# 大语言模型辅助的软件开发实践指南

近年来大语言模型(LLMs)技术及工具如雨后春笋得到快速发展,如ChatGPT、DeepSeek、Copilot、Cursor 等等。它们对软件工程领域产生了极大冲击,不仅可为软件开发和运维的各项活动提供智能化支持,提升软件开发的效率和质量,而且改变软件开发方式,产生新的软件开发范型。在 IT 业界,使用大模型工具来辅助软件开发已经成为重要的趋势,结对大模型工具来开发软件已成为每个软件工程师必备的能力。在软件工程教育领域,拥抱和引入大模型技术及工具也是必然趋势。它不仅可以让学生接触和使用大模型这一利器,而且有助于解决软件工程教育教学中存在的问题和挑战。

软件开发实践是软件工程系列课程教学的一项重要内容。它旨在要求学生利用 所学的软件工程知识来开发软件,以此来巩固和掌握理论知识,培养工程实践能力,获得软件开发经验和技能。当前软件开发实践普遍面临三方面的问题:(1)实 践难做大,实践规模和复杂性达不到工程要求,原因是一旦复杂性和规模增大,学 生就需要在实践中用到超出教学范畴的诸多知识(如技术、工具等);(2)实践 难做好,实践的质量达不到工程要求,原因是学生缺乏判断实践成果质量的能力 (如代码、文档、模型等);(3)实践难做成,难以有效解决实践中遇到的多样 化问题,原因是学生在软件开发实践必然会碰到多样化和个性化的问题,这些问 题的解决在很大程度上超出学生的知识、经验和能力范畴。

针对上述问题,本《指南》尝试将大模型技术及工具引入软件开发实践,帮助学生利用大模型工具来辅助他们开展软件开发实践,包括需求分析、软件设计、编码实现、软件测试、部署运维等,解决软件开发实践中遇到的各类问题,发现和评估实践成果的质量问题并加以改进,并提升软件开发实践的效率。

本《指南》将说明三方面的内容: (1) 大模型工具可辅助哪些软件开发实践活动; (2) 如何帮助学生有效和高效地使用大模型工具来辅助软件开发实践;

(3) 推荐使用哪些大模型工具来辅助开展软件开发实践。

# 1. LLMs 工具辅助软件开发实践

整体而言,大模型工具可以辅助学生完成以下几个方面的软件开发实践活动,包括需求分析、软件设计、代码编写、软件测试、运行维护等。

## 1.1 需求分析

目标:确定软件项目,构思和明确软件需求,定义软件功能和非功能需求。

#### (1) 项目选题和需求构思

**辅助创意生成**:可以利用大模型,针对特定应用领域或技术栈,生成软件项目的需求创意。

例如,输入"假设你是一个非常善于头脑风暴的创意工程师,请你帮我生成基于 AI 的教育应用创意",模型可以生成多个项目想法,如"智能作业批改系统"等。或者,在已经提供的课题项目中进行分析筛选,选择更有使用价值的、实现难度合适的项目。

市场调研辅助:模型可以帮助分析某个领域的市场需求或技术趋势,提供相关背景信息,帮助团队确定项目的可行性和创新性。(纯生成式大模型工具不合适直接用于市场调研,建议结合有智能搜索功能的大模型工具,例如纳米 AI 搜索、腾讯元宝、豆包等)

## (2) 细化和分析软件需求, 生成软件需求文档

用户故事生成:根据用户角色和场景,生成符合实际应用场景的用户故事。例如:输入"作为顾客,想要搜索商品,以便找到想要购买的商品,请你根据顾客的需求生成用户故事",大模型工具可以生成详细的用户故事,包括前置条件、后置条件、正常流程、异常流程等。

