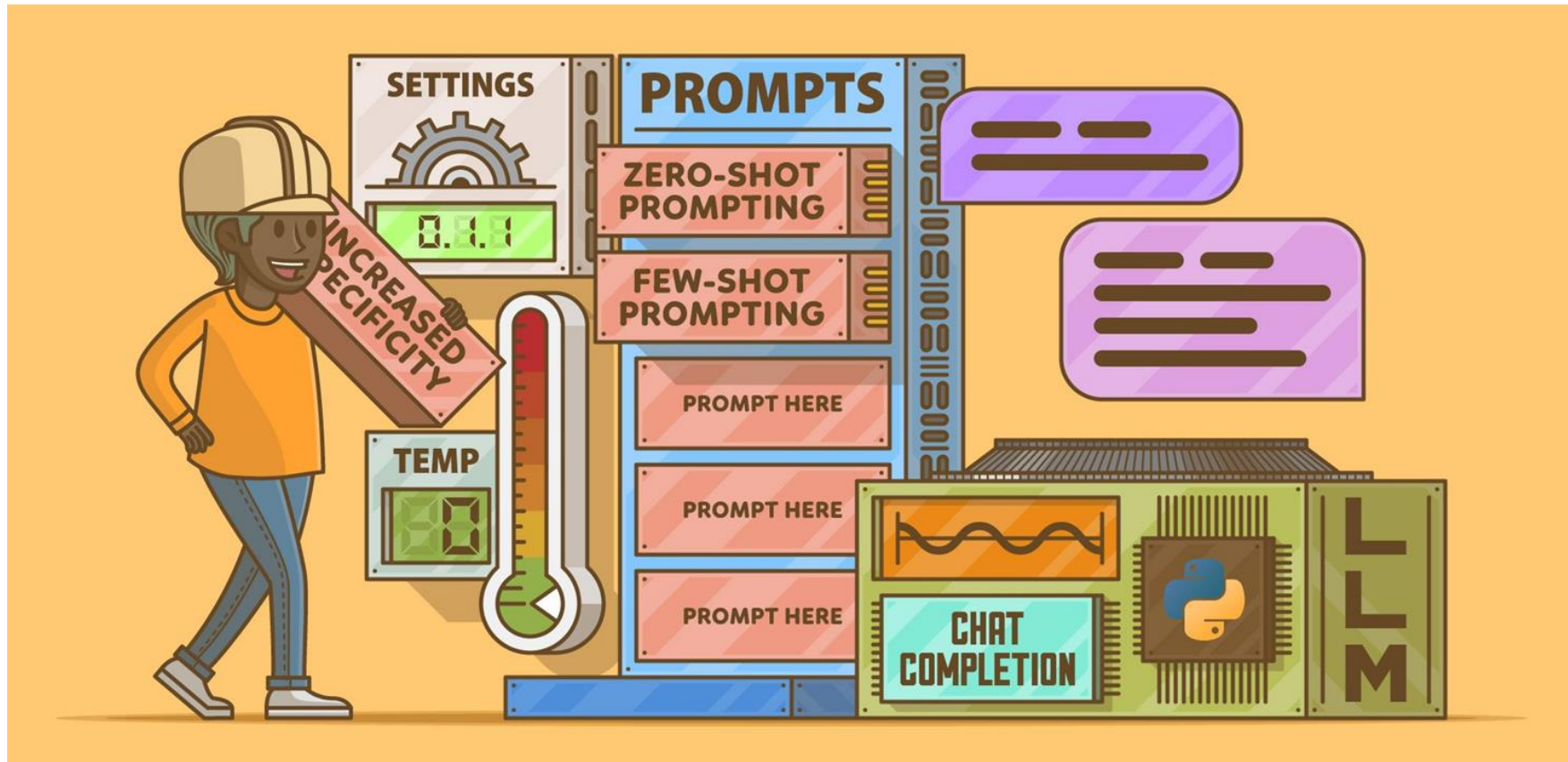


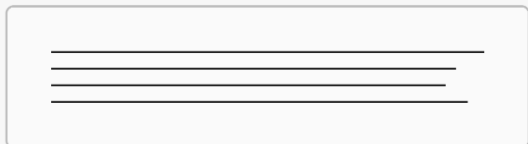
프롬프트 엔지니어링



프롬프트

- **프롬프트(Prompt)** : 언어모델(LM) 에게 특정 작업을 수행하도록 요청하는 텍스트
- **프롬프트 엔지니어링(Prompt Engineering)**
 - 다양한 애플리케이션과 연구 주제에 LM모델을 효율적으로 사용할 수 있도록 프롬프트를 개발하고 최적화하는 분야
 - 단순히 프롬프트를 개발하는 것이 아니라, LLM과 상호작용하고 개발하는 데 유용한 광범위한 기술과 기법을 포함
 - 프롬프트 엔지니어링으로 LLM 안전성을 개선하고 LLM을 확장하는 등 새로운 기능을 구축할 수 있습니다.

Prompt

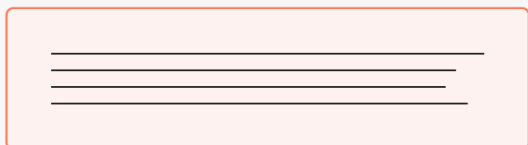
A rectangular box with a thin grey border containing four horizontal lines, representing a text input field for a prompt.

