1. 智能舍友分配系统

1.1. 学生住宿舍友选择痛点

- 1. **作息冲突**:不同学生作息习惯差异大,早睡早起型与熬夜型共处一室,相互干扰休息,易引发矛盾,长期影响生活质量与学业状态。
- 2. **卫生习惯差异**:在宿舍公共区域卫生打扫、个人物品整理方面,标准不一。爱干净的学生常因舍友邋遢,面临脏乱环境困扰,滋生不满情绪。
- 3. **兴趣爱好相悖**: 热爱学习、常去图书馆的学生,若舍友热衷于玩乐,宿舍难以营造学习氛围,彼此缺乏共同话题,交流受阻,社交需求得不到满足。
- 4. **性格不合**: 内向害羞的学生与极度外向、社交频繁的舍友相处,可能产生社交压力,甚至感觉被边缘化,不利于心理健康与个人成长。

1.2. 具体实现方案

1.2.1. 基于 AI 聊天的学生画像构建

- 学生收到录取通知书后,可通过学校指定平台接入智能聊天程序。以迎新风格开场引导交流,从轻松活题逐步切入关键信息收集,如依据家乡话题延伸至生活习惯、兴趣爱好询问。利用 AI 情感分析能力,感知学生情绪,适时安抚或强化正向情绪,确保信息流畅收集
- AI话题风格比较轻松随意,可以根据用户前期话题延展下一级话题。例如你喜欢动漫吗?如果回答 是喜欢,则可以延申到下一个话题,最喜欢哪一个动漫人物呢?
- 相比问卷调查和心理测验,AI使用更加开放性的问题既能引导学生表达自己,又不会让他们感到压力或不适。
- 聊天过程中实时为学生生成动态标签,标注信息来源与置信度,形成立体精准画像,为舍友匹配提供基础。

1.2.2. 对话设计

1.2.2.1. 生活习惯类问题

目标:了解学生的日常生活习惯,确保舍友之间的生活节奏兼容。

• 作息时间:

- 。"你平时喜欢早睡早起,还是晚睡晚起呢?为什么?"
- 。 "周末的时候,你通常会怎么安排自己的时间?"

• 清洁习惯:

- 。 "你觉得宿舍的整洁度重要吗? 你平时会怎么保持自己的空间整洁?"
- "如果你的舍友有点随意,东西放得比较乱,你会怎么处理?"

• 学习与休闲:

- 。 "你平时喜欢在宿舍学习,还是更喜欢去图书馆或咖啡馆?"
- 。 "你在宿舍里通常会做些什么? 比如看书、打游戏、听音乐?"

1.2.2.2. 2. 兴趣爱好类问题

目标:了解学生的兴趣爱好,帮助找到有共同话题的舍友。

• 娱乐活动:

- "你平时喜欢听什么类型的音乐?有没有特别喜欢的歌手或乐队?"
- 。 "你最近看过什么电影或电视剧? 觉得怎么样?"

• 运动与户外:

- 。"你喜欢运动吗?如果有空的话,你会选择去打球、跑步,还是宅在宿舍?"
- "周末的时候,你更喜欢和朋友一起出去玩,还是自己待着放松?"

• 游戏与社交:

- 。"你平时会玩电子游戏吗?如果玩的话,喜欢什么类型的游戏?"
- 。 "你喜欢和朋友们一起聚会, 还是更喜欢小范围的交流?"

1.2.2.3. 3. 性格与社交倾向类问题

目标:了解学生的性格特征和社交偏好,帮助匹配性格兼容的舍友。

社交倾向:

- 。 "你觉得自己是一个外向的人还是内向的人? 为什么?"
- 。 "在宿舍里, 你更喜欢热闹的氛围, 还是安静的环境?"

• 冲突处理:

- 。"如果你和舍友有了小矛盾,你会怎么处理?是直接沟通,还是先冷静一下?"
- 。 "你觉得舍友之间最重要的是什么?比如互相尊重、共同兴趣,还是其他?"

• 适应能力:

- 。"你觉得自己适应新环境的能力怎么样?比如到了一个新地方,你会很快融入吗?"
- 。"如果舍友的生活习惯和你不太一样,你会怎么调整自己?"

