

# SOFA研发测试工具链

## —智能化带来质变

蚂蚁集团高级技术专家 周路

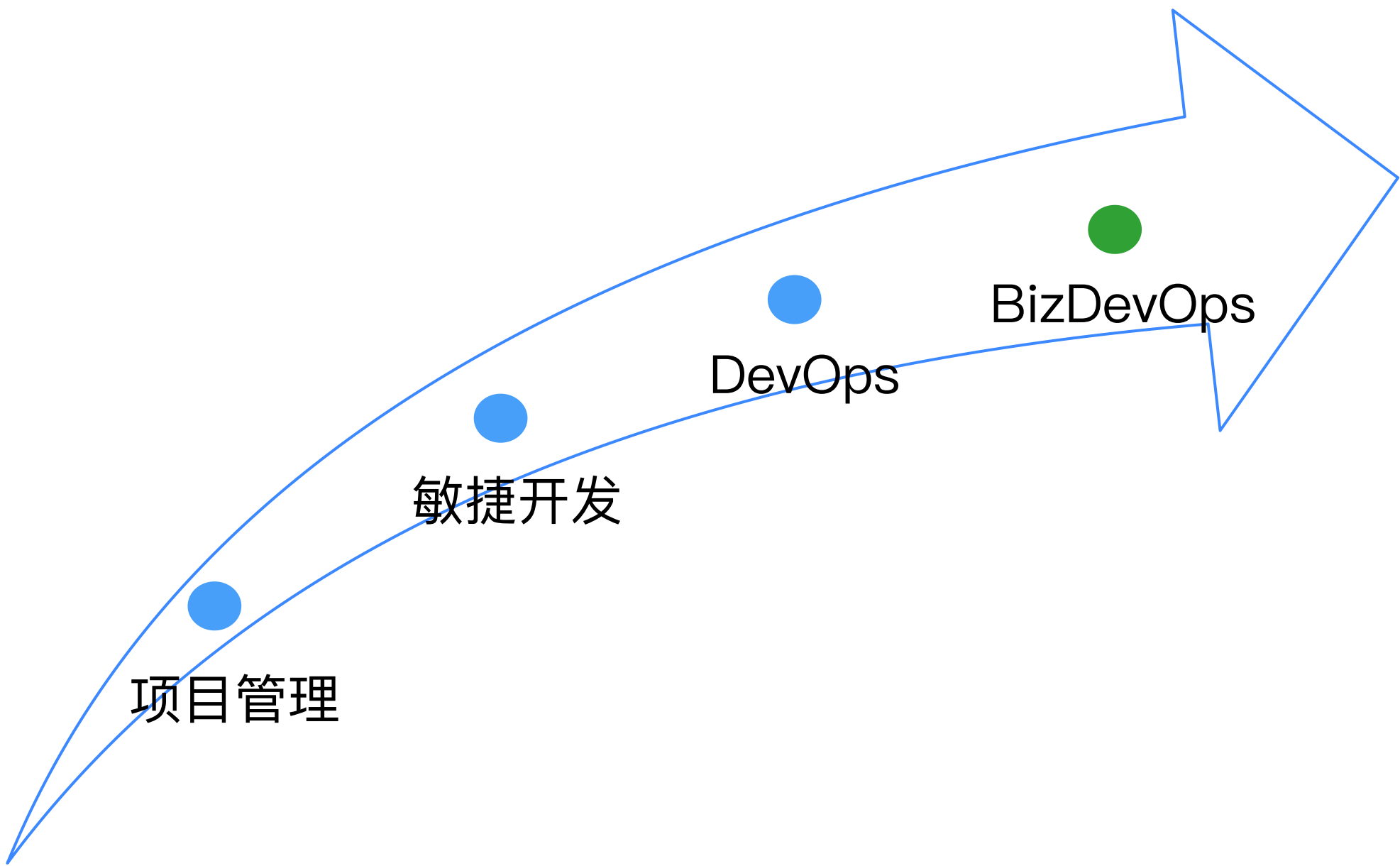
# Agenda

1. 研发效能挑战和趋势
2. 大模型加持研发效能实践
3. 总结与展望

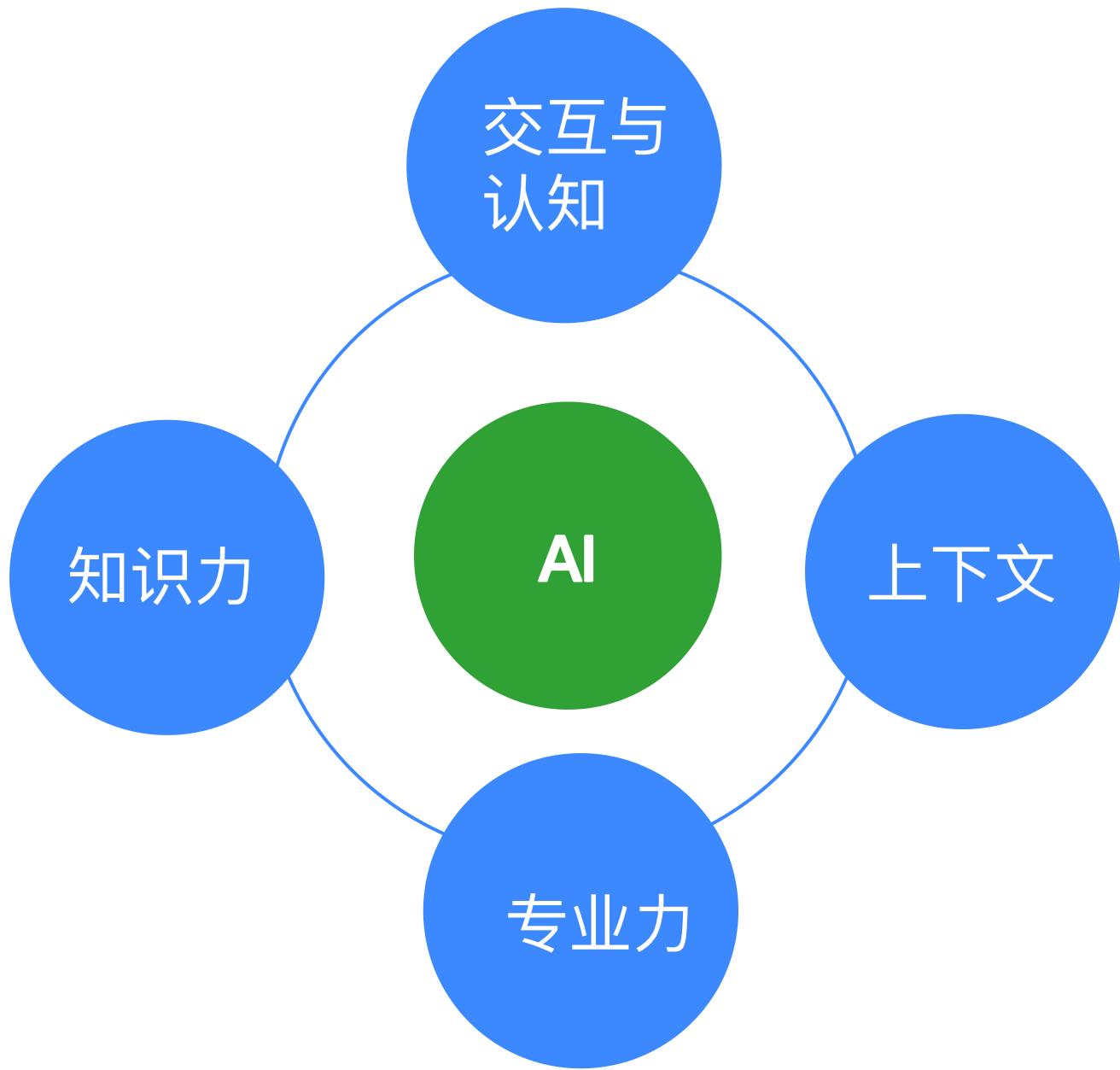
# 研发效能体系演进

BizDevOps落地难，新一轮AI热潮有望打通业技一体最后一公里

数字化研发效能工程

