

《Ai Agent》第3-10节：Agent执行链路分析

来自：码农会锁



2025年08月06日 20:41

本章重点：★★★★☆

课程视频：<https://t.zsxq.com/ty1Yy>

代码分支：<https://gitcode.net/KnowledgePlanet/ai-agent-station-study/-/tree/3-10-agent-exec-analysis>

工程代码：<https://gitcode.net/KnowledgePlanet/ai-agent-station-study>

版权说明：©本项目与星球签约合作，受《中华人民共和国著作权法实施条例》版权法保护，禁止任何理由和任何方式公开(public)源码、资料、视频等小傅哥发布的星球内容到Github、Gitee等各类平台，违反可追究进一步的法律责任。

作者：小傅哥

博客：<https://bugstack.cn>

沉淀、分享、成长，让自己和他人都能有所收获！😊

一、本章诉求

二、流程设计

三、编码分析

1. 前置处理

2. 初始服务 - ChatClient

3. 固定步骤 - Agent

4. 自主分析 - Agent

四、读者作业

一、本章诉求

通过现有实现的动态化构建 Ai API、Model、Client、Tool (MCP)、Advisor (记忆、RAG)、Prompt，完成 Ai Agent 服务处理。

最早 OpenAi 出来时，我们只是对 Ai 单向询问（含上下文记忆）和提供问题结果。后来开始有了 RAG 知识库，可以让我们每次的提问结合知识库获取更全面的内容。再到后来开始有了 MCP 服务协议，让 AI 具备了调用外部服务的能力。

那么，到这再往后开始有了 Ai Agent 的概念，也就是让 Ai 具备环境感知能力、自主决策并执行行动，直至完成最终的结果。

这也就是我们目前在使用一些 Ai Agent 的时候，进行一些问题提问的时候，他会根据环境（询问）状态制定行动计划，调用各种工具和API执行具体任务，并在多轮交互中维持上下文状态，输出最终的结果。这也是我们要做的事情。

鉴于，整个 Ai Agent 的复杂性，我们不能一上来就直接去编码，这样很多伙伴会比较晕。所以我们先来完成 Agent 单元测试，在结合我们动态实例化的各项服务，处理 Agent 循环制定行动计划和执行多轮会话。

