## به نام خدا



دانشگاه تهران دانشکدگان فنی دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر



# درس پردازش زبان طبیعی

پاسخ تمرین ۶

نام و نام خانودگی: زهرا ریحانیان

شماره دانشجویی: ۸۱۰۱۰۱۷۷

تیر ماه ۱۴۰۳

#### نهر ست

٣	اسخ سوال اول
	پاسخ بخش اول — دریافت و آماده سازی دادگان
	پاسخ بخش دوم — تولید بازنمایی و پایگاه داده برداری
	پاسخ بخش سوم — پیاده سازی بازیاب ترکیبی
	پاسخ بخش چهارم – پیاده سازی Router chain
	پاسخ بخش پنجم – پیاده سازی Search Engine Chain
	پاسخ بخش ششم – پیاده سازی Relevancy Check Chain
	پاسخ بخش هفتم — پیاده سازی Fallback Chain
	پاسخ بخش هشتم – پیاده سازی Generate With Context Chain
	یاسخ بخش نهم – آماده سازی گراف با استفاده از Langgraph

### پاسخ سوال اول

کد مربوط به این بخش در مسیر codes/chatbot.ipynb موجود است.

#### پاسخ بخش اول – دریافت و آماده سازی دادگان

الف) آدرسی که باید از آن لینک pdf ها پیدا شود در یک متغیر ذخیره می کنیم. یک request به آن می زنیم و سپس با استفاده از کتابخانه BeautifulSoup تمام تگ های a در این صفحه که شامل لینک های موجود هستند را پیدا می کنیم و از بین آن ها، هر کدام که با pdf. تمام شوند را به لیست pdflinks اضافه می کنیم. (آن pdf ای که تمام فصل ها را دارد حذف می کنیم)

ب) در اینجا با استفاده از PyPdfLoader تک تک pdf هایی را که در لیست pdflinks آدرس شان را ذخیره کرده بودیم، لود می کنیم و محتوای هر کدام از آن ها را به لیست documents اضافه می کنیم.

پ) در اینجا با استفاده از RecursiveCharacterTextSplitter و مقادیر پیشنهاد شده برای chunk\_size و مقادیر پیشنهاد شده برای chunk\_size و chunk\_overlap اسناد به اندازه های مناسب تبدیل شد.

ت) این تقسیم کننده متن (text splitter) با لیستی از کاراکترها پارامتر می شود. سعی می کند به ترتیب روی آنها تقسیم شود تا اینکه تکه ها به اندازه کافی کوچک شوند. فهرست پیشفرض ["","","","",""] است. نتیجه ی این، تلاش برای نگه داشتن تمام پاراگراف ها (و سپس جملات، و سپس کلمات) در کنار هم تا زمانی که ممکن باشد، است، زیرا به طور کلی به نظر می رسد که آنها قوی ترین قطعات متنی مرتبط از نظر معنایی باشند. chunk\_ overlap تعداد کاراکترهایی که بین تکه های متوالی همپوشانی دارند و chunk\_size حداکثر تعداد کاراکتر در هر قطعه است.

نحوه تقسیم متن: بر اساس فهرست کاراکترها.

نحوه اندازه گیری اندازه تکه (chunk size): با تعداد کاراکترها.

تقسیم متن به قطعات کوچکتر به چند دلیل ضروری است:

۱. اسناد بزرگ می توانند حافظه فشرده داشته باشند. شکستن آنها به قطعات کوچکتر به مدیریت موثرتر حافظه کمک می کند.

 بسیاری از مدل های پردازش زبان طبیعی (NLP) محدودیتی در مقدار متنی دارند که می توانند همزمان پردازش کنند. قطعه قطعه شدن متن را در این محدوده ها قرار می دهد.

۳. همپوشانی بین تکه ها به حفظ زمینه کمک می کندکه برای درک و پردازش دقیق متن بسیار مهم است.

ث) اگر «chunk\_size» خیلی بزرگ باشد، ممکن است از محدودیتهای پردازش مدلهای NLP فراتر رود که منجر به خطا یا ناکارآمدی شود. اگر «chunk\_size» خیلی کوچک باشد، ممکن است تکه ها خیلی تکه تکه شوند که باعث از بین رفتن متن و پردازش معنادار متن می شود.

