Virtual Buddy

План развоја корак по корак

Припрема документа:

- Дељење на chunks: Дужи документи треба поделити на мање делове величине 100–1000 речи, како би се омогућило ефикасно претраживање и обрада(NLTK или SpaCy).
- Креирање embeddings: Коришћење моделе (OpenAI Emb., fastText, Sentence Transformers) за претварање текстуалних chunks у векторске репрезентације које одражавају њихов семантички садржај. Коришћење MTEB.
- Метаподаци: Сачувајемо информације о структури документа (на пример, наслове, одељке) у метаподацима ради побољшања претраге и навигације.
- **Чување у векторској бази података:** Сачувајемо векторске репрезентације у специјализованој бази података (**Weaviate**, **Chroma**) ради брзог претраживања по сличности.

Избор и имплементација претраживања:

- Векторска претрага: Коришћење густински претраживач (dense retriever) који проналази релевантне делове текста на основу семантичке сличности у векторском простору (FAISS или Weaviate).
- Индексирање: Након векторизације, учитајемо векторе у векторску базу података, омогућавајући брзу претрагу.
- **Претрага релевантних делова:** Треба претворити упит у векторски облик и извршити претрагу најближих суседа у бази података како бисте пронашли најрелевантније chunks.

Избор генеративног модела:

- Модели: Размотримо употребу модела као што су GPT или Llama, који подржавају генерисање текста. Ови модели су способни да генеришу кохерентне и контекстуално релевантне одговоре ћирилицом и латиницом, посебно када имају додатне информације из retrieval-компоненте. Они су обучени на великим корпусима података на различитим језицима, што омогућава генерисање тачног одговора. Такође важна је могућност финог подешавања (fine-tuning) омогућава прилагођавање модела специфичним доменима и интеграцију са системима за претраживање информација.
- Имплементација система: Обједињавање са retrieval-системом, прослеђивање извучених chunks заједно са корисничким упитом генеративном моделу ради формирања коначног одговора.

Архитектура система:

- Модул за претходну обраду података: Одговоран за чишћење и сегментацију текстова.
- Векторско складиште: Чува векторске репрезентације и омогућава брзо претраживање.
- Модул за претраживање: Извлачи релевантне чанкове на основу упита.
- Генеративни модел: Формира одговор користећи упит и извучене податке.
- **Коришћење фрејмворка:** Размотримо примену **LangChain** и **LlamaIndex** за поједностављење интеграције компоненти и оркестрације процеса.

Процена и метрике:

- Оцењивање компоненти претраживања: Колико добро систем проналази релевантне информације у бази знања? За то се користе стандардне метрике претраживања, као што су DCG и nDCG, које процењују квалитет рангирања резултата.
- Оцењивање компоненти генерације: Користимо другу велику језичку моделу као "судију". Ова LLM ће анализирати одговоре RAG-система и дати оцену њиховог квалитета. Овакав приступ омогућава аутоматизацију евалуације и чини је објективнијом. Примере промптова за евалуацију: Prometheus или Databricks (MLFlow).
- **RAGAs:** Семантичка сличност одговора, тачност одговора.





Оптимизација и унапређење система:

- Побољшање тачности проналажења и релевантности одговора током времена: Редовно дообучавање модела на актуелним подацима специфичним за предметну област како би се повећала њихова способност проналажења релевантних информација. Коришћење хибридних метода претраге, комбиновањем семантичке и лексичке претраге, како би се обезбедило прецизније проналажење информација. Периодична провера и ажурирање базе знања, уклањањем застарелих информација и додавањем нових података, како би се одржала актуелност одговора.
- Повећање брзине одговора и смањење кашњења: Коришћење високоперформансних сервера и дистрибуираних рачунања за убрзање обраде захтева. Имплементација кеширања често тражених података како би се смањило време обраде поновљених захтева. Увођење паралелне обраде задатака, као што су истовремено проналажење и генерисање, ради смањења укупног кашњења система.
- Увођење паралелне обраде задатака, као што су истовремено проналажење и генерисање, ради смањења укупног кашњења система: Омогућавање корисницима да оцењују одговоре и остављају коментаре како би се прикупили подаци о квалитету рада система. Анализа добијених повратних информација ради идентификовања образаца и области које захтевају побољшање, као што су тачност или брзина одговора. Коришћење прикупљених повратних информација за дообучавање модела и корекцију алгоритама, обезбеђујући прилагођавање система променљивим потребама корисника.