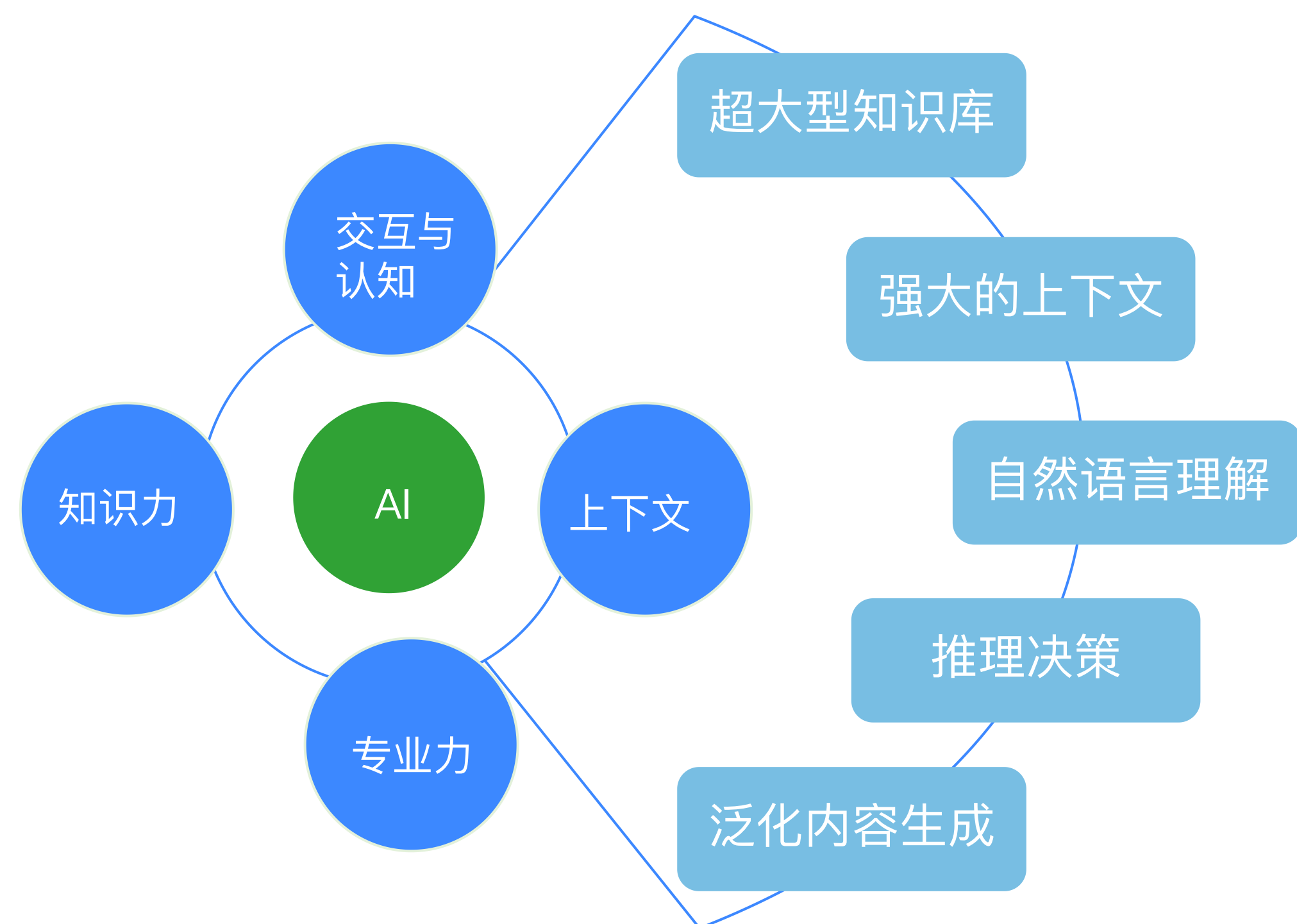


数智化研发效能工程



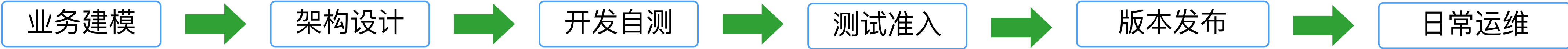


# LLM为研发效能带来哪些机遇

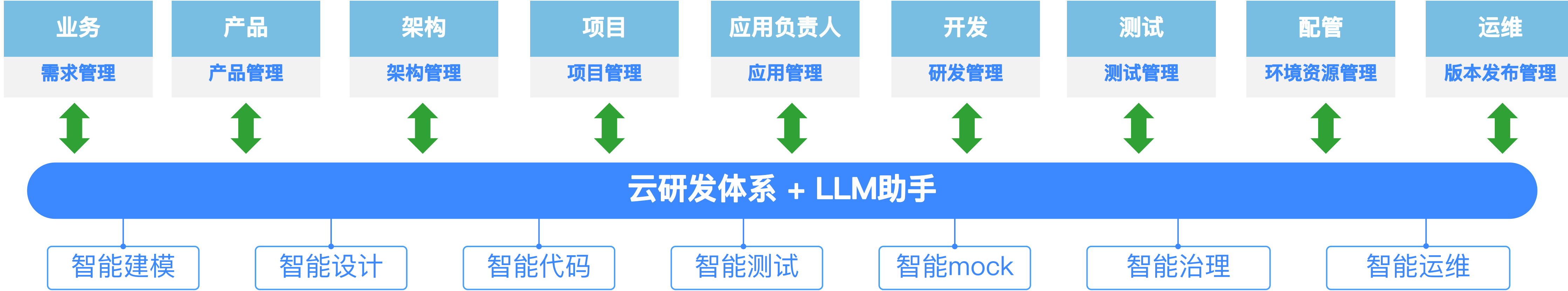


理解需求	<ul style="list-style-type: none"><li>需求结构化</li><li>内容总结</li><li>知识问答</li></ul>
标准研发	<ul style="list-style-type: none"><li>标准溯源</li><li>规范检索</li><li>架构巡检</li></ul>
提效编码	<ul style="list-style-type: none"><li>代码补全</li><li>SQL生成</li><li>低码审查</li></ul>
提升质量	<ul style="list-style-type: none"><li>生成用例</li><li>BUG定位/修复</li><li>质量门禁</li></ul>

