目前大家已基本上都已经训练完表示模型,接下来要做的就是把数据库中的论文标题进行<u>向量化</u>,并保存到数据库中。这里我们通常使用**向量数据库**,我以 Milvus(https://milvus.io/docs)为例进行介绍。

实现 Milvus 服务包括两步:

- 在服务器上用 docker 进行服务部署
- 写 python 代码将向量上传

我统一是用的是 v2.0.x 版本,大家如果打算使用 v1.0.x 版本,就直接按照官网教程,不要参考下面的内容。

Docker 部署

- 按照教程 https://milvus.io/docs/v2.0.x/install_standalone-docker.md 把 Milvus 服务跑起来
- 为了方便管理,可以再运行一个图形化界面的服务 Attu(<u>https://github.com/zilliztech/attu</u>),如果是 v1 的话可以用这个(<u>https://zilliz.com/products/em</u>)
- Milvus 服务的默认端口为 19530, 我现在已经把大家 19530 端口的访问权限打开了, 如果你们不用 Milvus, 打算用其他的工具, 也可以联系我开新的端口。

代码

以下为部分 Milvus 2.0 的参考代码, v1.0.x 和 v2.0.x 差别较大,大家不要弄混淆了。另外,我提供的只是参考,各位一定要仔细阅读官方 API 文档。

```
# milvus_utils.py
from pymilvus import connections
from pymilvus import CollectionSchema, FieldSchema, DataType, Collection
HOST = '127.0.0.1'
_{PORT} = '19530'
def get_milvus_connection():
    '''建立Milvus连接'''
    connections.connect(
      alias="default", host=_HOST, port=_PORT
)
def create_milvus_collection():
    '''创建 collection'''
   milvus_id = FieldSchema(
     name="milvus_id",
      dtype=DataType.INT64,
     is_primary=True,
     auto_id=True
   )
   vector = FieldSchema(
      name="vector",
      dtype=DataType.FLOAT_VECTOR,
```

```
dim=256
   )
   schema = CollectionSchema(
     fields=[milvus_id, vector],
     description="02E"
   )
   collection_name = "O2E"
   collection = Collection(
       name=collection_name,
       schema=schema,
       using='default',
       # shards_num=2,
       # consistency_level="Strong"
   )
def get_milvus_collection(name):
    '''获取指定collection'''
   collection = Collection(name)
    return collection
def milvus_insert(collection_name, data, partition_name=None):
   插入数据。
   param: collection_name: collection名称
   param: partition_name: partition名称
   param: data: 待插入的数据, list-like(list, tuple)
   return: Milvus生成的ids
   collection = get_milvus_collection(collection_name)
   res = collection.insert(partition_name=partition_name, data=data)
   ids = res.primary_keys # 这个id是由Milvus生成的, 大家注意要和论文id对应起来保存
   return ids
def milvus_search(collection_name, partition_names, query_vectors, topk, expr=None):
   查询相关向量。
   param: collection_name: collection名称
   param: partition_names: partition名称列表
   param: query_vectors: 待查询的数据, list-like(list, tuple)
   param: topk: 每个query返回的最相似个数
   param: expr: 条件表达式
   return: ids_list, (list,list)
   collection = get_milvus_collection(collection_name)
    res = collection.search(
       partition_names=partition_names,
       data=query_vectors,
```

```
anns_field="vector",
        limit=topk,
        expr=expr,
        param={"metric_type": "L2", "params": {"nprobe": 10}}
   ids_list = []
    for item in res:
        ids = []
        for p in item:
            ids.append(p.id)
        ids_list.append(ids)
    return ids_list
def milvus_get_by_id(collection_name, id):
    '''根据id获取数据'''
   collection = get_milvus_collection(collection_name)
    res = collection.query("milvus_id == {}".format(id))
    for item in res:
        print(item)
if __name__ == '__main__':
   get_milvus_connection()
   collection = get_milvus_collection("02E")
   print(collection._schema)
```

在完成向量化之后,大家就可以拿到关键词之后将其向量化,然后在 Milvus 里面召回成果,再将成果和专家匹配进行专家排序。

你们可以先测试一下这种方式的耗时是否可以接受(应该没问题),比较一下 10 万和 100 万级数据量下的时间差异。

如果实在不行,那我们之后可以提前从论文中抽取关键词,把关键词和论文的对应关系保存到 ES 里面,进一步加速查询。