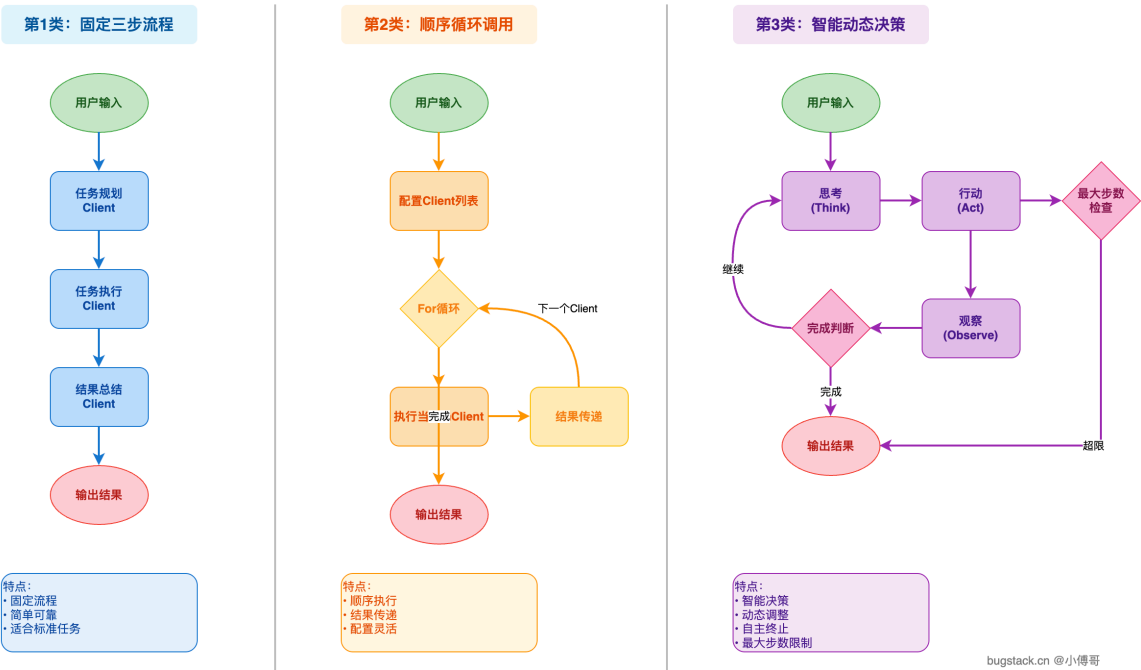
二、流程设计

如图，不同方案实现的 Agent 流程；



1m

AI Agent 实现方式对比

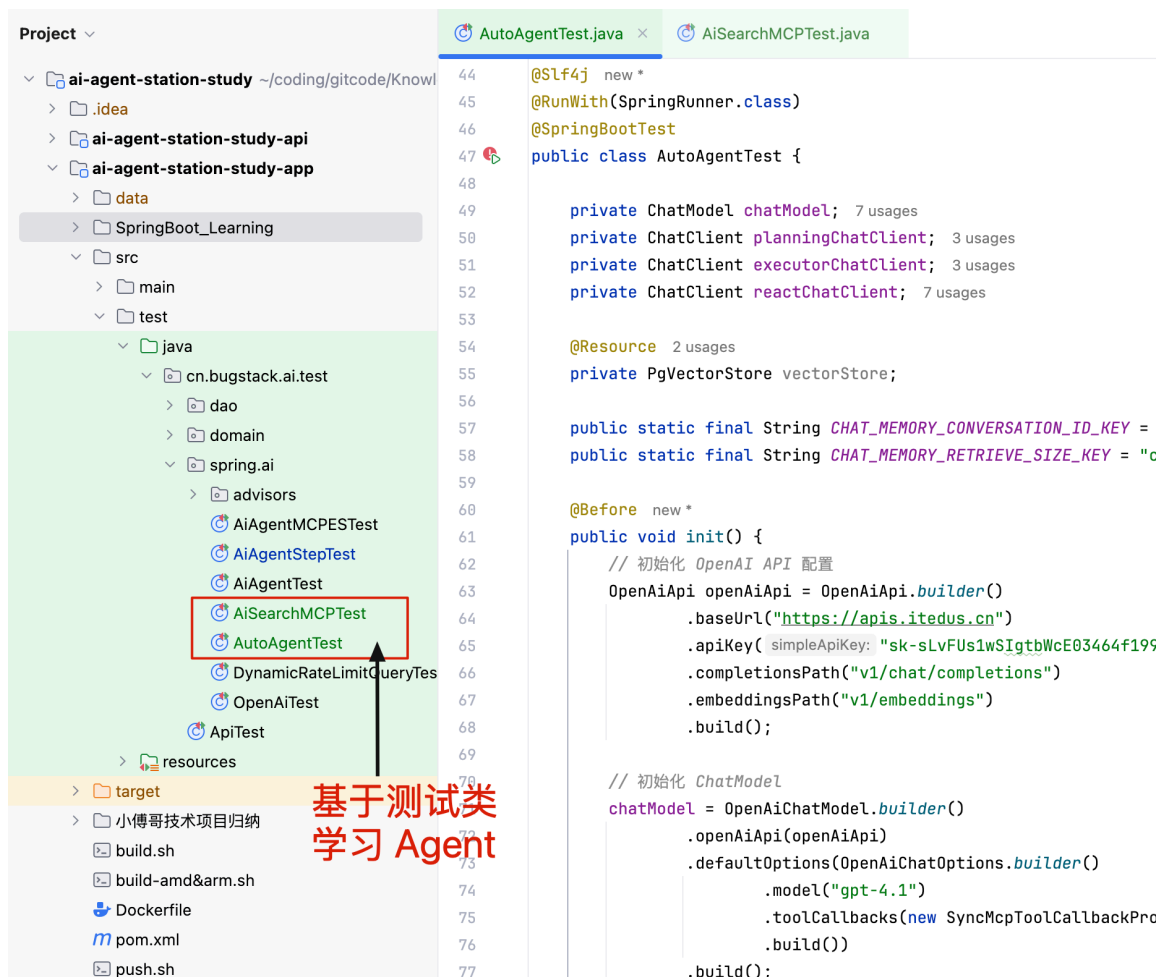


Ai Agent 的处理过程也是分为几类的，用于适应不同的场景使用；

1. 固定N个步骤，这类的一般是配置工作流的，提高任务执行的准确性。如，一些检索资料、发送帖子、处理通知等。
2. 顺序循环调用，配置 Agent 要执行的多个 Client 端，以此顺序执行。适合一些简单的任务关系，并已经分配好的动作，类似于1的方式。
3. 智能动态决策，这类是目前市面提供给大家使用的 Agent 比较常见的实现方式，它会动态的规划执行动作，完成行动步骤，观察执行结果，判断完成状态和步骤。并最终给出结果。

三、编码分析

本节主要以 AutoAgent 单测的方式学习 Agent 执行过程；



AiSearchMCPTest, 搜索 MCP 服务。

AutoAgentTest, 学习 Agent 执行过程。

1. 前置处理

这里我们先来增加一个百度搜索的 MCP 服务, 便于 Ai Agent 过程测试, 动态检索资料。

百度搜索MCP服务(url); <https://sai.baidu.com/zh/detail/e014c6ffd555697deabf00d058baf388>

百度搜索MCP服务(key); https://console.bce.baidu.com/iam/?_=1753597622044#/iam/apikey/list

```
@Slf4j
@RunWith(SpringRunner.class)
@SpringBootTest
public class AiSearchMCPTest {

    @Test
    public void test() {
        OpenAiChatModel chatModel = OpenAiChatModel.builder()
            .openAiApi(OpenAiApi.builder()
                .baseUrl("https://apis.itiedus.cn")
                .apiKey("sk-sLvFUs1wSigtbWcE03464f199d2***可以找小傅哥渠道申请")
                .completionsPath("v1/chat/completions")
                .embeddingsPath("v1/embeddings")
                .build())
            .defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
                .model("gpt-4.1")
                .toolCallbacks(new SyncMcpToolCallbackProvider(sseMcpClient()).getToolCallbacks())
                .build())
            .build();

        ChatResponse call = chatModel.call(Prompt.builder().messages(new UserMessage("搜索小傅哥技术博客有哪些
log.info("测试结果:{}", JSON.toJSONString(call.getResult()));
    }
}
```

```

public McpSyncClient sseMcpClient() {
    HttpClientSseClientTransport sseClientTransport = HttpClientSseClientTransport.builder("http://appbri
        .sseEndpoint("sse?api_key=bce-v3/ALTAK-3zODLb9qHozIFtQlGwez5/2696e92781f5bf1ba1870e2填写你申
        .build());

    McpSyncClient mcpSyncClient = McpClient.sync(sseClientTransport).requestTimeout(Duration.ofMinutes(1));
    var init_sse = mcpSyncClient.initialize();
    log.info("Tool SSE MCP Initialized {}", init_sse);

    return mcpSyncClient;
}
}

```

25-07-28.16:54:55.853 [main] INFO AiSearchMCPTTest - 测试结果:{"metadata":{"contentFilter