INPUT



Language
Model

Generated Text

A rectangular box with a thin red border containing four horizontal lines, representing a text output field for generated text.

OUTPUT



프롬프트를 구체적으로 작성, 필요한 정보는 누락되지 않도록 작성, 잘 사용되지 않는 용어나 동음이의어가 있는 경우 정의를 추가 서술
지시의 맥락 또는 배경 추가, 원하는 응답의 예시 추가, 충분히 실험

프롬프트 원칙

보다 간결한 답변을 선호한다면, 바로 본론으로 들어갈 수 있도록 LLM에게 예의를 갖추지 않아도 됩니다.

대상 고객을 프롬프트에 포함시킵니다(예: 대상 고객은 해당 분야의 전문가입니다).

대화형 대화에서 복잡한 작업을 일련의 간단한 프롬프트로 세분화하세요.

'하지 마세요'와 같은 부정적인 언어는 피하고 '하세요'와 같은 긍정적인 지시어를 사용하세요.

주제, 아이디어 또는 어떤 정보에 대해 명확하게 설명하거나 더 깊이 이해해야 할 때는 다음 프롬프트를 활용하세요:

- 간단한 용어로 [특정 주제 삽입]을 설명합니다.
- 제가 11살인 것처럼 설명해 주세요.
- 내가 [해당 분야]의 초보자라고 생각하고 설명해 주세요.
- 5세 어린이에게 무언가를 설명하는 것처럼 간단한 영어를 사용하여 [에세이/텍스트/단락]을 작성하세요.

"더 나은 솔루션을 위해 \$xxx를 팁으로 드릴게요!"라고 덧붙입니다.

예시 중심의 프롬프트를 구현합니다(Few-shot 프롬프트 사용).

"단계별로 생각하세요"와 같은 선행어를 사용합니다.

언어모델에게 역할을 할당합니다.

구분 기호를 사용합니다.

생각의 연쇄(CoT)와 몇 개의 단답형 프롬프트를 결합합니다.

Source: Sondos et al. (2023)

지시문 프롬프트

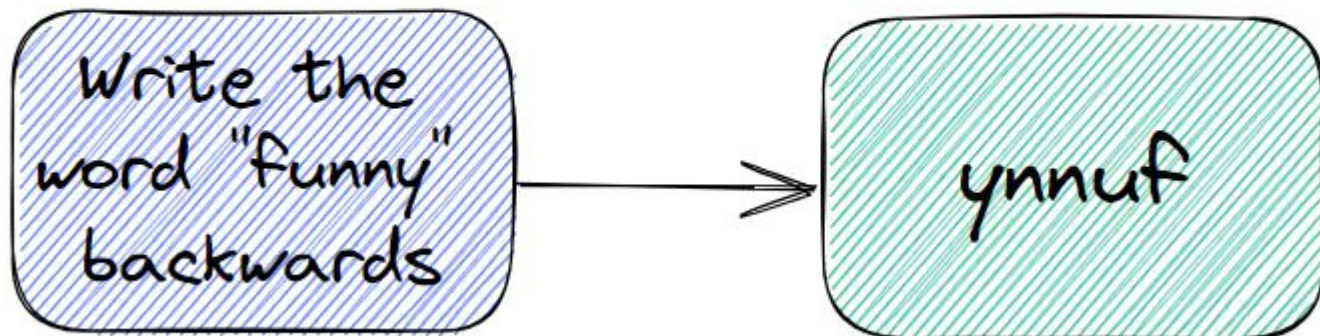
<https://learnprompting.org/docs/basics/instructions>

지시(Instruction) 프롬프트는 Gen AI에게 몇 가지 작업이나 방향을 제공하는 것으로 구성됩니다.

개념은 간단하지만 Gen AI는 매우 복잡한 Instruction을 따를 수 있습니다.

An Instruction Prompt

Model Output



Prompt

A user has input their first and last name into a form. We don't know in which order their first name and last name are, but we need it to be in this format '<Last name>, <First name>'. Please convert the following name in the expected format:

Generate

gpt-3.5-turbo · 256 · 0 · T 0

learnprompting.org [edit this embed](#)

Add Your API Key

OpenAI API Key

sk...

We'll store this in Local Storage

Submit

역할 부여

<https://learnprompting.org/docs/basics/roles>

역할(Role)을 부여 하는 것은 생성형 AI 모델의 결과물을 형성하기 위한 강력한 전략입니다. 이를 통해 생성된 텍스트의 style, tone, depth를 제어 하여 특정 상황이나 대상에 더 적합하게 만들 수 있습니다. 이메일 초안을 작성하거나 리뷰를 작성하거나 수학 문제를 풀 때 역할 프롬프트는 결과의 품질과 정확성을 크게 향상시킬 수 있습니다.

A Role Prompt

You are Shakespeare, an English writer. Write me a poem.

Model Output

Of lovers' hearts
and passion's
fire...

Role Prompt - Food Critic:

Prompt

Copy

You are a food critic. Write a review of [pizza place].