اگر «chunk\_ overlap» خیلی بزرگ باشد، افزونگی قابل توجهی بین تکه ها ایجاد می شود که می تواند منجر به پردازش ناکارآمد و افزایش استفاده از حافظه شود. اگر «chunk\_ overlap» خیلی کوچک باشد، ممکن است اطلاعات زمینه ای مهم بین تکه ها از بین برود که منجر به عدم دقت احتمالی در پردازش متن می شود.

انتخاب مقادیر مناسب برای «chunk\_size» و «chunk\_ overlap» برای متعادل کردن کارایی و دقت بسیار مهم است. یک رویکرد معمولی آزمایش با مقادیر مختلف و ارزیابی عملکرد برای یافتن تنظیمات بهینه برای یک برنامه خاص است.

#### پاسخ بخش دوم - تولید بازنمایی و پایگاه داده برداری

الف) در این قسمت store برای ذخیره سازی بازنمایی ها روی local تعریف شد. برای مدل جانمایی از namespace مدل به HuggingFaceEmbeddings استفاده شد. سپس این مقادیر به همراه embedder مدل و embedder داده شد. در نهایت این CacheBackedEmbeddings به همراه FAISS تولید شده در قسمت قبل، به FAISS داده شد و vectorstore ساخته شد.

ب) استفاده از embedder مناسب در NLP برای به دست آوردن ظرایف نحوی، معنایی و واژگانی منحصر به فرد یک زبان خاص، حصول اطمینان از نمایش دقیق و معنادار جملات بسیار مهم است. اگر برای جاسازی جملات فارسی از مدلی که بر روی داده های فارسی آموزش ندیده است، استفاده کنیم، با چندین مشکل مواجه خواهیم شد:

۱. مدل دستور زبان فارسی، واژگان یا بافت فرهنگی را درک نمی کند که منجر به جاسازی های نادرست می شود.

۲. مدل ممکن است متن فارسی را به اشتباه نشانه گذاری کند یا کلمات را بر اساس داده های آموزشی خود به اشتباه تفسیر کند.

۳. این مدل عبارات و اصطلاحات فارسی منحصربهفرد را به تصویر نمی کشد و جنبههای مهم معنا را از دست می دهد.

۴. برنامه های پایین دستی مانند تجزیه و تحلیل احساسات و ترجمه از جاسازی های نادرست رنج می برند و خوب آموزش داده نمی شوند.

به طور خلاصه، استفاده از یک مدل آموزش داده شده بر روی زبان مقصد برای جاسازی جملات دقیق و معنی دار ضروری است.

#### پاسخ بخش سوم - پیاده سازی بازیاب ترکیبی

الف) - بازیاب واژگانی: بر روی تطبیق دقیق کلمات تمرکز می کند، سریعتر و ساده تر است، اما فاقد درک زمینه و معنی است. برای برنامه هایی که نیاز به جستجوی کلیدواژه ساده دارند، بهترین است.

- بازیاب معنایی: معنا و زمینه را درک می کند، پیچیده تر و نیازمند منابع است، اما نتایج مرتبط تر و آگاهانه تری ارائه می دهد. این برای موتورهای جستجوی پیشرفته، سیستم های توصیه و برنامه های NLP ایده آل است.

ب) ابتدا دو بازیاب خواسته شده تعریف شد سپس با استفاده از EnsembleRetriever بازیاب ترکیبی ساخته شد.

BM25 وزن و FAISS وزن و FAISS وزن برای هر یک از بازیاب ها امتحان کردم. یعنی یک بار بازیاب FAISS وزن و FAISS وزن و برای سوال های پرسیده وزن و برای سوال های پرسیده FAISS وزن برابر و برعکس. در حالتی که وزن بازیاب FAISS وزن برابر و داشت، اسناد بهتر و معنادار تری برگردانده شد.

BM25 وزن های 0.2 به بازیاب BM25 و 0.7 به بازیاب BM25 داده شد. همچنین وزن های 0.2 به بازیاب 0.8 و 0.8 به بازیاب 0.8 داده شد:

What is self-attention?

What is binary search tree?

Who is the president of Bolivia?

با بررسی جملات، مشاهده شد که برای سوال ها به خصوص برای سوال اول، جواب خوب و مرتبطی تولید شده است.