1.2.2.4. 4. 价值观与目标类问题

目标:了解学生的价值观和未来目标,帮助找到志同道合的舍友。

• 学习态度:

- 。 "你对大学生活有什么期待? 比如学习、社交、社团活动?"
- 。 "你觉得学习和娱乐之间应该如何平衡?"

未来规划:

- 。 "你有没有想过大学期间要达成什么目标?比如学业、实习、旅行?"
- 。"你觉得自己是一个有计划的人,还是更喜欢随性一点?"

• 宿舍氛围期望:

- "你理想中的宿舍氛围是什么样的?比如大家一起学习、聊天,还是各自安静地做自己的事情?"
- 。 "你希望和舍友成为好朋友,还是保持一定的距离?"

1.2.2.5. 5. 趣味性与个性化问题

目标: 通过轻松有趣的问题, 让学生更自然地表达自己。

趣味问题:

- 。"如果你可以养一只宠物,你会选择什么?为什么?"
- 。"如果你有一个超能力,你希望是什么?为什么?"

情景假设:

- 。"如果宿舍里突然停电了,你会怎么打发时间?"
- "如果舍友邀请你一起去参加一个你不太感兴趣的活动,你会怎么回应?"

1.2.2.6. 6. 总结性问题

目标: 让学生总结自己的特点,帮助系统更全面地了解其个性。

• 自我描述:

- 。"如果用三个词来形容自己,你会选择哪三个词?"
- "你觉得自己的最大特点是什么?比如幽默、细心、有创意?"

• 对舍友的期望:

- 。 "你希望你的舍友是什么样的? 比如性格、兴趣、生活习惯?"
- 。 "你觉得什么样的舍友会让你觉得相处起来很舒服?"

1.2.2.7. 设计原则

1. **自然对话**:

- 。 问题设计要像朋友聊天一样自然, 避免让学生感到被"审问"。
- 。 AI虚拟人可以根据学生的回答灵活调整问题,展现共情能力。

2. 轻松有趣:

- 加入一些趣味性问题,让学生在回答时感到放松和愉快。
- 。 避免过于严肃或敏感的话题。

3. 开放性与引导性:

- 。 问题要足够开放, 让学生有充分的表达空间。
- 。 同时要有一定的引导性,确保收集到的信息对宿舍分配有帮助。

4. 隐私保护:

。 问题设计避免涉及过于私密的内容, 确保学生的舒适感。

1.2.2.8. 示例对话流程

AI虚拟人: 嗨!我是你的宿舍小助手,可以叫我小舍。在帮你找到合适的舍友之前,我想多了解一下你。你平时喜欢早睡还是晚睡呢?

学生: 我一般睡得比较晚,喜欢晚上看书或者打游戏。

AI虚拟人: 哇,看来你是个夜猫子! 那你觉得宿舍的整洁度重要吗?

学生: 我觉得挺重要的,我喜欢干净整洁的环境。

AI虚拟人:明白了!那你平时喜欢听什么类型的音乐?

学生: 我喜欢听流行音乐,偶尔也会听一些轻音乐放松。

AI虚拟人: 听起来很棒! 如果用三个词来形容自己, 你会选择哪三个词呢?

学生:嗯.....可能是"幽默"、"细心"和"有点宅"吧。

AI虚拟人: 哈哈, 很有趣! 最后一个问题: 你希望你的舍友是什么样的?

学生: 我希望舍友也能喜欢安静,最好也能喜欢音乐,这样我们可以一起听歌聊天。

AI虚拟人: 谢谢你分享这么多! 我会根据你的信息帮你找到合适的舍友, 祝你大学生活愉快!