AI Output

Copy

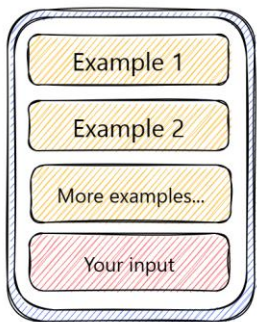
I recently had the pleasure of dining at [Pizza Place], a cozy pizzeria located in the heart of the city. Despite its small size, the restaurant packs a huge punch when it comes to flavor. The pizza was cooked to perfection. The crust was delightfully thin and crispy and the toppings were fresh and flavorful. The combination of flavors was simply delicious. The marinara sauce was rich and flavorful and complemented the toppings perfectly. The cheese was gooey and melted in my mouth. The service was also excellent. The staff was friendly and attentive. They were quick to answer questions and made sure that our food was served on time. Overall, my experience at [Pizza Place] was fantastic and I highly recommend it to anyone looking for a delicious pizza.

예제 제공

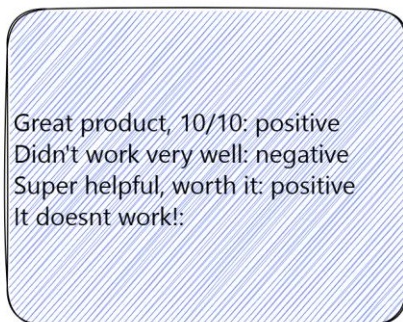
https://learnprompting.org/docs/basics/few_shot

퓨샷 프롬프트는 모델이 정확하고 적절하게 구조화된 응답을 생성하도록 안내할 수 있는 효과적인 전략입니다. 여러 예를 제공함으로써 퓨샷 프롬프트를 통해 모델은 원하는 출력 형식을 이해하고 그에 따라 응답할 수 있으므로 대부분의 시나리오에서 제로샷 및 원샷 프롬프트보다 선호되는 방법이 됩니다.

A Few Shot Prompt



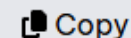
Example



Model Output

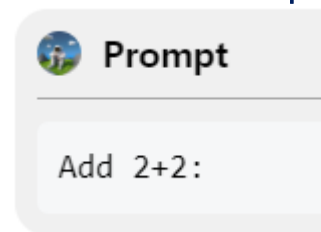


Few-Shot Prompt

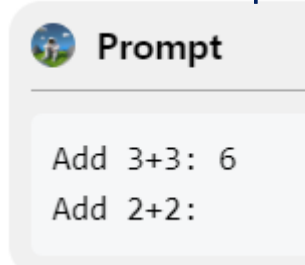


Classify the sentiment of the following text as positive, negative, or neutral.
Text: The product is terrible. Sentiment: Negative
Text: Super helpful, worth it Sentiment: Positive
Text: It doesnt work! Sentiment:

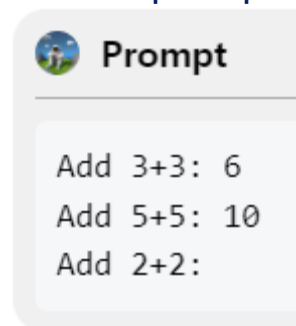
Zero-Shot Prompting



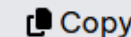
One-Shot Prompting



Few-shot prompting



AI Output



Negative

CoT (Chain-of-Thought Prompting : 단계적 사고 프롬프팅)

LLM에 일련의 단계를 통해 추론하도록 하여 보다 정확한 출력을 생성하는 방법입니다.

복잡한 작업을 더 작고 상호 연결된 하위 작업으로 세분화 하여 LLM이 하위 작업을 단계별로 처리하게 합니다.

Standard Prompting

Model Input

Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?

A: The answer is 11.

Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

Model Output

A: The answer is 27. ❌

Chain-of-Thought Prompting

Model Input

Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?

A: Roger started with 5 balls. 2 cans of 3 tennis balls each is 6 tennis balls. $5 + 6 = 11$. The answer is 11.

Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

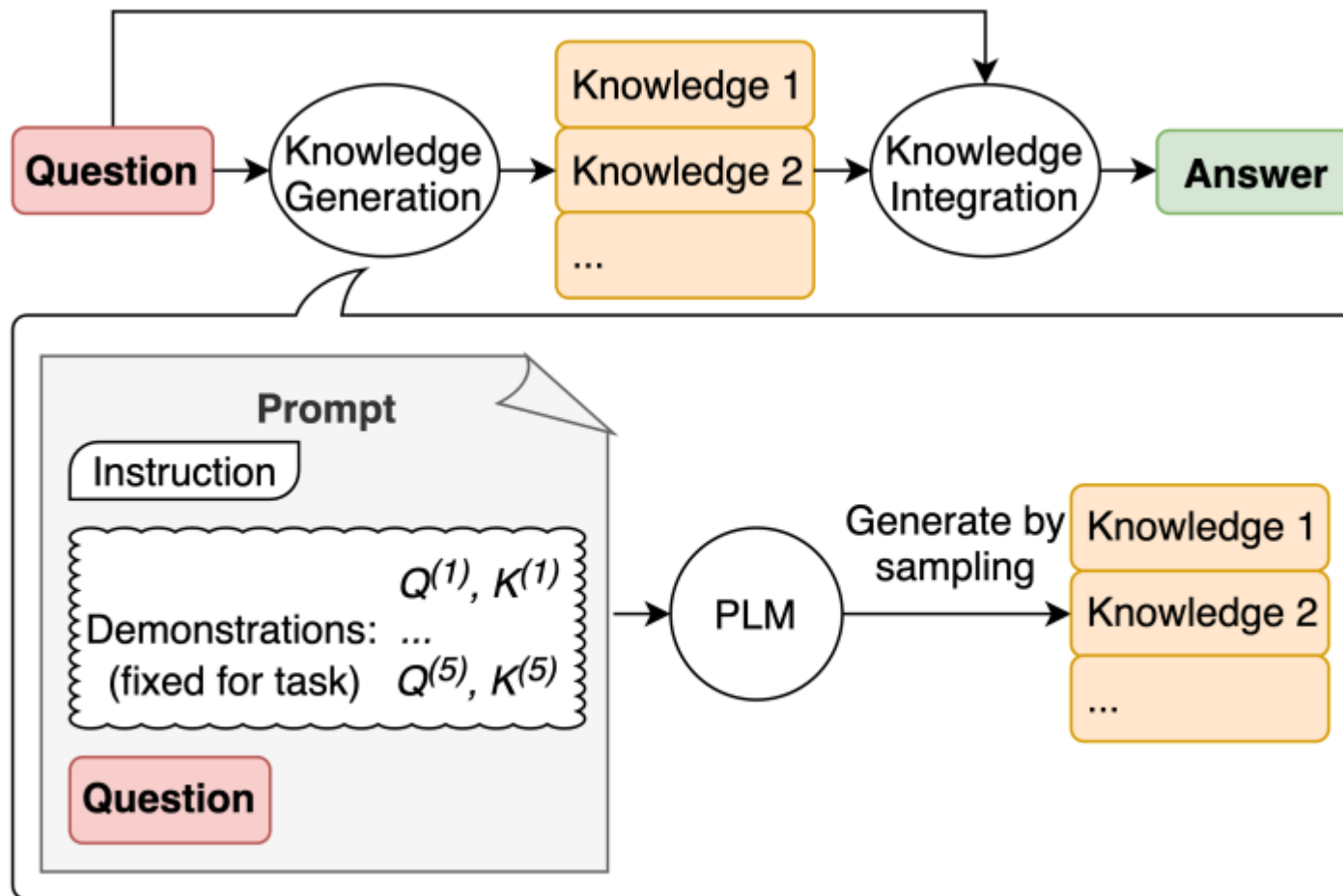
Model Output

A: The cafeteria had 23 apples originally. They used 20 to make lunch. So they had $23 - 20 = 3$. They bought 6 more apples, so they have $3 + 6 = 9$. The answer is 9. ✅

Source: Wei et al. (2022)

Generated Knowledge Prompting (생성 지식 기반 프롬프팅)

외부 지식 기반 또는 생성된 콘텐츠를 활용하여 모델의 응답을 향상시키는 것이 포함됩니다. 관련 정보를 프롬프트에 통합함으로써 모델은 상세하고 정확한 답변을 제공하거나 습득한 지식을 기반으로 콘텐츠를 생성할 수 있습니다.