# AI驱动软件交付模式变革



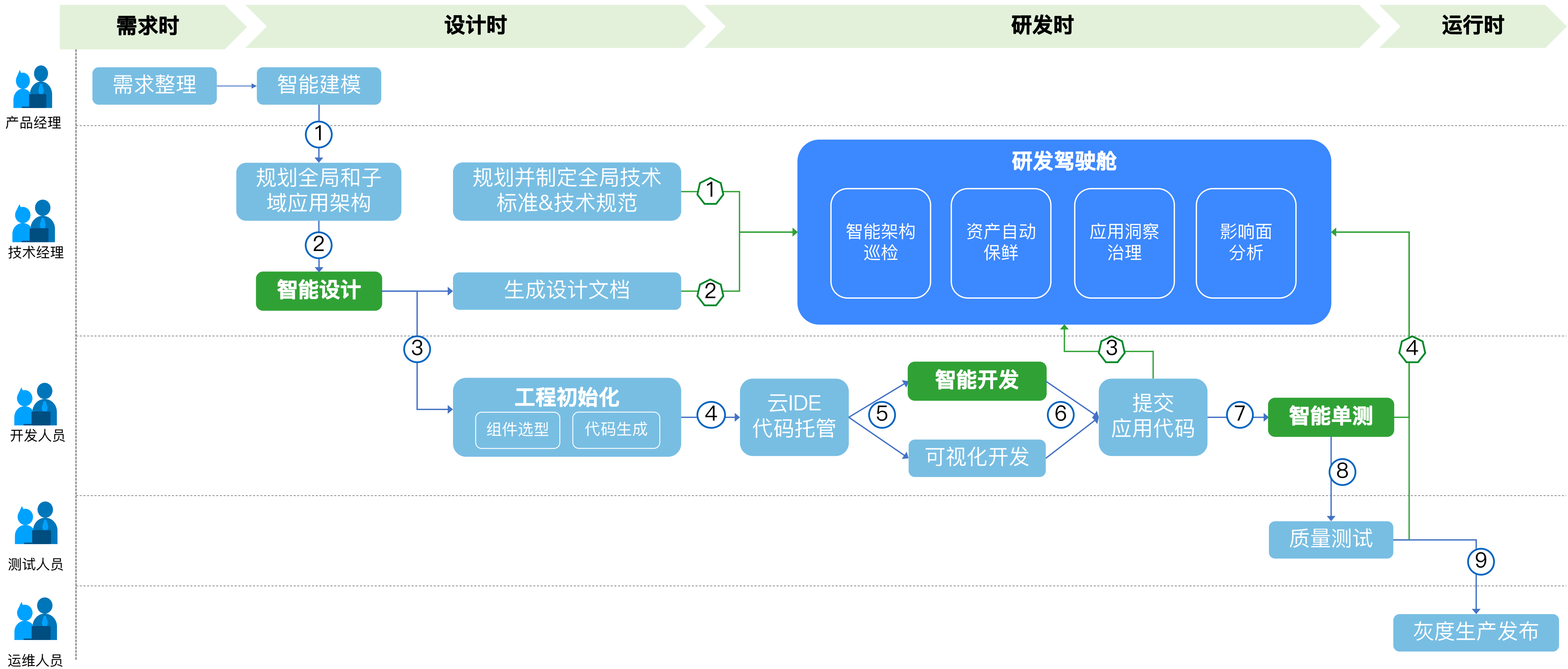
VS



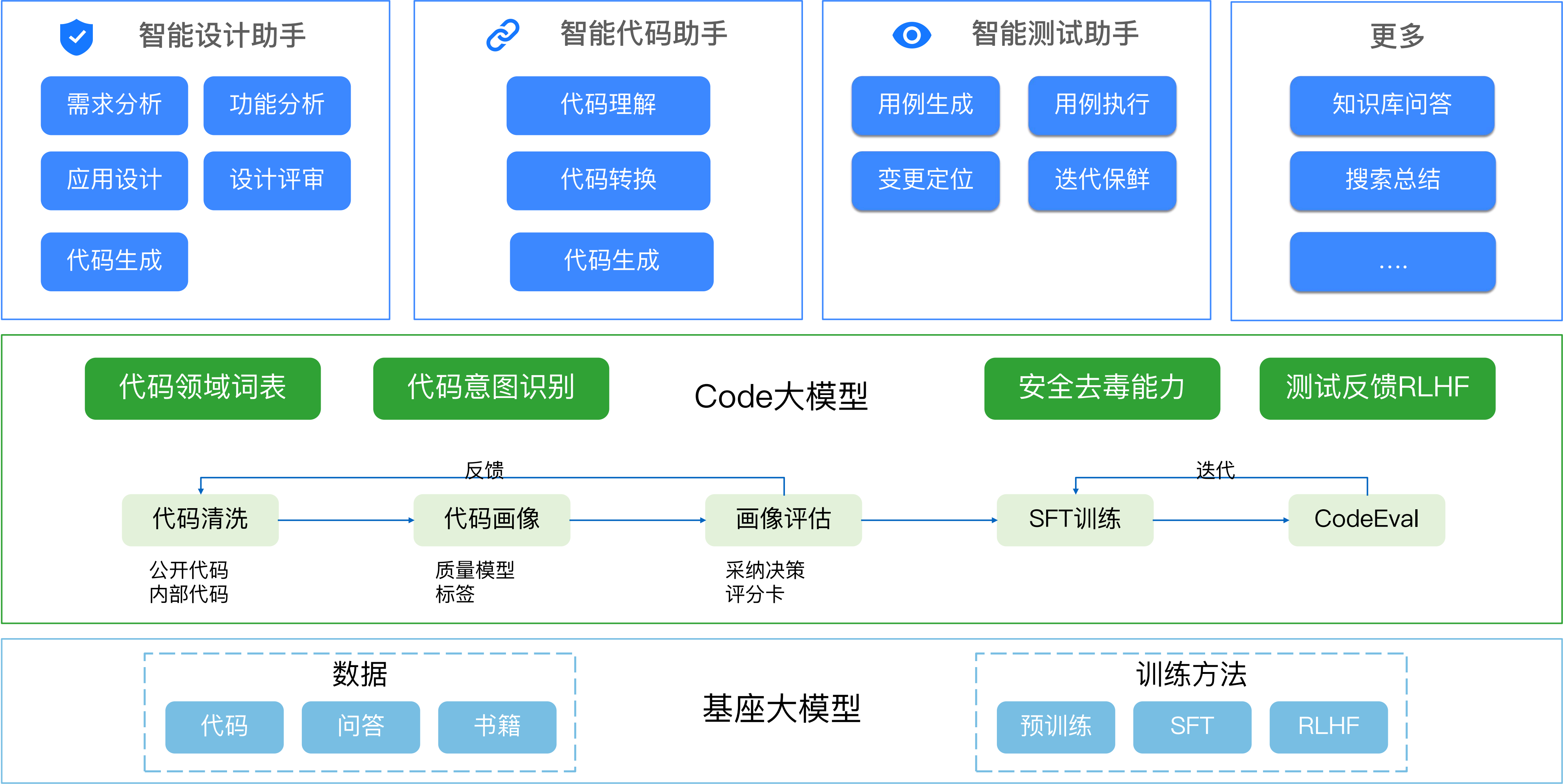