**需求澄清与角色扮演**:让大模型扮演不同的客户和用户角色,通过模拟对话的方式,帮助学生澄清模糊的需求,完善需求细节。例如:

场景 1: 同学提出"网站要美观", 大模型可以扮演设计师, 询问具体的设计风格、配色方案、字体选择等, 帮助学生明确"美观"的具体含义。

场景 2: 同学提出"商品搜索功能",大模型可以扮演电商平台商家,询问搜索算法的精准度、排序规则、筛选条件等,帮助学生优化搜索功能的设计。

需求文档生成:利用大模型工具,自动生成初步的需求文档模板。

例如:输入"假设你是一个资深的软件需求分析师,我正在开发一个在线购物网站,请你帮我生成包含功能列表、用户角色以及用例图等内容的需求文档框架,包括功能需求、非功能需求(如性能、安全性等)。"

#### 1.2 软件设计

目标:逐步明确其解决方案,将需求转化为软件设计方案,包括体系结构、 用户界面、数据等方面。

#### (1) 软件体系结构设计

**辅助架构设计**:利用大模型,根据需求描述,生成初步的软件体系结构图, 并推荐合适的设计模式和框架。

示例 1: 输入"假设你是一个经验丰富的软件架构师, 我正在开发一个在线购物网站, 请你帮我设计一个可扩展、高性能的系统架构, 并推荐合适的技术栈。" 大模型可以生成包含前端、后端、数据库、缓存等组件的架构图, 并推荐使用Spring Boot、React、Redis 等技术。

示例 2: 输入"我正在开发一个基于微服务架构的社交网络应用,请你帮我设计服务划分方案,并推荐合适的通信协议。" 大模型可以生成用户服务、内容服务、消息服务等微服务划分方案,并推荐使用 RESTful API 或 gRPC 进行通信。

#### (2) 用户界面设计

**辅助界面原型设计**:利用大模型根据用户角色和功能需求,生成初步的界面原型图,并提供设计建议。

示例 1: 输入"假设你是一个资深 UI 设计师, 我正在开发一个在线教育平台,请你为老师和学生角色分别设计课程管理界面和学习界面,并提供设计建议。" 大模型可以生成包含课程列表、视频播放、在线测试等元素的界面原型,并建议使用简洁明了的布局和符合教育主题的配色方案。

示例 2: 输入"我正在开发一个移动端电商应用,请你设计商品详情页的界面布局,并考虑用户体验和交互设计。" 大模型可以生成包含商品图片、价格、购买按钮等元素的界面原型,并建议使用大图展示、滑动查看、一键购买等交互方式。

#### (3) 数据设计

**辅助数据库设计**:利用大模型,根据需求描述,生成初步的数据库模型,并推荐合适的数据库类型和数据结构。

示例 1: 输入"假设你是一个数据库专家, 我正在开发一个博客系统, 请你帮我设计数据库表结构, 并考虑文章的存储、分类、标签等功能。" 大模型可以生成包含用户表、文章表、分类表、标签表等表结构的 ER 图, 并推荐使用 MySQL或 PostgreSQL 数据库。

示例 2: 输入"我正在开发一个实时聊天应用,请你设计消息存储方案,并考虑消息的实时性、可靠性和可扩展性。" 大模型可以生成使用 NoSQL 数据库(如 MongoDB) 存储消息的方案,并建议使用消息队列(如 Kafka)实现消息的异步处理。

#### (4) 详细设计

**辅助详细设计文档生成**:利用大模型,根据体系结构设计和用户界面设计, 生成类图、时序图等详细设计文档,并提供代码实现的思路和建议。

示例 1:输入"假设你是一个资深软件工程师,我正在开发一个在线购物网站,请你根据之前设计的系统架构,生成用户登录模块的类图和时序图,并提供代码实现的思路。"大模型可以生成包含用户类、认证服务类等类图,以及用户登录流程的时序图,并建议使用 Spring Security 框架实现用户认证功能。

示例 2:输入"我正在开发一个基于微服务架构的社交网络应用,请你生成用户关注功能的 API 接口文档,并提供代码实现的示例。"大模型可以生成包含请求方法、URL、参数、返回值等信息的 API 接口文档,并提供使用 Spring Boot 和 RESTful API 实现用户关注功能的代码示例。