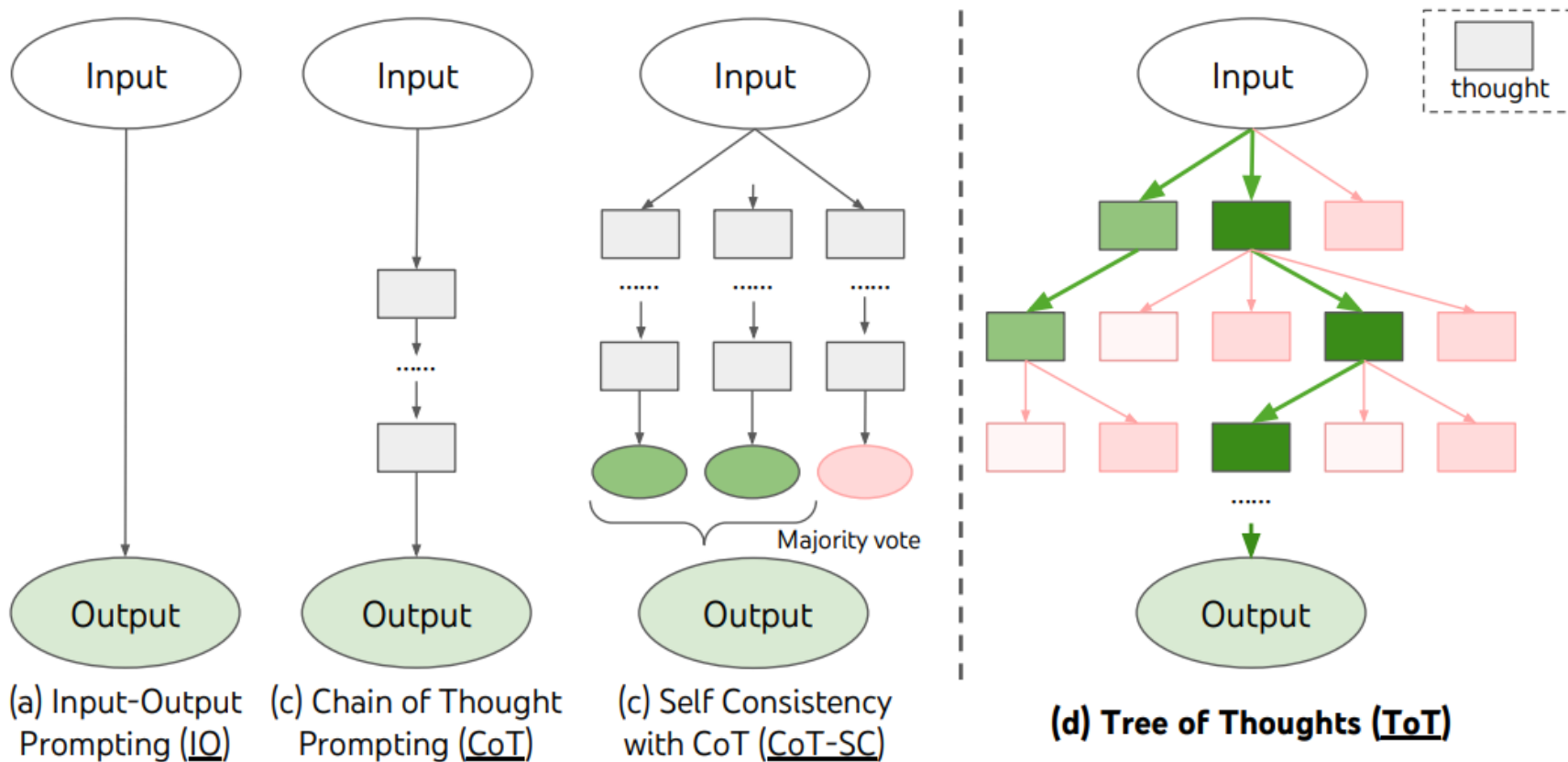


Source: [Liu et al. 2022](#)

ToT (Tree of Thoughts)

<https://www.promptingguide.ai/kr/techniques/tot>

탐구나 전략적인 예측이 필요한 복잡한 작업들을 해결하기 위해서는 기존의 단순한 프롬프팅 기법으로는 부족합니다. ToT(Tree-of-Thoughts)는 CoT(Chain-of-Thought) 프롬프팅 기법을 일반화하며, 언어모델을 사용하여 일반적인 문제 해결을 위한 중간 단계 역할을 하는 생각에 대한 탐색을 촉진합니다.



Source: [Yao et al. \(2023\)](#)

RAG

<https://www.promptingguide.ai/kr/techniques/rag>

RAG(Retrieval Augmented Generation : 검색 증강 생성)는 LLM에 외부 지식 베이스를 연결하여 모델의 생성 능력과 사실 관계 파악 능력을 향상시키는 기술입니다.

