写在最前:本项目是一个选课智能编辑器,也即只能给出选课建议,用户仍需要在规定时间前往选课网进行选课;由于按当前时间进行"初选"、"补退选"等阶段划分不利于录制展示视频,我们可以通过在时间表中点击对应时段直接进入"初选"、"补退选"等阶段

一、程序功能实现

- (一) 智能推荐课程
 - **基于神经网络推荐**:初选阶段,基于用户的个性化偏好,通过神经 网络为其推荐课表,并生成推荐的备选列表



● 接入 Deepseek 智能推荐: 补退选阶段接入 Deepseek 的 api, 支持 更精细的选课推荐

请输入具体选课要求,如:希望选一门能练习听口能力,给分还好的英语课

- 支持学分上限设置
- 支持个性化偏好设置

(二) 自定义课表编辑

● 发挥**图形交互**的优势,**直观编辑课表**

1	2	3	4	5
		程序设计实习刘家瑛		概率统计 (A) 章复嘉
		XJ家G类		APL-SELTER
人工智能基础			击剑	
王乐业			孙玉洁	
		概率統计 (A)	人工智能基础	程序设计实习
		章复熹	王乐业	刘家瑛
) 台湾政治概论		基督教文明史	学术写作与表达 苏彦捷孙华张久珍陈	
李义虎		彭小瑜	江宋亚云	
2				

总学分: 16

- 支持同时编辑多张课表及课表增删
- 支持搜索课程,搜索授课教师,收藏课程,删除课程等操作
- 可以便捷查看课程详情

(三) 庞大的数据库

● 包含全校春季课程及详细信息,比如授课教师、授课地点、学分学 时、任务量等等

(四) 投点建议

● 可根据输入的限选/已选人数生成投点建议



(五) 时间跟进

● 读取系统时间,预选阶段结束时自动切换至补退选阶段



二、各模块和类细节

(一) 数据库

- 从教务网站爬取近 3000 条课程数据,形成数据库
- 爬取通用人工智能等专业的培养方案
- 后端通过 api 获取数据库中数据,将每条数据对象化,分类存入 course_list

```
# load the data
import requests
BASE_URL="http://10.7.21.186:8000"
API_PATH="/courses"
response=requests.get(f"{BASE_URL}{API_PATH}")
if response.status_code==200:
    data=response.json()

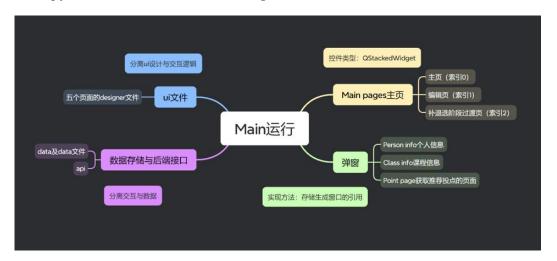
# load the curriculum, and add extra information to the existing courses
API_PATH1="/courses2"
response1=requests.get(f"{BASE_URL}{API_PATH1}") #导入培养方案课程
if response1.status_code==200:
    data1=response1.json()

course_list={'所有课程':[],'专业必修':[],'专业任选':[],'思想政治':[],'大学英语':[],'
```

'全校公选课':[],'通选课':[],'体育':[],'专业限选':[]}

(二) 前端

● 运用 pyside6 图形界面库,用 designer 工具进行界面主体设计



● 界面的显示:对每个页面创建一个类(开始页,主页,详情页,投 点页),实现槽函数并连接控件

```
class Main_pages:

    def __init__(self,app):
        self.app=app
        uiLoader = QUiLoader()
        self.ui = uiLoader.load('ui/main_pages.ui')
```

● 各种功能实现:对常用控件(时间,表格,分类树)封装方法类

```
class TimeContent:
    def __init__(self,timetable): ...
    def switchStage(self): ...
    def showTime(self): ...

class tableMethods:
    def __init__(self,app): ...
    def listToTable(self,classList,classTable,creditTag): ...
    def combineCells(self,table): ...
    def deCombine(self,table): ...
    def goClassInformation(self,row,col,t): ...

class treeMethods:
    def __init__(self): ...
    def loadClassList(self,tree): ...
    def filterItems(self, text,tree): ...
    def filterTreeItem(self, item, text): ...
```

● 学生、课程等数据:打包 person 类和 class 类

```
class Person:
    def __init__(self): ...
user=Person()
user_send={}

class Class:
    def __init__(self,classbag): ...
```

(三) 后端

课程 Course 类:包含原始字符串、上课时间、各维度评分(比如给分、任务量)、限选和已选人数等(部分数据比较敏感,因此评分、已选限选人数等采用随机生成)

```
class Course:
    def __init__(self,course_information):
        self.original=course_information #给原始字典留档
```

```
self.time list=[]
```

```
self.available=100
self.chosen=random.randint(20,400)
self.probability=min(1,self.available/self.chosen) #选课概率
self.evaluated=[random.randint(60,100),random.randint(40,100)] #百分制
# 分别是给分 任务量 早八厌恶 选课难度 水分
if [1,1] in self.time_list or [2,1] in self.time_list or [3,1] in self.time_list
```

```
or [4,1] in self.time_list or [5,1] in self.time_list or [6,1] in self.time_list or self.evaluated.append(-8)
else: self.evaluated.append(0) #对早八的厌恶程度
self.evaluated.append(1/self.probability) #选课难度
self.evaluated.append(random.randint(40,100)) #水分
```