## 1.3 编写代码

目标:将软件设计方案转化为可执行的代码。

#### (1) 代码生成

**辅助代码生成**:利用大模型,根据设计文档和自然语言描述,生成代码片段或完整函数。

示例 1:输入"假设你是一个资深 Python 开发工程师, 我正在开发一个在线购物网站,请你根据之前设计的用户登录模块, 生成用户注册功能的 Python 代码。" 大模型可以生成包含用户注册表单验证、密码加密、数据库操作等功能的代码片段。

示例 2: 输入"我正在开发一个基于 React 的移动端应用,请你生成一个商品列表组件,并实现下拉刷新和上拉加载更多功能。" 大模型可以生成包含商品列表展示、下拉刷新、上拉加载更多等功能的 React 组件代码。

#### (2) 代码适配

**辅助代码适配:** 从开源网站、问答社区或其他代码资源中找到可复用的代码 片段后,利用大模型将其修改为适配当前项目上下文的代码。

示例 1: 输入"我从 GitHub 上找到了一段用于用户认证的 Python 代码, 但它是基于 Flask 框架的, 而我的项目使用的是 Django 框架。请你帮我将这段代码适配到 Django 框架中。" 大模型可以将 Flask 的认证逻辑转换为 Django 的

认证逻辑,并生成适配后的代码。

示例 2: 输入"我从 Stack Overflow 上找到了一段用于处理文件上传的 JavaScript 代码, 但它是基于原生 JavaScript 的, 而我的项目使用的是 React。请你帮我将这段代码适配到 React 组件中。" 大模型可以将原生 JavaScript 代码转换为 React 组件代码,并确保其与项目的状态管理和事件处理机制兼容。

#### (3) 代码优化

辅助代码优化:利用大模型,分析代码性能瓶颈,提供优化建议,并重构代码以提高代码可读性和可维护性。

示例 1:输入"**很**设你是一个性能优化专家,请你分析以下 Python 代码的性能瓶颈,并提供优化建议。" 大模型可以分析代码性能瓶颈,例如循环嵌套过深、数据库查询次数过多等,并提供优化建议,例如使用缓存、优化算法等。

示例 2: 输入"我正在开发一个大型软件项目,请你重构以下代码,提高代码的可读性和可维护性。" 大模型可以重构代码,例如提取函数、消除重复代码、添加注释等,以提高代码的可读性和可维护性。

## (4) 代码注释生成

辅助代码注释生成: 利用大模型自动生成代码注释,解释代码功能和逻辑。 示例 1:输入"请你为以下 Python 函数生成注释,解释函数的功能和参数。" 大模型可以生成详细的代码注释,解释函数的功能、参数、返回值等信息。

示例 2: 输入"我正在开发一个开源项目,请你为以下 Java 类生成注释,解释类的功能和成员变量。" 大模型可以生成详细的代码注释,解释类的功能、成员变量、方法等信息。

## 1.4 软件测试

目标:通过一系列的测试,尽可能地发现并修复程序代码中的缺陷,提高软件质量。

#### (1) 测试用例生成

**辅助测试用例生成**:利用大模型,根据需求文档、设计文档或代码逻辑,自动生成测试用例。

示例 1:输入"假设你是一个资深测试工程师,我正在开发一个在线购物网站,请你根据用户登录功能的需求文档,生成测试用例,包括正常登录、密码错误、用户名不存在等场景。"大模型可以生成详细的测试用例,包括测试步骤、预期结果、实际结果等。

示例 2: 输入"我正在开发一个基于微服务架构的社交网络应用,请你根据用户关注功能的 API 接口文档,生成测试用例,包括关注成功、关注失败、重复关注等场景。" 大模型可以生成详细的测试用例,包括请求参数、预期响应、实际响应等。

#### (2) 测试脚本生成

辅助测试脚本生成:利用大模型,根据测试用例,自动生成测试脚本。

示例 1: 输入"假设你是一个资深测试工程师,请你根据以下用户登录功能的测试用例,生成 Python 的单元测试脚本。你可以使用 unittest 或 pytest 框架的单元测试脚本。"