1.2.3. 匹配规则设计:

• 生活习惯匹配: 优先匹配作息时间、清洁习惯相似的学生。

• 兴趣爱好匹配:将兴趣爱好相似的学生分配到一起,增加共同话题。

• 性格互补:在性格特征上适当互补,例如将外向与内向学生搭配,促进宿舍氛围平衡。

1.2.4. 内容

- **信息展示平台搭建**:初次分配结果生成后,学校系统内开辟"舍友互选专区"。以卡片展示候选人基本信息、照片(可模糊处理)、兴趣爱好标签、个人简介等,同时设置互动板块,呈现候选人点赞等互动动态。
- **人工互选流程设定**: 开启 [X] 天互选窗口期,学生可选择"确认入住""有待了解""不合适"。全选"确认入住"则宿舍锁定;部分"有待了解"自动延长 [X] 天匹配;多"不合适"反馈则回溯优化推荐。设置定时短信提醒,避免学生拖延错过。

1.3. 竞争分析

- 1. 优势 (Strengths):
- 精准满足需求: 直击学生痛点,提供个性化、人性化分配方案,提升校园生活满意度,助力宿舍管理和谐,市场针对性强。
- 技术壁垒: 综合运用 AI 多技术构建复杂模型, 精准度高, 数据驱动优化, 随使用量增加不断提升匹配质量, 竞品难短期内复制。
- **创新功能组合**: AI 聊天画像 + 舍友互选,双重保障精准匹配,给予学生参与感,优化算法,形成独特竞争优势。
- 1. 机会 (Opportunities):
- 教育数字化趋势: 高校信息化建设推进, 对创新管理工具接受度提升, 利于产品入驻。
- 学生需求凸显: 年轻一代对生活品质、个性化要求高, 智能分配需求旺盛, 市场前景广阔。
- 拓展商业可能:除高校,可延伸至青年公寓、企业员工宿舍等,拓展盈利渠道。

1.3.1. 关键技术

- 1. **设计对话流程**: 创建一个脚本或指南,确保涵盖所有必要方面(生活习惯、兴趣爱好、性格特征、价值观),并保持自然流畅。
- 2. **实现标签提取**: 使用LLM识别和提取对话中的相关标签,可以通过提示LLM生成总结或使用关键词检测技术。
- 3. **开发匹配算法**: 创建一个简单的算法,根据标签的相似度匹配学生,可以使用余弦相似度或标签重叠 计数。
- 4. 构建信息展示平台: 开发一个平台,让学生查看潜在室友,并提供互动选项。

1.3.2. LLM生成对话和标签提取

LLM API参考各大模型平台API调用方法。以下为LLM生成的方案,供参考。

1.3.3. 对话流程设计与LLM结合实施方案

1.3.3.1. 1. 对话流程设计

1.3.3.1.1. 目标

设计一个自然、流畅的对话流程,通过多轮对话收集学生的生活习惯、兴趣爱好、性格特征等信息,并实时提取标签,最终生成学生画像。

1.3.3.1.2. 设计原则

- 自然性: 对话像朋友聊天一样自然, 避免机械式问答。
- 引导性:通过开放性问题引导学生表达,逐步深入。
- **动态调整**:根据学生的回答动态调整后续问题。
- 情感支持: 通过情感分析感知学生情绪, 适时调整对话风格。

1.3.3.1.3. 对话流程示例

1. 开场问候:

AI助手: "嗨!我是你的宿舍分配助手小舍。很高兴认识你!在帮你找到合适的舍友之前,我想多了解一下你。你平时喜欢早睡还是晚睡呢?"

2. 生活习惯:

- 学生: "我一般睡得比较晚,喜欢晚上看书或者打游戏。"
- AI助手:"哇,看来你是个夜猫子!那你觉得宿舍的整洁度重要吗?"
- 。 学生: "我觉得挺重要的, 我喜欢干净整洁的环境。"

3. 兴趣爱好:

- 。 AI助手: "明白了! 你平时喜欢听什么类型的音乐?"
- 。 学生: "我喜欢听流行音乐, 偶尔也会听一些轻音乐放松。"
- AI助手: "听起来很棒! 你最近看过什么电影或电视剧吗?"

4. 性格特征:

- 。 AI助手: "你觉得自己是一个外向的人还是内向的人呢?"
- 。 学生: "我比较外向, 喜欢和朋友一起玩。"
- AI助手: "那在宿舍里, 你更喜欢热闹的氛围, 还是安静的环境?"

5. 总结与确认:

- o AI助手: "谢谢你分享这么多! 如果用三个词来形容自己, 你会选择哪三个词呢?"
- 学生: "嗯……可能是'幽默'、'细心'和'有点宅'吧。"
- AI助手:"哈哈,很有趣! 最后一个问题:你希望你的舍友是什么样的?"
- o 学生: "我希望舍友也能喜欢安静,最好也能喜欢音乐,这样我们可以一起听歌聊天。"
- o AI助手:"谢谢你!我会根据你的信息帮你找到合适的舍友,祝你大学生活愉快!"