# Agenda

1. 研发效能挑战和趋势
- 2. 大模型加持研发效能实践**
3. 总结与展望

# 蚂蚁研发效能实践 AI + BizDevOps



# Code大模型



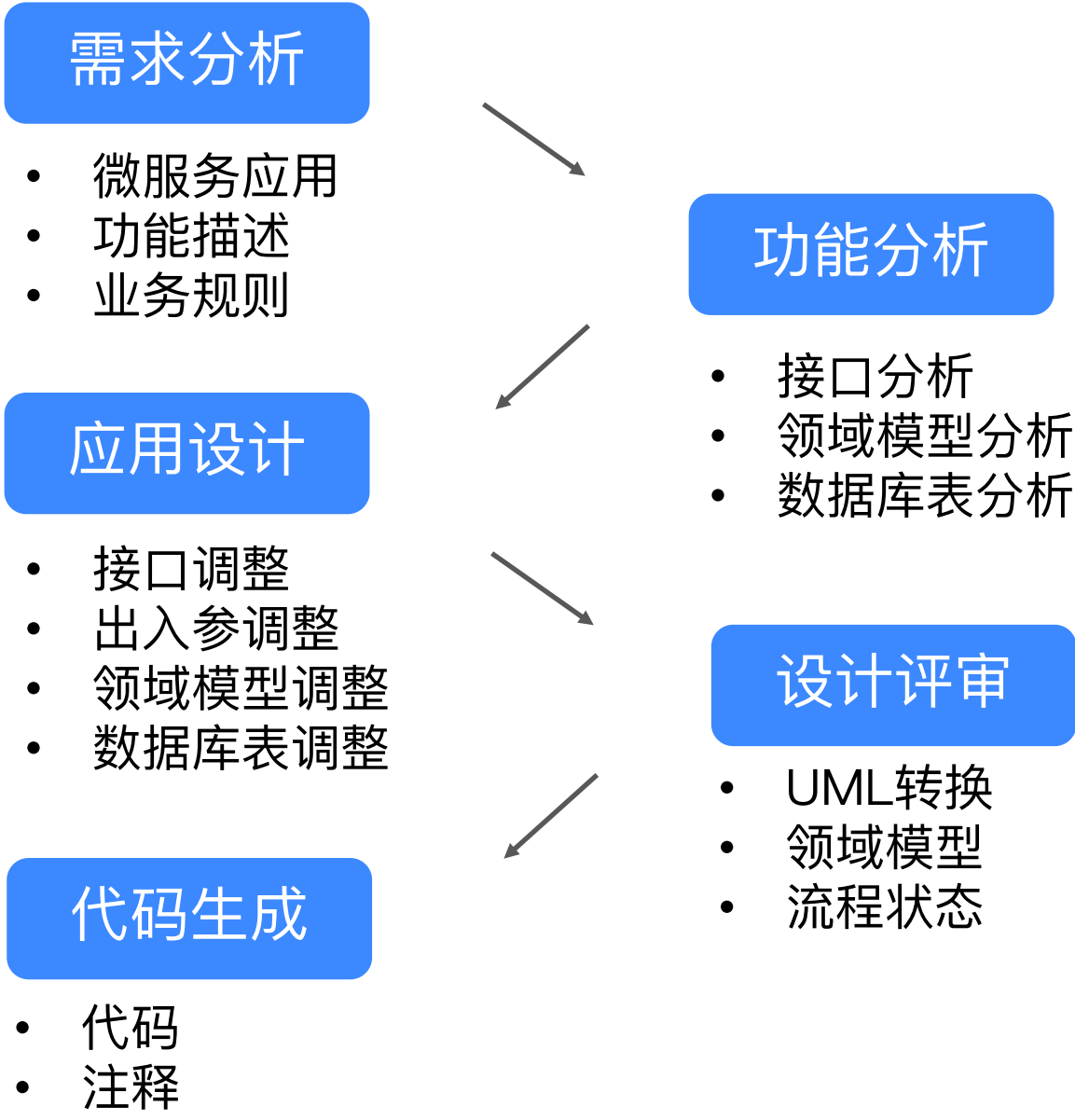


# Code大模型应用场景



## 智能设计助手

智能设计助手可以快速创作高质量领域模型和流程设计



