có: 6 giờ sáng + 1 giờ = 7 giờ sáng . \n Vậy An đến trường lúc 7 giờ sáng .", "question": "Câu 4: \n \n An đi từ nhà đến trường hết 1 giờ. An bắt đầu đi từ nhà đến trường lúc 6 giờ sáng và đến trường lúc:" }, { "choices": [ "A. 6 giờ", "B. 7 giờ", "C. 8 giờ", "D. 9 giờ" ], "explanation": "Hướng dẫn giải \n Đáp án đúng là: A \n Ta có: 7 giờ - 1 giờ = 6 giờ \n Vậy An đến lớp lúc 6 giờ .", "question": "Câu 5: \n \n Giờ vào học buổi sáng là 7 giờ. An đến sớm hơn 1 giờ. An đến lớp lúc:" } ]

```
1 training samples = []
 2 for sample in tqdm(data['train']):
       for quest in sample['problems']:
           choices = quest['choices']
           explanation = quest['explanation'].strip()
           question = quest['question']
           if explanation == '' or question == '' or choices == []:
               continue
10
11
           try:
               question = question.split('\n \n')[1].strip()
12
13
           except:
14
               continue
16
           choices = '\n'.join(choices)
           training_sample = generate_and_tokenize_prompt(
17
18
               question, choices, explanation
19
20
           training_samples.append(training_sample)
21
```

```
100% | 2733/2733 [00:03<00:00, 733.75it/s]
```

```
1 choices_data = Dataset.from_list(training_samples)
```

### **Coding Step 8: Training**

```
1 training_args = transformers.TrainingArguments(
        per_device_train_batch_size=1,
        gradient_accumulation_steps=4,
        num_train_epochs=1,
        learning_rate=2e-4,
        fp16=True,
        save_total_limit=3,
        logging_steps=1,
        output_dir="experiments",
        optim="paged_adamw_8bit",
10
        lr_scheduler_type="cosine",
11
12
        warmup_ratio=0.05,
13)
14
15 trainer = transformers.Trainer(
16
      model=model,
17
      train_dataset=choices_data,
      args=training_args,
18
      data_collator=transformers.DataCollatorForLanguageModeling(tokenizer, mlm=False)
19
20)
21 model.config.use_cache = False
22 trainer.train()
```

Step	Training Loss
1	3.865600
2	3.651900
3	3.858900
4	3.444500
5	3.849100
6	3.886000
7	3.269300
8	3.334000
9	3.765300
10	3.375700

### **\*** Fine-tuning results

```
<|im_start|> system
Bạn là một chuyển gia về toán. Bạn sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
<|im_start|> user
### Câu hỏi:
Số gồm 1 đơn vị và 3 chục đọc là :
### Các lựa chọn:
A. 30
B. 31
C. 20
D. 21
### Câu trả lời:
<|im_start|> assistant
Để giải quyết vấn đề này, chúng ta cần hiểu rằng 1 đơn vị có nghĩa là một nhóm gồm một chục và 3 chục có nghĩa là ba nhóm mười.
Chúng ta có thể viết lại số này là 3 \times 10 = 30
Do đó, số đọc là 30.
Lựa chọn đúng là A. 30
CPU times: user 9.13 s, sys: 295 ms, total: 9.43 s
Wall time: 9.46 s
```

Before fine-tuning

### **\*** Fine-tuning results

```
<|im_start|> system
Bạn là một chuyên gia về toán. Bạn sẽ nhận câu hỏi trắc nghiệm kèm theo các lựa chọn, hãy giải step by step nếu có và chọn phương án đúng.
<|iim_start|> user
### Câu hỏi:
2 + 3 - 10 x 2 =
### Các lựa chọn:
A. 15
B. -15
C. 10
D. -10
### Câu trả lời:
<|iim_start|> assistant
Đáp án D 2 + 3 - 10 x 2 = 2 + 3 - 20 = -10 Vậy đáp án đúng là -10. Đáp án cần chọn là: D. -10 . Đáp án cần chọn là: D. -10. Chọn D Lưu ý:
CPU times: user 16 s, sys: 392 ms, total: 16.4 s
Wall time: 17.2 s
```

After fine-tuning

# Summary

#### In this lecture, we have discussed:

- 1. Training type
  - 1. Pre-training
  - 2. Fine-tuning
- 2. How to make LLMs adapt to a task?
  - 1. Prompting (In-context learning)
    - 1. One-shot learning: Prompting with 1 example.
    - 2. Few-shot learning: Prompting with more than 1 example.
    - 3. Chain-of-Thought: Prompting with reasoning.
  - 2. Instruction Tuning: By supervised learning LLMs with instruction data.
- 3. How to train LLMs on a single (small) GPU?
  - 1. Parameter Efficient Fine-Tuning
- 4. Apply Instruction Tuning for multiple choice math question solver task.

# Question