示例 2: 输入"我正在开发一个 Web 应用,请你根据以下商品搜索功能的测试用例,生成 Selenium 的自动化测试脚本。" 大模型可以生成使用 Selenium 的自动化测试脚本,模拟用户操作浏览器进行测试。

#### (3) 测试报告生成

**辅助测试报告生成:** 利用大模型,帮助分析测试结果,识别潜在问题并提供改进建议。例如,输入测试失败日志,模型可以分析失败原因并建议修复方法。自动生成测试报告。

示例:输入"我正在开发一个移动端应用,请你根据以下自动化测试结果, 生成测试报告,包括测试覆盖率、性能指标、用户体验评分等信息。并提供优化 建议。"大模型可以生成全面的测试报告,帮助团队评估软件质量,并针对性的 优化。

# 1.5 运行维护

目标:将软件部署到目标环境,确保其稳定运行,并根据用户反馈和运行数据持续改进软件。

# (1) 部署与配置

**脚本生成:** 利用大模型,根据目标环境,自动生成部署脚本,提供目标环境的配置建议,例如服务器配置、网络配置、安全配置等。

示例 1: 输入"假设你是一个 DevOps 工程师, 我正在开发一个基于 Docker 的 Web 应用, 请你生成一个 Docker Compose 文件, 用于部署应用的前端、后端和数据库。"大模型可以生成包含服务定义、网络配置、环境变量等内容的 Docker Compose 文件。

示例 2: 输入"假设你是一个系统管理员, 我正在部署一个高并发的 Web 应用, 请你提供服务器配置建议, 包括 CPU、内存、磁盘等。" 大模型可以根据应用的需求, 提供服务器配置建议, 例如使用多核 CPU、大内存、SSD 磁盘等。

## (2) 故障排查与修复

**故障排查与修复:** 利用大模型,分析系统日志,识别故障原因,提供修复建议。

示例: 输入"假设你是一个故障排查专家, 我正在排查一个 Web 应用的 500 错误, 请你帮我分析以下日志文件, 识别故障原因。" 大模型可以分析日志文件, 识别故障原因, 例如数据库连接失败、代码逻辑错误等, 并提供修复建议。

#### (3) 用户反馈分析与功能更新

**辅助用户反馈分析**: 利用大模型,分析用户反馈,识别软件缺陷和改进点。示例:输入"我正在分析一个在线教育平台的用户反馈,请你识别用户最常提到的问题和改进建议。"大模型可以分析用户反馈,识别常见问题,例如课程加载慢、界面不友好等,并提供改进建议。

**辅助功能更新与迭代:** 利用大模型,根据用户需求和市场趋势,提供功能更新建议,并生成功能更新文档。

示例:输入"假设你是一个产品经理,我正在规划一个电商应用的下一版本,请你根据用户反馈和市场趋势,提供功能更新建议。" 大模型可以提供功能更新建议,例如增加直播带货功能、优化推荐算法、生成功能更新文档,帮助团队明确开发目标和优先级。

# 2. 如何应用 LLMs 工具辅助软件开发

如何利用好大模型工具,解决你的问题?在与大模型或其他专业人员交互时, 如何组织问题、明确需求以及有效沟通是至关重要的。假设你能找到世界上任何 你所能想到的专业人员来帮你解决问题,你应该如何组织你的问题,如何向他提问?如何科学有效地进行 Prompt 的设计,解决在软件开发实践过程中遇到的各个问题?

#### 2.1 明确问题

问题的核心:首先明确你要解决的核心问题是什么。避免模糊或过于宽泛的问题。反例:不要问:"如何做一个好项目?"。正例:而是问:"在开发一个在线考试系统时,如何设计一个安全且高效的用户认证模块?"

问题的类型:确定问题的类型(如技术问题、设计问题、理论问题等),以便选择合适的提问方式。技术问题:例如,"如何在 Spring Boot 中实现 JWT 认证?"设计问题:例如,"如何设计一个支持高并发的用户认证模块?"理论问题:例如,"什么是微服务架构的最佳实践?"