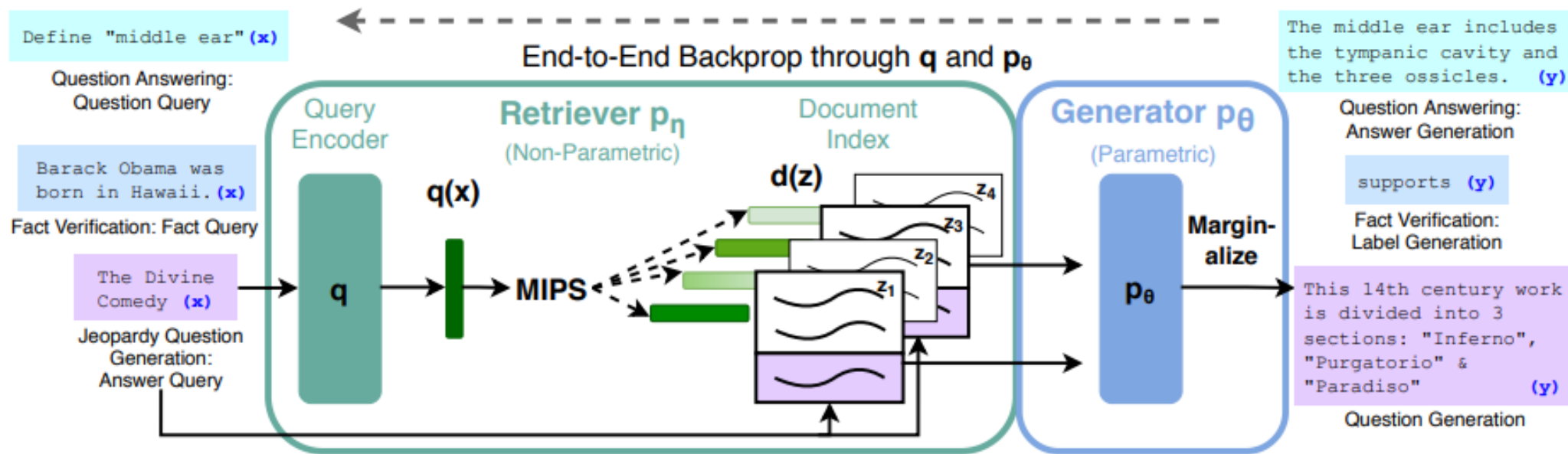


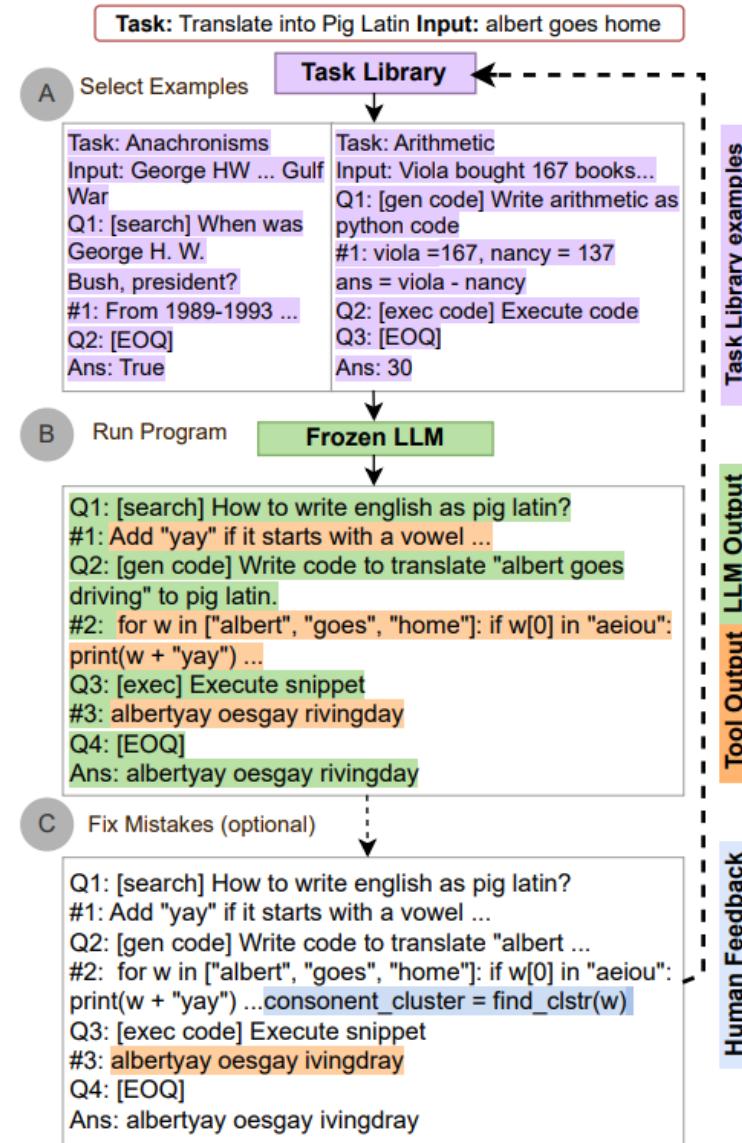
Figure 1: Overview of our approach. We combine a pre-trained retriever (*Query Encoder* + *Document Index*) with a pre-trained seq2seq model (*Generator*) and fine-tune end-to-end. For query x , we use Maximum Inner Product Search (MIPS) to find the top-K documents z_i . For final prediction y , we treat z as a latent variable and marginalize over seq2seq predictions given different documents.

ART(Automatic Reasoning and Tool-use)는 새로운 작업이 주어지면 작업 라이브러리에서 다단계의 추론 및 도구 사용 시연을 선택합니다.

테스트 시에는 외부 도구가 호출될 때마다 생성을 일시 중단하고, 생성을 재개하기 전에 그 출력들을 통합합니다.

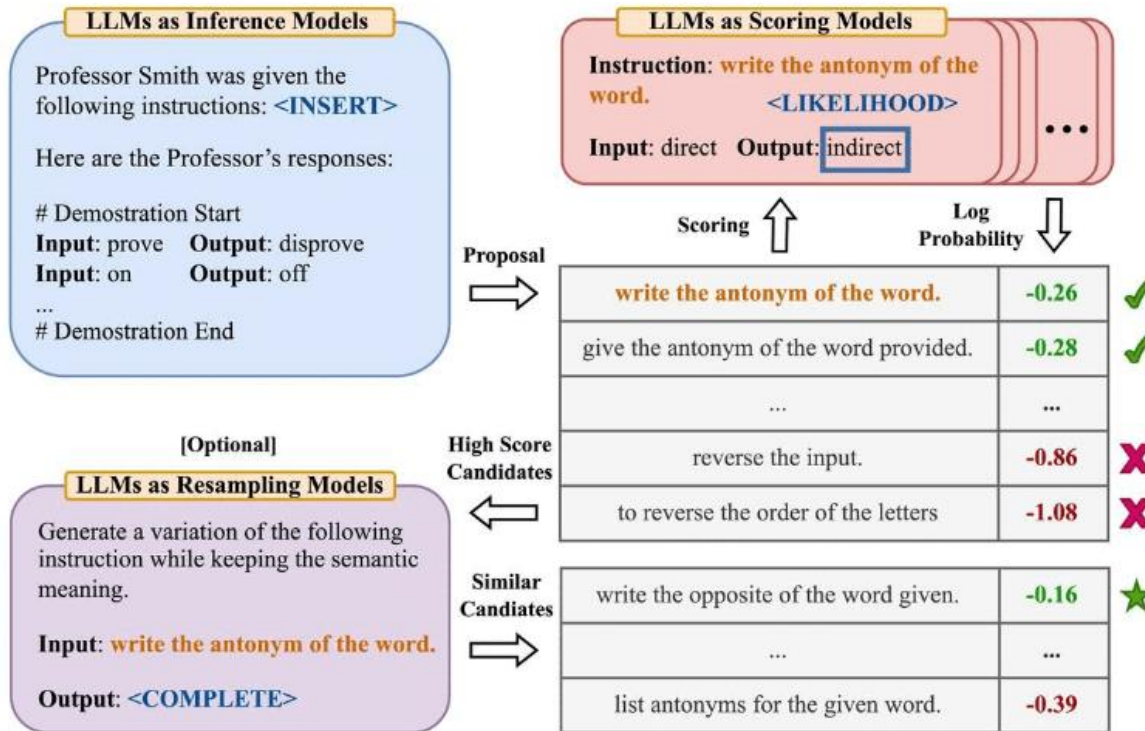
ART는 모델이 시연들로 부터 일반화하여 새로운 작업을 분해하고 적절한 장소에서 도구를 사용하도록 장려하는데, 이는 제로샷(zero-shot) 방식으로 이루어집니다.