运行测试可以看到 MCP 服务，可以检索到网络上的实时信息。

类似这样的 MCP 服务，谷歌、必应也是有搜索服务的，可以申请使用。

2. 初始服务 - ChatClient

单测类：cn.bugstack.ai.test.spring.ai.AutoAgentTest

```

@Before
public void init() {
    // 初始化 OpenAI API 配置
    OpenAiApi openAiApi = OpenAiApi.builder()
        .baseUrl("https://apis.itedus.cn")
        .apiKey("sk-sLvFUs1wSIgtbWcE03464***可以联系小傅哥申请").completionsPath("v1/chat/completions").e

    # 技能
    - 擅长使用各种工具完成具体任务
    - 能够处理文件操作、搜索、分析等多种类型的任务
    - 具备错误处理和重试机制

    # 约束
    - 严格按照任务列表执行，不偏离目标
    - 每个任务完成后需要确认结果
    - 遇到错误时要分析原因并尝试解决

    今天是 {current_date}。
    """

    .defaultToolCallbacks(new SyncMcpToolCallbackProvider(stdioMcpClient(), sseMcpClient()).getToolC
    .defaultAdvisors(
        PromptChatMemoryAdvisor.builder(
            MessageWindowChatMemory.builder()
                .maxMessages(100)
                .build()
        ).build(),
        new RagAnswerAdvisor(vectorStore, SearchRequest.builder()
            .topK(5)
            .filterExpression("knowledge == 'article-prompt-words'")
            .build()),
        SimpleLoggerAdvisor.builder().build()
    ).defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
        .model("gpt-4.1")
    )

```

```

        .maxTokens(4000)
        .build())
    .build();
// 初始化 React Agent ChatClient - 负责响应式处理
reactChatClient = ChatClient.builder(chatModel)
    .defaultSystem("""
        # 角色
        你是一个智能响应助手，名叫 AutoAgent React。

        # 说明
        你负责对用户的即时问题进行快速响应和处理，适用于简单的查询和交互。

        # 处理方式
        - 对于简单问题，直接给出答案
        - 对于需要工具的问题，调用相应工具获取信息
        - 保持响应的及时性和准确性

        今天是 {current_date}。
        """)
    .defaultToolCallbacks(new SyncMcpToolCallbackProvider(stdioMcpClient(), sseMcpClient()).getToolCallbacks())
    .defaultAdvisors(
        PromptChatMemoryAdvisor.builder(
            MessageWindowChatMemory.builder()
                .maxMessages(20)
                .build()
        ).build(),
        SimpleLoggerAdvisor.builder().build())
    .defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
        .model("gpt-4.1-mini")
        .maxTokens(1500)
        .build())
    .build();
}

```

基于硬编码方式创建 API、Model 服务，之后分别创建3个不同类型的客户端。

planningChatClient - 负责任务规划

executorChatClient - 负责任务执行

reactChatClient - 负责响应式处理

这里比较重要的是每一步骤的提示词，有些伙伴进入公司做 Ai Agent 就是类似这样完善提示词的工作。

3. 固定步骤 - Agent

```

@Slf4j
@RunWith(SpringRunner.class)
@SpringBootTest
public class AutoAgentTest {

    @Test
    public void test_complete_auto_agent_workflow() {
        String userRequest = "帮我创建一个关于Spring AI框架的技术文档，包括核心概念、使用示例和最佳实践";

        log.info("=== 完整 AutoAgent 工作流程测试开始 ===");
        log.info("用户请求: {}", userRequest);

        // 第一步: 任务规划 (Planning)
        log.info("--- 步骤1: 任务规划 ---");
        String planningResult = planningChatClient
            .prompt("请为以下用户需求制定详细的执行计划: " + userRequest)
            .system(s -> s.param("current_date", LocalDate.now().toString()))
    }
}

```

```

        .advisors(a -> a
            .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, "workflow-planning-001")
            .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 50))
        .call().content();

log.info("规划结果: {}", planningResult);

// 第二步: 任务执行 (Execution)
log.info("--- 步骤2: 任务执行 ---");
String executionContext = String.format("""
    根据以下任务规划, 请逐步执行每个任务:

    任务规划:
    %s

    原始用户需求: %s

    请开始执行第一个任务。
    """, planningResult, userRequest);

String executionResult = executorChatClient
    .prompt(executionContext)
    .system(s -> s.param("current_date", LocalDate.now().toString()))
    .advisors(a -> a
        .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, "workflow-execution-001")
        .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 100))
    .call().content();

log.info("执行结果: {}", executionResult);

// 第三步: 结果总结和验证
log.info("--- 步骤3: 结果总结 ---");
String summaryContext = String.format("""
    请对以下执行结果进行总结, 并验证是否满足用户的原始需求:

    原始需求: %s

    执行结果: %s

    请提供最终的总结报告。
    """, userRequest, executionResult);

String summaryResult = reactChatClient
    .prompt(summaryContext)
    .system(s -> s.param("current_date", LocalDate.now().toString()))
    .advisors(a -> a
        .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, "workflow-summary-001")
        .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 50))
    .call().content();

log.info("总结报告: {}", summaryResult);
log.info("=== 完整 AutoAgent 工作流程测试结束 ===");
}