# 2.2 交代背景和领域

角色预设:假设大模型是一个某某领域非常有经验的专家。示例:"假设你是一位资深的后端开发专家,专注于高并发系统的设计与优化。"

项目背景:提供项目的背景信息,包括目标、用户群体、技术栈等。示例: "我们正在开发一个在线考试系统,目标用户是大学生和教师,技术栈是 React 前 端和 Spring Boot 后端。"

领域知识:如果问题涉及特定领域(如机器学习、区块链等),简要说明相关背景知识。示例:"我们正在开发一个基于机器学习的推荐系统,使用的是Python和 TensorFlow。"

## 2.3 问题的组织与分解

问题分解:将复杂问题分解为多个子问题, step-by-step 逐步解决。示例:对于"如何设计一个在线考试系统?"可以分解为:"如何设计用户认证模块?如何实现考试创建和管理功能?如何确保系统的安全性和稳定性?"

优先级排序:根据问题的紧急程度或重要性排序,优先解决关键问题。示例:在开发初期,优先解决用户认证和考试管理功能,后期再优化性能和安全性。

## 2.4 向大模型提问 (Prompt 设计)

结构化提问:使用清晰、结构化的语言提问,确保问题易于理解。虽然它是机器,但是可以将它想象成一个专业人员,考虑它是否能够清晰的理解。

清晰的表达+弱大模型的意图理解优于模糊的表达+强大模型的意图理解。 示例:"在开发一个在线考试系统时,如何设计一个支持高并发的用户认证 模块?我们目前使用的是 Spring Security,但担心性能问题。"

提供上下文: 在提问时提供足够的上下文信息,避免对方需要猜测你的需求。 如果可能,提供具体的示例或代码片段,帮助对方更好地理解问题。

示例: "我们正在开发一个 XX 电商平台,使用微服务架构,目前遇到的问题是订单服务的响应时间较慢。以下是我们当前的代码,看起来是循环嵌套太多,如何优化?"

[附上相关代码片段]

#### 2.5 汇总回答后进一步提问

总结回答: 在获得回答后, 先复述总结对方提供的信息, 确保你理解正确。 示例: "你建议我们使用缓存来优化订单服务的性能. 具体可以使用 Redis.

#### 对吗?"

追问细节:如果回答不够详细或存在疑问,可以进一步追问。

示例: "关于使用 Redis 缓存, 你能提供一些具体的实现示例吗?"

建议验证:如果对方提供了解决方案,但其超出了我们的知识范围,可以让大模型工具提供方案验证其可行性或请求更多参考资料。

示例: "你上面提到的微服务架构优化方案,是否有相关的案例研究或文档可以参考?"

# 2.6 迭代与反馈

迭代提问:根据对方的回答,逐步深入问题,直到获得满意的解决方案。

示例: "你提到的缓存策略解决了性能问题,但我们现在遇到了数据一致性问题,如何解决?"

反馈: 在问题解决后,提供反馈并明确表达大模型提供的解决方案是你需要的,这样有利于和大模型共同确认解决问题的方向。

示例: "你的建议非常有用,方案可行,根据你的建议,我已经成功优化了 XX 系统的性能。"

# 2.7 总结梳理

多轮对话过程梳理总结:根据和大模型的沟通交互,不断地明确共识和分歧, 多次迭代后,最终达成共识,将最终的方案总结梳理出来。

示例:在与大模型的多轮对话后,"经过与你的多反讨论,我们确定了以下解决方案: (1)使用 Redis 缓存优化订单服务的性能。(2)采用分布式锁解决数据一致性问题。(3)使用消息队列异步处理订单,进一步提高系统吞吐量。你看看还有什么其他的建议吗?没有问题我们就按照这个方案实施了。"

# 2.8 总结最佳实践

持续学习,通过不断实践,提升与大模型的交互能力,逐步掌握更高效的 Prompt 设计技巧。

乐于接受新的工具、新的技术,在使用的过程中自我总结并记录适合自己的 最佳实践。

# 3. 需要注意的问题

在运用大模型辅助软件开发实践过程中,需要提醒学生注意以下几个方面的问题。

- 囫囵吞枣,对大模型生成的内容不加分析思考,笼统接受,导致对生成的内容不求甚解,不能从中学习和提升。
- 不辨是非,不对大模型生成内容的质量(如正确性)进行辨析,发现不了大模型生成内容存在的问题,导致无法有效地解决实践问题。
- 滥用泛用,一遇到困难和问题就依靠大模型来解决,缺乏自身独立解决问题的实践,导致自身能力和技能得不到提升。

