

MultiDoc-QA

Monique Monteiro – moniquelouise@gmail.com



- Capacidade few-shot de LLMs pode reduzir os custos para resolução de tarefas da question answering (QA)
 - Implementação de sistemas de QA para diferentes domínios sem a necessidade de datasets específicos anotados
- Melhor desempenho quando modelos são induzidos a mostrar evidências
 - CoT (Chain-of-Thought)

Técnicas para garantir corretude

- -Inspeção visual:
 - Da composição das perguntas
 - Das evidências geradas





Truques de código que funcionaram

- monoT5 e bibliotecas do pygagle possuem incompatibilidade com demais bibliotecas
- Solução:
 - Colocar em notebook separado

```
modifier_ob.
  mirror object to mirror
mirror_mod.mirror_object
 peration == "MIRROR_X":
irror_mod.use_x = True
mirror_mod.use_y = False
lrror_mod.use_z = False
 _operation == "MIRROR_Y"
 lrror_mod.use_x = False
 lrror_mod.use_y = True
 lrror_mod.use_z = False
  operation == "MIRROR Z"
  lrror_mod.use_x = False
  _rror_mod.use_y = False
  rror_mod.use_z = True
 melection at the end -add
   ob.select= 1
   er ob.select=1
   ntext.scene.objects.action
  "Selected" + str(modified
   rror ob.select = 0
  bpy.context.selected_obj
   ata.objects[one.name].se
  int("please select exaction
  -- OPERATOR CLASSES ----
     nes.Operator):
      mirror to the selected
    ject.mirror_mirror_x*
  ontext):
oxt.active_object is not
```

Implementação

```
modifier_ob.
  mirror object to mirror
mirror_mod.mirror_object
 peration == "MIRROR x"
irror mod.use_x = True
 irror_mod.use_y = False
 !rror_mod.use_z = False
  operation == "MIRROR Y"
 . Ilrror mod.use y = True
  rror_mod.use_x = False
  rror_mod.use_y = False
  rror_mod.use_z = True
   ob.select= 1
   er ob.select=1
    rtext.scene.objects.action
   "Selected" + str(modifice)
   irror ob.select = 0
    bpy.context.selected_obj
   ta.objects[one.name].sel
   int("please select exactle
    X mirror to the selecter
   ject.mirror_mirror_x'
 ontext):
ext.active_object is not
```

1. Indexação

- Conjunto de teste
- Texto principal + artigos associados aos links
- Salvamento do índice com janelas de context

2. Reranqueamento

- Decomposição das perguntas (máx. 50)
 (GPT 3.5 turbo com prompt estático)
- Reranqueamento com monoT5

3. Inferência/Avaliação

- Uso de dataset de evidências prédisponibilizado para construção de prompts dinâmicos com K exemplos mais próximos (K=4)
- Geração de respostas + evidências com GPT
 3.5 turbo

Resultados (inesperados)

- Melhor F1 para documentos com tags HTML (?)
- Hipótese:
 - Alguma aleatoriedade no pré-processamento, indexação ou chamadas ao GPT

Presença de tags HTML	F1	EM
Sim	0,4529	0,34
Não	0,4319	0,36



Dúvida básica

Não seria a geração de evidências zero-shot learning?