#### پاسخ بخش چهارم – پیاده سازی Router chain

الف) در این قسمت Router chain پیاده سازی شد. به همین منظور ابتدا به سایت معرفی شده مراجعه کردم و بعد از دریافت API Key آن را در محیط os ذخیره کردم.

ب) مدل خواسته شده با temperature=0 تعريف شد.

پ) در این مرحله، پرامپت زیر را نوشتم و از ChatPromptTemplate برای وصل کردن به chain و دادن پرامپت به مدل، استفاده کردم:

You are an intelligent assistant with the ability to classify user queries. Your task is to determine whether a given query is related to Natural Language Processing (NLP), Computer Science (CS), or neither of them. Use the following guidelines to make your classification:

Natural Language Processing (NLP): Queries related to understanding, generating, or processing human language using computational methods. This includes topics like sentiment analysis, language translation, text generation, speech recognition, and other linguistics-based computational tasks.

Computer Science (CS): Queries related to general computer science topics excluding NLP. This includes areas such as algorithms, data structures, programming languages, software engineering, databases, networking, artificial intelligence (excluding NLP-specific topics), computer architecture, and cybersecurity.

If the query is related to NLP, just return the string VectorStore.

If the query is related to CS, just return the string SearchEngine

If the query is related to neither NLP nor CS, just return the string None.

{output\_instructions}

query: {query}

ت) در اینجا parser خواسته شده پیاده سازی شد تا خروجی مدل یکی از مقادیر parser خواسته شده پیاده سازی شد تا خروجی مدل یکی از مقادیر chain ساخته شد. کد این قسمت:

```
class ChosenTool(BaseModel):
    tool_name: Literal['None', "VectorStore", "SearchEngine"] =
Field(description="the tool that was chosen by LLM in question routing
stage")

router_chain_parser = PydanticOutputParser(pydantic_object=ChosenTool)
router_chain = prompt | llm | router_chain_parser
```

ث) در اینجا مدل باید یک جواب قطعی و در واقع یک fact ای را بیان کند و نیاز به خلاقیت ندارد. یعنی اگر prompt ای مربوط به که در اینجا مدل باید همین باشد نه چیز دیگری. برای همین temperature را 0 قرار می دهیم.

پاسخ بخش پنجم – پیاده سازی Search Engine Chain

الف) انحام شد.

ب) TavilySearchResults از كتابخانه langchain\_community.tools به عنوان موتور جستجو تعریف شد و كوئری "what is AI?" برای امتحان و دیدن خروجی آن داده شد.

#### شکل ۱ خروجی TavilySearchResults

همان طور که میبینید یک لیستی از دیکشنری هاست که هر کدام شامل url و content است.

ت) برای این که حداکثر  $\Delta$  سند مرتبط را بازیابی کند،  $\Delta$  max\_results قرار دادم. برای این که فرمت خروجی به فرمت خواسته شده باشد، یک تابع نوشتم که خروجی موتور جستجو را میگیرد و به ازای هر یک از اعضای لیست، آن را تبدیل به یک Document می کند. این Document ها را به یک لیست جدید اضافه کردم و برگرداندم که خروجی این chain استاندارد باشد.

خروجی بعد از اعمال این parser این شد:

```
Document(metadata=("url": 'https://www.lim.com/topics/artificial-intelligence'), page content-'But since the advent of electronic computing (and relative to some of the topics discussed in this article) important events and milestones in the evolution of artificial intelligence include the following: NPWL AI to work in your business with IBM's industry-leading AI expertise and portfolio of solutions at your side. In In it, they delve into four potential goals or definitions of AI, which differentiates computer systems on the basis of rationality and thinking vs. acting: Numbana approach: Indead approach: Naled automatic with the properties of the properties of AI, which differentiates computer systems on the basis of rationality and thinking vs. acting: Numbana, Parametric Indead and AI governance capabilities/NIBM watsons Orchestrate/NIBM watsons Assistantwhepidere GAI I learning for developers/NIBMA AI and acquires Managana and found to proper the properties of the AI and the decades, John NCarthy offers the following definition in this 2004/Naphper-Vaxel(link resides outside liba.com), "It is the science and engineering of making intelligent capability intelligent computer programs. Artificial ingeneral intelligence (AGI), one general AI, is a theoretical form of AI where a machine would have an intelligence equaled to humans; it would have a self-aware consciousness that has the ability to solve problems, learn, and plan for the future."),
Document (actadata-["url": 'https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": 'https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": 'https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": 'https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": 'https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": "https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": "https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": "https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": "https://mwo.mcoursera/nogramity/www.rev. actadata-["url": "https://mwo.mcourse
```