1.3.3.2. 2. 存储方式

1.3.3.2.1. 目标

高效存储学生的对话数据、提取的标签以及生成的学生画像,支持快速检索和匹配。

1.3.3.2.2. 存储方案

1. 数据库选择:

- 使用**关系型数据库**(如MySQL或PostgreSQL)存储结构化数据(如学生基本信息、标签、匹配结果)。
- 使用NoSQL数据库(如MongoDB)存储非结构化数据(如对话记录、学生自由文本回答)。

2. 数据结构设计:

○ 学生表:

- student_id (学生ID)
- name (姓名)
- major (专业)
- tags (标签, JSON格式)
- profile (画像, JSON格式)

○ 对话记录表:

- conversation_id (对话ID)
- student_id (学生ID)
- question (问题)
- answer (回答)
- timestamp (时间戳)

标签表:

- tag_id (标签ID)
- tag_name (标签名称,如"夜猫子"、"音乐爱好者")
- category (标签分类,如"生活习惯"、"兴趣爱好")

3. 数据存储流程:

- 。 每次对话结束后,将学生的回答存储到**对话记录表**。
- 。 调用LLM提取标签,将标签存储到标签表,并关联到学生的 tags 字段。
- o 根据标签生成学生画像,存储到 profile 字段。

1.3.3.3. 3. 控制流程

1.3.3.3.1. 目标

实现对话的自动化控制,确保对话流畅、信息完整,并实时提取标签。

1.3.3.3.2. 控制流程设计

1. 对话初始化:

- 。 学生进入系统后, AI助手发送开场问候, 启动对话。
- 。 根据预设的对话脚本,逐步提出问题。

2. 动态调整:

- 。 根据学生的回答, 动态选择下一个问题。
 - 例如,如果学生提到"喜欢打游戏",则后续问题可以围绕游戏展开。
- 。 使用LLM的上下文理解能力,确保对话连贯。

3. 标签提取:

- 。 每次学生回答后,调用LLM生成标签。
 - 提示LLM: "请从以下文本中提取标签: [学生回答]"。
 - 示例: 学生回答"我喜欢打篮球和听摇滚音乐", LLM返回标签"篮球爱好者"、"摇滚音乐爱好者"。

4. 画像生成:

- o 对话结束后,调用LLM生成学生画像。
 - 提示LLM: "请根据以下标签生成学生画像: [标签列表]"。
 - 示例: LLM返回"该学生喜欢运动,尤其是篮球,同时热爱摇滚音乐,性格外向,喜欢社交"。

5. 匹配触发:

当学生完成对话并生成画像后,系统自动触发匹配算法,计算与其他学生的相似度。

1.3.3.4. 4. 结合LLM的具体实现

1.3.3.4.1. 目标

利用LLM完成对话生成、标签提取和画像生成。

1.3.3.4.2. 实现步骤

1. 对话生成:

- 。 使用DeepSeek API生成对话内容。
 - 提示LLM: "请生成一个友好的问题,了解学生的生活习惯。"
 - 示例输出: "你平时喜欢早睡还是晚睡呢?"

2. 标签提取:

- 。 调用DeepSeek API提取标签。
 - 提示LLM: "请从以下文本中提取标签: [学生回答]"。
 - 示例输入:"我喜欢打篮球和听摇滚音乐。"
 - 示例输出: "篮球爱好者"、"摇滚音乐爱好者"。

3. 画像生成:

- 。 调用DeepSeek API生成学生画像。
 - 提示LLM: "请根据以下标签生成学生画像: [标签列表]"。
 - 示例输入: "篮球爱好者"、"摇滚音乐爱好者"、"外向"、"喜欢社交"。

■ 示例输出:"该学生喜欢运动,尤其是篮球,同时热爱摇滚音乐,性格外向,喜欢社交。"

4. 匹配算法:

- 使用标签相似度计算学生之间的匹配度。
 - 示例: 计算两个学生的标签重叠数量, 或使用余弦相似度计算标签向量的相似度。