# 4. 大模型工具推荐

工具名称		特点	适用场景	优点
IDE 插件	Cursor	成、代码适配、代 码优化和注释生成 等开发任务。 - 通过实时提示和	编码实现阶段:代码 生成、适配、优化、 注释生成等代码开发	- 集成 IDE,开发 体验流畅,不需要 从聊天界面来回复
	aiXcoder	秀	编码实现阶段:补全 或生成代码片段、生 成代码注释。 测试阶段:生成单元 测并做 Bug 修复。 维护阶段:对当前代 码库进行代码解释。	- 国产开源免费使 用 - 集成 IDE, 开发 体验流畅
	Github Copilot/ Copilot	- 支持代码生成、 代码优化、注释生成 以及跨理解任 多。 基的强理解任 务。基于 GitHub 库大上上量 关的高质量建议。	编码实现阶段:快速 生成复杂代码逻辑。 维护阶段:对代码库 进行理解和重构。	- GitHub 网页版, 跨文件、项目级程 序理解能力强 - 集成 IDE 版,开 发体验良好
LLMs 工具	Claude	生成高质量文档内	需求分析阶段:生成 用户故事、需求文档 模板及澄清模糊需 求。 测试阶段:生成测试 用例和测试报告。	- 理解能力强, 生成质量高, 适合各种软件文档的生成, 英文交互效果更好
	DeepSeek	能,中文能力好。 - 对文档处理和简	需求分析阶段:分析 市场需求或生成项目 创意。 文档整理阶段:生成 需求文档或初步设计 文档。	- 中文支持好 - 适合处理多文档 和轻量级任务
	KiMi	- 适用于文档总结 处理、网页总结等 需要联网搜索的任 务。	需求分析阶段:生成项目背景调研报告或市场分析总结。	

工具名称	特点	适用场景	优点
	海量文本信息。	文档处理阶段:快速 总结用户反馈或需求 说明。	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·

# 5. 学习资料推荐

[1] Prompt Engineering for LLMs The Art and Science of Building Large Language Model-Based Applica(中文版).pdf

链接: <a href="https://pan.baidu.com/s/18MmO6nsSZk6vn2beTIN0mg?pwd=wg7i">https://pan.baidu.com/s/18MmO6nsSZk6vn2beTIN0mg?pwd=wg7i</a>

提取码: wg7i

[2] The Art of Asking ChatGPT for High-Quality Answers A Complete Guide to Prompt Engineering Techniques (Ibrahim John) (Z-Library)(1).epub

链接: https://pan.baidu.com/s/174xdZXakdvMQoCsGXLy0KQ?pwd=349q

提取码: 349q

[3] OpenAI 官方提示工程指南 [中文翻译,原文需要科学上网]:

https://baoyu.io/translations/openai/openai-prompt-engineering-guides?continueFlag=096743c66cbaafc163912423c83a12d6

[4] 关于 Prompt Engineering Techniques 实操

https://github.com/NirDiamant/Prompt Engineering

[5] Prompt Engineering 教程

https://github.com/thinkingjimmy/Learning-Prompt

[6] https://github.com/datawhalechina/prompt-engineering-for-developers

包括吴恩达大模型系列课程中文版,包括《Prompt Engineering》、《Building System》和《LangChain》《ChatGPT Prompt Engineering for Developers》、《Building Systems with the ChatGPT API》、《LangChain for LLM Application Development》等教程。

[7] 关于大模型自动优化 prompt 的研究论文

APE: Large Language Models Are Human-Level Prompt Engineers <a href="https://arxiv.org/pdf/2211.01910.pdf">https://arxiv.org/pdf/2211.01910.pdf</a>