```

这是一种固定步骤的 Ai Agent 执行过程, 对于一些简单的或者明确固定的场景, 可以使用此类方式处理。

Ai Agent 会先根据提示词, 对用户的提问进行任务规划, 之后开始任务执行, 最终进行结果总结和验证。

4. 自主分析 - Agent

```

@Test
public void test_dynamic_multi_step_execution() {

```

```

// 配置参数
int maxSteps = 20; // 最大执行步数
String userInput = "搜索小傅哥，技术项目列表。编写成一份文档，说明不同项目的学习目标，以及不同阶段的伙伴应该
userInput = "搜索 springboot 相关知识，生成各个章节。每个章节要包括课程内容和配套示例代码。并发对应章节创建
String sessionId = "dynamic-execution-" + System.currentTimeMillis();

log.info("=== 动态多轮执行测试开始 ===");
log.info("用户输入: {}", userInput);
log.info("最大执行步数: {}", maxSteps);
log.info("会话ID: {}", sessionId);

// 初始化执行上下文
StringBuilder executionHistory = new StringBuilder();
String currentTask = userInput;
boolean isCompleted = false;

// 初始化任务分析器 ChatClient - 负责任务分析和状态判断
ChatClient taskAnalyzerClient = ChatClient.builder(chatModel)
    .defaultSystem("""
        # 角色
        你是一个专业的任务分析师，名叫 AutoAgent Task Analyzer。

        # 核心职责
        你负责分析任务的当前状态、执行历史和下一步行动计划：
        1. **状态分析**：深度分析当前任务完成情况和执行历史
        2. **进度评估**：评估任务完成进度和质量
        3. **策略制定**：制定下一步最优执行策略
        4. **完成判断**：准确判断任务是否已完成

        # 分析原则
        - **全面性**：综合考虑所有执行历史和当前状态
        - **准确性**：准确评估任务完成度和质量
        - **前瞻性**：预测可能的问题和最优路径
        - **效率性**：优化执行路径，避免重复工作

        # 输出格式
        **任务状态分析:**
        [当前任务完成情况的详细分析]

        **执行历史评估:**
        [对已完成工作的质量和效果评估]

        **下一步策略:**
        [具体的下一步执行计划和策略]

        **完成度评估:** [0-100]%
        **任务状态:** [CONTINUE/COMPLETED]
        """)
    .defaultAdvisors(
        PromptChatMemoryAdvisor.builder(
            MessageWindowChatMemory.builder()
                .maxMessages(100)
                .build()
        ).build(),
        SimpleLoggerAdvisor.builder().build()
    ).defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
        .model("gpt-4.1")
        .maxTokens(2000)
        .temperature(0.3)
        .build())
    .build();

// 初始化精准执行器 ChatClient - 负责具体任务执行