شكل ۲ خروجي TavilySearchResults بعد از اعمال

پاسخ بخش ششم – پیاده سازی Relevancy Check Chain

```
الف) پرامپت زیر را برای این قسمت نوشتم:
```

You are expert in checking relevancy. Given a query and a document and you have the task to check whether or not the document is relevant to the query.

If the document and queury was related to each other just return relevant otherwise just return irrelevant.

```
{output_instructions}
document: {document}
query: {query}
```

ب) از همان مدل تعریف شده در قسمت ۴ استفاده شد.

پ) در این جا کلاس CheckQuery را نوشتم که خروجی مدل relevant یا irrelevant باشد. آن را به chain باشد. آن را به PydanticOutputParser دادم. در نهایت chain خواسته شده ساخته شد.

```
class CheckQuery(BaseModel):
    relevancy: Literal["relevant", "irrelevant"] = Field(description="This
specifies whether the user's query is relevant or irrelevant")

relevancy_check_parser = PydanticOutputParser(pydantic_object=CheckQuery)
relevancy_check_chain = prompt | llm | relevancy_check_parser
```

ت) برای این که ممکن است هر یک از vector store یا SearchEngine ممکن است فایل هایی نامرتبط برگردانند یا این که همان اول مسیری اشتباه آمده (بین VectoStore و SearchEngine و Fallback) و در اینجا یک بار دیگر ارتباط سند با پرسجو چک می شود و در صورت مرتبط نبودن هر سند برگردانده شده آن را از اسناد ذخیره شده در state حذف می کند. اگر این دhain نباشد، خطا ممکن است منتشر شود ولی با وجود آن، دقت بالاتر می رود و خطا کمتر خواهد شد.

```
پاسخ بخش هفتم – پیاده سازی Fallback Chain
```

الف) پرامپی که برای این قسمت ساختم:

You are a responsive chatbot in the field of Computer Science (CS) with special expertise in Natural Language Processing (NLP). You are very helpfully.

You only answer questions that are related to NLP or CS. Generate the answer considering your limitations.

If the question is not related to NLP or CS, apologize and explain that these questions are not in your field of expertise.

Finally, politely ask him to ask questions only about NLP or CS.

Current conversations: $\n\fi$ chat\_history $\n\n$ 

human: {query}

ب) در این جا از مدل با temperature=0.1 استفاده کردم.

پ) در این مرحله برای سابقهی چت، آن را به فرمت مناسب، همانند آن چه که در کارگاه پیاده سازی شده بود، در آوردم و chain را به صورت زیر کامل کردم:

Generate With Context Chain پاسخ بخش هشتم - پیاده سازی

الف) پرامپت زیر را برای این بخش نوشتم:

You are a helpful chatbot. You are given a query and a context and you must generate the answer using the given context. Just generate answer based on the given context and not more. If your context was not enough just explain your knowledge is limit and can not answer the query.

context:  $\{context\}\n\n$ 

query: {query}

ب) از همان مدل با temperature=0.1 استفاده کردم.

پ) در نهایت زنجیر به صورت زیر ساخته شد:

generate\_with\_context\_chain = generate\_with\_context\_prompt | llm |
StrOutputParser()

#### پاسخ بخش نهم – آماده سازی گراف با استفاده از Langgraph

در این بخش ابتدا state گراف به همان صورت داده شده، تعریف شد. گره ها را همان طور که خواسته شده بود، تعریف کردم. در اینجا روند کار گراف را توضیح خواهم داد.

ابتدا router\_node به عنوان گره ی ورودی عمل خواهد کرد. کوئری کاربر را میگیرد و به router\_chain می دهد. خروجی آن سه حالت ممکن دارد:

اگر SearchEngine باشد به گره ی search\_engine ، اگر VectorStore باشد به گره ی vector\_store و در نهایت اگر None باشد به گره ی fallback خواهد رفت.