(四) 神经网络设计

- Step1. 根据用户专业和年级计算本学期(2024-2025 春季学期) 可选的全部课程
- Step2. 使用神经网络计算本学期可选的所有课程的评分,对其进行排序
- Step3. 根据用户希望的学分上限、每类课程选择的门数上限进行 筛选,并注意保证时间不冲突,最终得出推荐课表。

```
def recommend_with_NN(preferences:Dict[str,float],must_take:List[Dict],must_not_take:List[Dict],available_courses:List[Course],expected_num:Dict[str,int]):
   priority\_list = calculate\_with\_NN (preferences, must\_take, must\_not\_take, available\_courses)
   recommended=[]
   nums={'总学分':0,'专业任选':0,'思想政治':0,'大学英语':0,'全校公选课':0,'通选课':0,'体育':0,'专业限选':0}
   name_list=[]
    occupied_times=[] # 简单起见,只要求其他课程不能与专业必修课时间冲突
    for score,course in priority_list: #专业必修课
        if course.name in name_list: continue
       if course.type!='专业必修':
           continue
        if course.original in must_not_take:
        if nums['总学分']+course.credit>expected_num['总学分']:
           continue
        for time in course.time list:
           if time in occupied_times:
              continue
       occupied_times.extend(course.time_list)
        name_list.append(course.name)
        recommended.append((score,course))
       nums["总学分"]+=course.credit
    for score,course in priority_list: #其它课程
       if course.name in name_list: continue
        if course.credit==0: continue
       if course.type not in nums.keys():
           continue
        if nums[course.type]>=expected_num[course.type] or nums['总学分']+course.credit>expected_num['总学分']:
        for time in course.time list:
           if time in occupied_times:
               continue
       name_list.append(course.name)
       recommended.append((score.course))
       nums['总学分']+=course.credit
       nums[course.type]+=1
    return recommended, priority_list
```

(五) 投点建议设计

● 可对需要投点的课程给出投点建议

```
def distribute_stake(courses):
   bets=[97,61,31,2,0]
   tot=99
   ret=[]
    for available, chosen in courses:
        if tot<=5:
           ret.append(tot)
           tot=0
           continue
        probability=min(1,available/chosen)
        if probability<0.1 or probability>=0.95:
           ret.append(0)
        elif 0.1<=probability<0.4:
           for i in range(5):
                if tot>=bets[i]:
                    ret.append(bets[i])
                    tot-=bets[i]
                    break
        elif 0.4<=probability<0.7:
            for i in range(1,5):
                if tot>=bets[i]:
                    ret.append(bets[i])
                    tot-=bets[i]
                    break
        elif 0.7<=probability<0.95:
           for i in range(2,5):
                if tot>=bets[i]:
                    ret.append(bets[i])
                    tot-=bets[i]
                    break
   return ret
```

(六) Deepseek 接入

● 此阶段接入 Deepseek 的 api, 让其基于已选上的课程和用户个性 化偏好的文字为用户推荐补选课程。Prompt 如下

prompt = f"""

你是一位智能课程推荐助手。根据以下信息,从可选课程列表和可选专业课列表中为用户推荐合适的课程。

具体来说,用户在各个维度的偏好数值越高表示对该方面要求越高;

每门课的数据结构形如[记录课程信息的原始字典,[上课时间],[对应维度的课程评分],[限选人数,己选人数]], 其中对应维度的课程评分越高说明该维度表现越好。

务必注意:

推荐的课程课名不能和己选课程有重合:

推荐的课程不能和已有课程产生时间冲突;推荐的课程之间不能有时间冲突;

可选专业课列表中的课程,相同课名的能且只能选择一门:

推荐课程和已选课程学分加起来不能超过25分

可选课程列表:

{json.dumps(available_courses, indent=2)}

可选专业课列表:

{json.dumps(must_take_courses, indent=2)}

己选课程列表:

{json.dumps(chosen_courses, indent=2)}

用户个人偏好:

{json.dumps(preferences, indent=2)}

请返回推荐的课程列表,每个课程的数据结构形如:[记录课程信息的原始字典,[上课时间],[对应维度的课程评分],-1,[限选人数,已选人数],-1]注意。不要含有其它任何信息:包括推荐理由、"根据您的需求,我将推荐以下课程"等。要求能够被解析为json格式。

prompt=prompt+your_prompts

三、 小组成员分工(按姓名首字母排序)

董弋非:后端设计、部分报告制作

李佳燚: 前端设计、展示视频录制、部分报告制作

王奕文:数据爬取与数据库制作、报告整合

四、 项目总结与反思

总结:

本项目旨在开发一个智能选课编辑器,通过神经网络与外部 API(如 Deepseek)为用户提供个性化的选课推荐。系统涵盖了课程推荐、课表编辑、课程搜索与收藏、以及投点建议等功能,结合后端数据处理与前端图形交互,提升用户在选课过程中的效率与体验。

在开发过程中,项目各部分较为完整地协作完成。后端通过爬取教务网

数据构建了包含近 3000 条课程记录的数据库,涵盖课程信息、教师、学分等关键字段。前端借助 PySide6 与 Qt Designer 构建图形界面,实现了课表展示与编辑功能,同时通过封装的类对数据和控件进行有效管理。推荐逻辑方面,神经网络能够结合用户专业、年级与偏好进行初筛,并保证时间不冲突;补退选阶段则接入 Deepseek 的 API,进一步提升推荐精度。

反思:

要在开始设计前和设计中及时明确数据库、前端、后端之间的接口格式,明确分工,以避免后期调整带来的重复工作。此外,课程评分与人数等敏感数据采用了随机生成,神经网络的训练数据量也不够庞大,这在真实场景下可能影响推荐准确性,后续若能获取更真实的交互数据,推荐模型可进一步优化。

总的来说,项目基本实现了预期功能,也提升了团队在数据处理、界面 开发和 AI 应用方面的综合能力,为今后的系统设计积累了宝贵经验。