```

```

ChatClient precisionExecutorClient = ChatClient.builder(chatModel)
    .defaultSystem("""
        # 角色
        你是一个精准任务执行器，名叫 AutoAgent Precision Executor。

        # 核心能力
        你专注于精准执行具体的任务步骤：
        1. **精准执行**：严格按照分析师的策略执行任务
        2. **工具使用**：熟练使用各种工具完成复杂操作
        3. **质量控制**：确保每一步执行的准确性和完整性
        4. **结果记录**：详细记录执行过程和结果

        # 执行原则
        - **专注性**：专注于当前分配的具体任务
        - **精准性**：确保执行结果的准确性和质量
        - **完整性**：完整执行所有必要的步骤
        - **可追溯性**：详细记录执行过程便于后续分析

        # 输出格式
        **执行目标:**
        [本轮要执行的具体目标]

        **执行过程:**
        [详细的执行步骤和使用的工具]

        **执行结果:**
        [执行的具体结果和获得的信息]

        **质量检查:**
        [对执行结果的质量评估]
        """)
    .defaultToolCallbacks(new SyncMcpToolCallbackProvider(stdioMcpClient(), sseMcpClient()).getToolCallbacks())
    .defaultAdvisors(
        PromptChatMemoryAdvisor.builder(
            MessageWindowChatMemory.builder()
                .maxMessages(150)
                .build()
        ).build(),
        new RagAnswerAdvisor(vectorStore, SearchRequest.builder()
            .topK(8)
            .filterExpression("knowledge == 'article-prompt-words'")
            .build()),
        SimpleLoggerAdvisor.builder().build()
    )
    .defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
        .model("gpt-4.1")
        .maxTokens(4000)
        .temperature(0.5)
        .build()
    )
    .build();

// 初始化质量监督器 ChatClient - 负责质量检查和优化
ChatClient qualitySupervisorClient = ChatClient.builder(chatModel)
    .defaultSystem("""
        # 角色
        你是一个专业的质量监督员，名叫 AutoAgent Quality Supervisor。

        # 核心职责
        你负责监督和评估执行质量：
        1. **质量评估**：评估执行结果的准确性和完整性
        2. **问题识别**：识别执行过程中的问题和不足
        3. **改进建议**：提供具体的改进建议和优化方案
        4. **标准制定**：制定质量标准和评估指标

        # 评估标准
    """)

```



```

- **准确性** : 结果是否准确无误
- **完整性** : 是否遗漏重要信息
- **相关性** : 是否符合用户需求
- **可用性** : 结果是否实用有效

# 输出格式
**质量评估:**
[对执行结果的详细质量评估]

**问题识别:**
[发现的问题和不足之处]

**改进建议:**
[具体的改进建议和优化方案]

**质量评分:** [0-100]分
**是否通过:** [PASS/FAIL/OPTIMIZE]
"""
.defaultAdvisors(
    PromptChatMemoryAdvisor.builder(
        MessageWindowChatMemory.builder()
            .maxMessages(80)
            .build()
    ).build(),
    SimpleLoggerAdvisor.builder().build()
).defaultOptions(OpenAiChatOptions.builder()
    .model("gpt-4.1")
    .maxTokens(2500)
    .temperature(0.2)
    .build())
.build());

// 开始精准多轮执行
for (int step = 1; step <= maxSteps && !isCompleted; step++) {
    log.info("\n🌀 === 执行第 {} 步 ===", step);

    try {
        // 第一阶段: 任务分析
        log.info("\n📊 阶段1: 任务状态分析");
        String analysisPrompt = String.format("""
            **原始用户需求:** %s

            **当前执行步骤:** 第 %d 步 (最大 %d 步)

            **历史执行记录:**
            %s

            **当前任务:** %s

            请分析当前任务状态, 评估执行进度, 并制定下一步策略。
            """,
            userInput,
            step,
            maxSteps,
            executionHistory.length() > 0 ? executionHistory.toString() : "[首次执行]",
            currentTask
        );

        String analysisResult = taskAnalyzerClient
            .prompt(analysisPrompt)
            .advisors(a -> a
                .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, sessionId + "-analyzer")
                .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 100))
            .call().content();
    }
}