또한, ART는 사람들로 하여금 추론 단계에서 오류를 수정하거나 단순히 작업 및 도구 라이브러리를 업데이트하여 새로운 도구를 추가할 수 있게 함으로써 확장 가능합니다.



APE(Automatic Prompt Engineer)는 인간의 프롬프트 엔지니어링에서 영감을 받아 자동 명령 생성 및 선택을 위해 제안된 방법입니다.

APE는 사람이 설계한 "단계별로 생각하자" 프롬프트보다 더 우수한 zero-shot CoT 프롬프트를 찾아냈습니다.



No.	Category	Zero-shot CoT Trigger Prompt	Accuracy
1	APE	Let's work this out in a step by step way to be sure we have the right answer.	82.0
2	Human-Designed	Let's think step by step. (*1)	78.7
3		First, (*2)	77.3
4		Let's think about this logically.	74.5
5		Let's solve this problem by splitting it into steps. (*3)	72.2
6		Let's be realistic and think step by step.	70.8
7		Let's think like a detective step by step.	70.3
8		Let's think	57.5
9		Before we dive into the answer,	55.7
10		The answer is after the proof.	45.7
-		(Zero-shot)	17.7

ReAct는 추론 추적(REasoning traces)과 작업별 행동(task-specific ACT)을 사용하여 새로운 것을 배우고, 결정하거나 추론할 수 있게 하는 기술

추론 추적을 생성하면 모델이 행동 계획을 유도, 추적, 업데이트하고 예외를 처리할 수 있습니다. 행동 단계(action step)에서는 지식 기반이나 환경과 같은 외부 소스와 상호 작용하고 정보를 수집할 수 있습니다.

ReAct 프레임워크를 사용하면 LLM이 외부 도구와 상호 작용하여 보다 신뢰할 수 있고 사실적인 응답으로 이어지는 추가 정보를 검색할 수 있습니다.

질문 콜로라도 조산 운동의 동쪽 구역이 확장되는 지역의 표고 범위는 얼마이니?
 생각 1 콜로라도 조산 운동을 검색하여, 콜로라도 조산 운동의 동쪽 구역이 확장되는 지역을 찾은 다음, 그 지역의 표고 범위를 찾아야 해.
 행동 1 검색하기[콜로라도 조산 운동]
 관찰 1 콜로라도 조산 운동은 콜로라도와 그 주변 지역에서 산이 형성되는 과정(조산 운동)을 말해.
 생각 2 동부에 대한 언급이 없어. 그래서 동부 섹터를 찾아봐야겠어.
 행동 2 찾아보기[동부 섹터]
 관찰 2 (결과 1 / 1) 동쪽 섹터는 고원 지대까지 뻗어 있고 중앙 평원 조산 운동이라고 불러.
 생각 3 콜로라도 조산 운동의 동쪽 섹터는 고원 지대까지 뻗어 있어. 따라서 고원 지대를 검색하여 해발 범위를 찾아야 해.
 행동 3 검색[고원 지대]
 관찰 3 고원 지대는 두 개의 다른 지대 중 하나를 가르켜.
 생각 4 대신 고원 지대(미국)를 검색해야해.
 행동 4 검색[고원 지대 (미국)]
 관찰 4 고원 지대는 대평원(the Great Plains)의 일부 지역이야. 동쪽에서 서쪽으로, 고원 지대는 약 1,800피트에서 7,000피트(550~2,130m)까지 고도가 높아져.[3]
 생각 5 고원 지대의 해발 고도는 약 1,800~7,000피트이므로, 정답은 1,800~7,000피트야.
 행동 5 완료[1,800~7,000피트]

...

Prompt 전략

<https://platform.openai.com/docs/guides/prompt-engineering/#six-strategies-for-getting-better-results>

- 더 관련성 있는 답변을 얻으려면 쿼리에 세부 정보를 포함합니다.
- 모델에 페르소나를 채택하도록 요청합니다.
- 구분 기호를 사용하여 입력의 고유한 부분을 명확하게 표시합니다.
- 작업을 완료하는 데 필요한 단계를 지정합니다.
- 예제를 제공합니다.
- 원하는 출력 길이를 지정합니다.

Prompt examples

<https://platform.openai.com/examples>



Grammar correction

Convert ungrammatical statements into standard English.



Summarize for a 2nd grader

Simplify text to a level appropriate for a second-grade student.



Interview questions

Create interview questions.



Function from specification

Create a Python function from a specification.



Parse unstructured data >

Create tables from unstructured text.



Emoji Translation

Translate regular text into emoji text.



Improve code efficiency

Provide ideas for efficiency improvements to Python code.



Single page website creator

Create a single page website.



Calculate time complexity

Find the time complexity of a function.



Explain code

Explain a complicated piece of code.



Rap battle writer

Generate a rap battle between two characters.