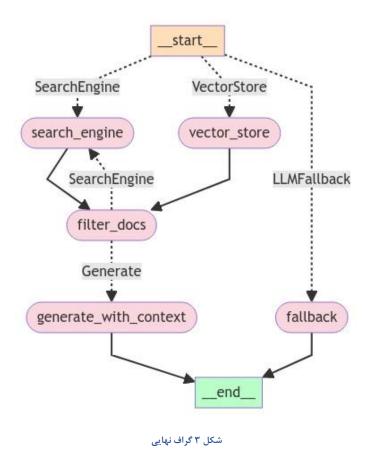
گره ی fallback کوئری کاربر و chat\_history را می گیرد و به fallback\_chain می دهد. پاسخ تولید شده را در generation state

گره ی vector\_store کوئری کاربر را به retriever\_chain می دهد و اسناد برگردانده شده را در vector\_store قرار می دهد. بعد از آن به گره ی filter\_docs می رود. این گره، از state کوئری و documents را می گیرد و یک لیست جدید می سازد که شامل اسناد مرتبط با کوئری است که برای این کار، تک تک سند ها در documents را توسط relevancy\_check\_chain با کوئری چک می کند و اگر مرتبط بودند، آن ها را به این لیست جدید اضافه می کند. برای مقدار می دهد. در یال مربوط به آن، در تابع check\_documents خالی بودن یا نبودن State را چک می کند. اگر خالی بود، Generate و گرنه به گره ی search\_engine می رود و گرنه به عرود و گرنه به search\_engine می رود و گرنه به search\_engine می رود.

گره ی search\_engine کوئری کاربر را می گیرد و در یک تابع داخلی async جواب search\_engine\_chain را برمی گرداند. این جواب را در documents state ذخیره می کند.

گره ی generate\_with\_context از state و generate\_with\_context و با استفاده از generate\_with\_context و با استفاده از generate\_with\_context و با استفاده از generate\_with\_context\_chain جواب نهایی را تولید می کند، در generation می گذارد و به گره ی نهایی

خروجی گراف به صورت زیر بدست آمد:



در اینجا چند نمونه از سوال هایی که از چت بات کردم و جواب هایی که دریافت کردم را می گذارم:

Q: what are the binary search trees?

A: A Binary Search Tree is a data structure used in computer science for organizing and storing data in a sorted manner. Each node in a Binary Search Tree has at most two children, a left child and a right child, with the left child containing values less than the parent node and the right child containing values greater than the parent node.

#### Q: Hi I'm Zahra!

A: Hi Zahra! Nice to meet you! I'm a chatbot with expertise in Computer Science, particularly in Natural Language Processing (NLP). I'm here to help answer any questions you may have in these areas. What would you like to know or discuss?

#### Q: what are transformers?

A: According to the context, transformers are a neural architecture that can handle distant information. They are made up of stacks of transformer blocks, each of which is a multilayer network that maps sequences of input vectors to sequences of output vectors of the same length. These blocks are made by combining simple linear layers, feedforward networks, and self-attention layers, the key self-attention innovation of transformers. Self-attention allows a network to directly extract and use information from arbitrarily large contexts.

Q: what is chatbot?

A: According to the context, a chatbot is a conversational system designed to mimic the appearance of informal human conversation. It is a type of conversational agent that can carry on longer and more unstructured conversations, similar to human-human interaction.

Q: why sky is blue?

A: I'm happy to help! However, I must apologize that the question "why sky is blue?" is not within my field of expertise, which is specifically focused on Computer Science (CS) and Natural Language Processing (NLP).

As a chatbot, I'm designed to provide assistance and answer questions related to CS and NLP, but I'm not equipped to provide explanations on topics outside of these domains, such as physics or atmospheric science.

If you have any questions related to NLP or CS, I'd be more than happy to help! For example, you could ask me about topics like language models, machine learning, algorithms, or programming languages. Please feel free to ask, and I'll do my best to provide a helpful response.

Q: Tell me some programming languages.

A: Based on the provided context, some programming languages mentioned are:

1.Python

2.JavaScript		
3.C++		
4.Rust		
5.HTML/CSS		
	13	