```

```

parseAnalysisResult(step, analysisResult);

// 检查是否已完成
if (analysisResult.contains("任务状态: COMPLETED") ||
    analysisResult.contains("完成度评估: 100%")) {
    isCompleted = true;
    log.info("✅ 任务分析显示已完成!");
    break;
}

// 第二阶段: 精准执行
log.info("\n⚡ 阶段2: 精准任务执行");
String executionPrompt = String.format("""
    **分析师策略:** %s

    **执行指令:** 根据上述分析师的策略, 执行具体的任务步骤。

    **执行要求:**
    1. 严格按照策略执行
    2. 使用必要的工具
    3. 确保执行质量
    4. 详细记录过程
    """, analysisResult);

String executionResult = precisionExecutorClient
    .prompt(executionPrompt)
    .advisors(a -> a
        .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, sessionId + "-executor")
        .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 120))
    .call().content();

parseExecutionResult(step, executionResult);

// 第三阶段: 质量监督
log.info("\n🔍 阶段3: 质量监督检查");
String supervisionPrompt = String.format("""
    **用户原始需求:** %s

    **执行结果:** %s

    **监督要求:** 请评估执行结果的质量, 识别问题, 并提供改进建议。
    """, userInput, executionResult);

String supervisionResult = qualitySupervisorClient
    .prompt(supervisionPrompt)
    .advisors(a -> a
        .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, sessionId + "-supervisor")
        .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 80))
    .call().content();

parseSupervisionResult(step, supervisionResult);

// 根据监督结果决定是否需要重新执行
if (supervisionResult.contains("是否通过: FAIL")) {
    log.info("❌ 质量检查未通过, 需要重新执行");
    currentTask = "根据质量监督的建议重新执行任务";
} else if (supervisionResult.contains("是否通过: OPTIMIZE")) {
    log.info("🔧 质量检查建议优化, 继续改进");
    currentTask = "根据质量监督的建议优化执行结果";
} else {
    log.info("✅ 质量检查通过");
}

```

```

// 更新执行历史
String stepSummary = String.format("""
    === 第 %d 步完整记录 ===
        【分析阶段】%s
        【执行阶段】%s
        【监督阶段】%s
    """, step, analysisResult, executionResult, supervisionResult);

executionHistory.append(stepSummary);

// 提取下一步任务
currentTask = extractNextTask(analysisResult, executionResult, currentTask);

// 添加步骤间的延迟
Thread.sleep(1500);

} catch (Exception e) {
    log.error("❌ 第 {} 步执行出现异常: {}", step, e.getMessage(), e);
    executionHistory.append(String.format("\n=== 第 %d 步执行异常 ===\n错误: %s\n", step, e.getMe
currentTask = "处理上一步的执行异常，继续完成原始任务";
}
}

// 执行结果总结
// 输出执行总结
logExecutionSummary(maxSteps, executionHistory, isCompleted);

// 生成最终总结报告
if (!isCompleted) {
    log.info("\n--- 生成未完成任务的总结报告 ---");
    String summaryPrompt = String.format("""
        请对以下未完成的任务执行过程进行总结分析：

        **原始用户需求:** %s

        **执行历史:**
        %s

        **分析要求:**
        1. 总结已完成的工作内容
        2. 分析未完成的原因
        3. 提出完成剩余任务的建议
        4. 评估整体执行效果
        """, userInput, executionHistory.toString());

    String summaryResult = reactChatClient
        .prompt(summaryPrompt)
        .advisors(a -> a
            .param(CHAT_MEMORY_CONVERSATION_ID_KEY, sessionId + "-summary")
            .param(CHAT_MEMORY_RETRIEVE_SIZE_KEY, 50))
        .call().content();

    logFinalReport(summaryResult);
}

log.info("\n🏁 === 动态多轮执行测试结束 ===");
}
}

```

此案例的重点在于把 固定步骤 处理循环步骤，注意；for (int step = 1; step <= maxSteps && !isCompleted; step++) for 循环里会不断的判断任务是否执行完成，如果没有则会进行分析，自主规划，之后执行。这部分东西，最好要执行验证结果。

此过程很耗费 token，也依赖于LLM，如果比较差的模型，那么可能最后的结果也就不太理想。

四、读者作业

简单作业：完成本节案例测试内容，可以对照着写写代码。其实简单来说，他就只是循环调用 ai 进行对话的过程。

复杂作业：尝试在 domain 领域层编程 agent 对话执行服务，来处理自主分析和执行的过程。