Memo writer

Generate a company memo based on provided points.



Keywords

Extract keywords from a block of text.



Product name generator

Generate product names from a description and seed words.



Emoji chatbot

Generate conversational replies using emojis only.



Translation

Translate natural language text.



Python bug fixer

Find and fix bugs in source code.



Spreadsheet creator

Create spreadsheets of various kinds of data.



Socratic tutor

Generate responses as a Socratic tutor.



Natural language to SQL

Convert natural language into SQL queries.



Tweet classifier

Detect sentiment in a tweet.



Airport code extractor

Extract airport codes from text.



Meeting notes summarizer

Summarize meeting notes including overall discussion, action items, and future topics.



Review classifier

Classify user reviews based on a set of tags.



Mood to color

Turn a text description into a color.



VR fitness idea generator

Generate ideas for fitness promoting virtual reality games.



Pro and con discussor

Analyze the pros and cons of a given topic.



Lesson plan writer

Generate a lesson plan for a specific topic.



Marv the sarcastic chat bot

Marv is a factual chatbot that is also sarcastic.



Turn by turn directions

Convert natural language to turn-by-turn directions.

Prompt examples

<https://www.midjourney.com/showcase>

a commercial close-up shot, beautiful east Asian woman with her eyes closed, no make-up, no lipstick washing her face with soap foam in front of a white background. skin care concept, studio lighting, high resolution, hyper-realistic.



Honey Garlic Salmon & Shrimp over Garlic Butter Rice!

👁️👂👃👄👅👆👇👈👉👊👋👌👍👎👏👐👑👒👓👔👕👖👗👘👙👚👛👜👝👞👟👠👡👢👣👤👥👦👧👨👩👪👫👬👭👮👯👰👱👲👳👴👵👶👷👸👹👺👻👼👽👾👿👽👾👿 Ingredients: 🍷 For the Salmon & Shrimp: 3 salmon fillets 1/2 lb (225g) shrimp, peeled and deveined 2 tbsp olive oil 2 tbsp unsalted butter 4 cloves garlic, minced 3 tbsp honey 2 tbsp soy sauce 1 tbsp Dijon mustard (optional, for depth) 1 tsp smoked paprika 1/2 tsp black pepper 1/2 tsp salt 1 tsp red pepper flakes (optional, for spice) Fresh parsley for garnish 🍚 For the Garlic Butter Rice: 1 cup long-grain rice 2 cups chicken or vegetable broth 2 tbsp unsalted butter 3 cloves garlic, minced 1/2 tsp salt



Prompt examples

<https://www.promptingguide.ai/kr/applications>

데이터 생성

감정 분석을 위한 10가지 예시를 작성해 줘. 예시는 긍정적 혹은 부정적 둘 중 하나로 분류할 수 있어. 부정적인 예시 2개와 긍정적인 예시 8개를 생성해줘. 다음 예시와 같은 형식을 사용해줘.

Q: <문장>

A: <감정>

코드 생성

너는 주니어 개발자에게 코딩을 가르칠 수 있는 코딩 도우미야. 언어는 Python이야. 코드를 설명하지는 말고 코드 블록 자체를 생성해.

```
"""
```

1. 영화들을 리스트로 생성해
2. 이 영화들의 평점을 리스트로 생성해
3. 이들을 결합하여 평점이 매겨진 영화의 json 객체를 10개 만들어.

```
"""
```

MySQL 쿼리 생성

```
"""Table departments, columns = [DepartmentId,
DepartmentName]Table students, columns = [DepartmentId,
StudentId, StudentName]컴퓨터공학과와 의 모든 학생들의
MySQL 쿼리를 생성해"""
```

프롬프트 함수

안녕 ChatGPT! 그동안 잘 지냈니? 나는 특정 함수를 통해 너의 도움을 받고 싶어. 나는 네가 제공된 지침에 따라 다양한 작업을 수행할 수 있는 기능이 있다고 알고 있어. 내 요청을 알아듣기 쉽도록 함수, 입력 그리고 입력에 대한 지시사항을 설명하는 템플릿을 쓸거야. 아래 자세한 내용을 확인해.

function_name: [함수 명]

input: [입력]

rule: [입력 처리 방법에 대한 지침]

내가 제공한 세부 정보를 바탕으로 이 함수에 대한 출력을 제공해. 도와주면 좋겠어. 땡큐! 대괄호 안의 텍스트는 내가 수행하고자 하는 기능에 대한 관련 정보로 대체할 거야. 이렇게 자세히 소개하면 내 요청을 더 효율적으로 이해하고 원하는 출력을 제공하는데 도움이 될거야.

형식은 function_name(input) 이며, 이해했으면 ok 한 단어만 출력해.

function_name: [trans_word]

input: ["텍스트"]

rule: [너는 영어 번역가, 맞춤법 교정자이자 언어 개선자야. 내가 어떤 언어로든 "텍스트"를 포함한 입력 양식을 제공하면, 내 텍스트를 영어로 번역해.]

function_name: [expand_word]

input: ["텍스트"]

rule: [너는 투머치토커인 맞춤법 교정자이자 언어 개선자야. 어떤 언어로든 "텍스트"를 포함한 입력 양식과 원어 출력을 제공할테니 원래 언어로 출력해줘. 의미는 유지하면서 문학적으로 바꿔줘.]

Thank you 😊