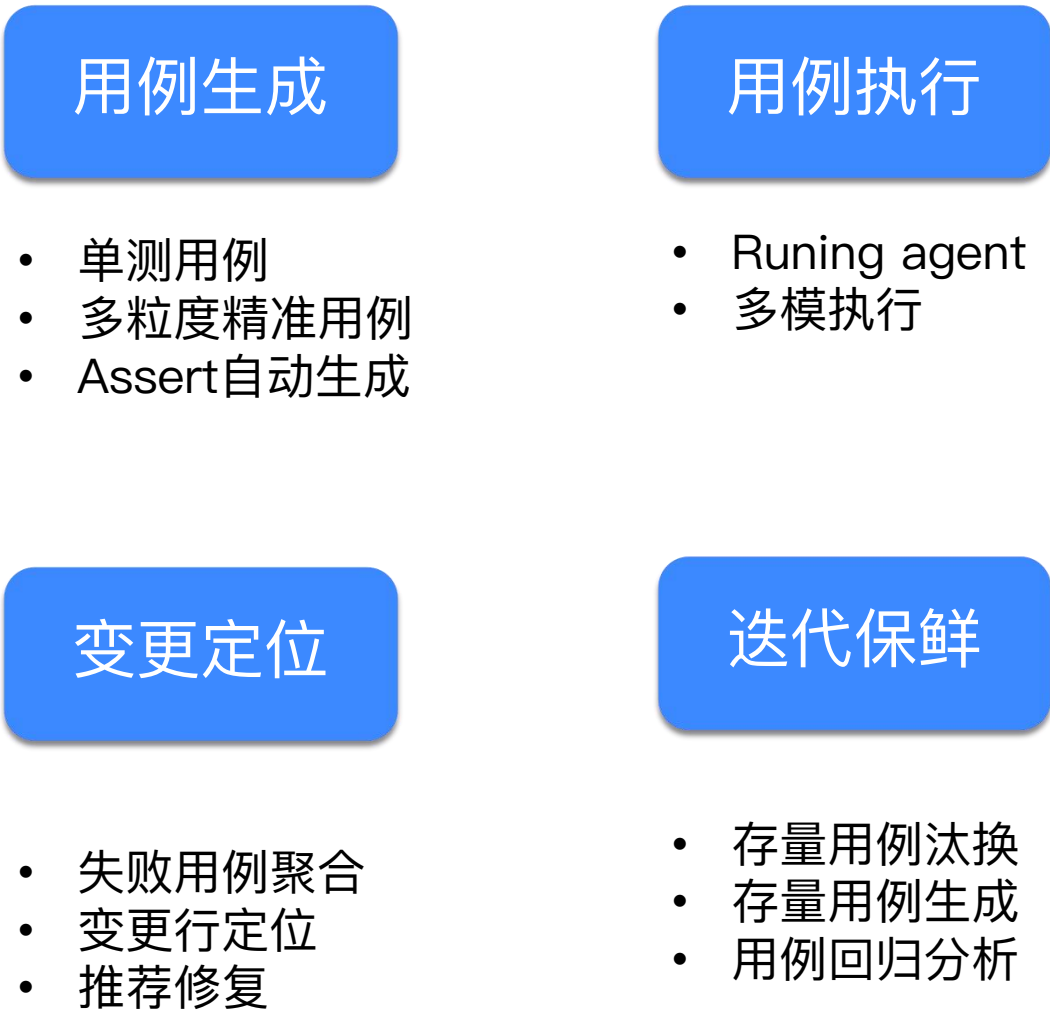
## 智能代码助手

智能代码助手可以高质量理解代码、生成代码，编码自测一气呵成



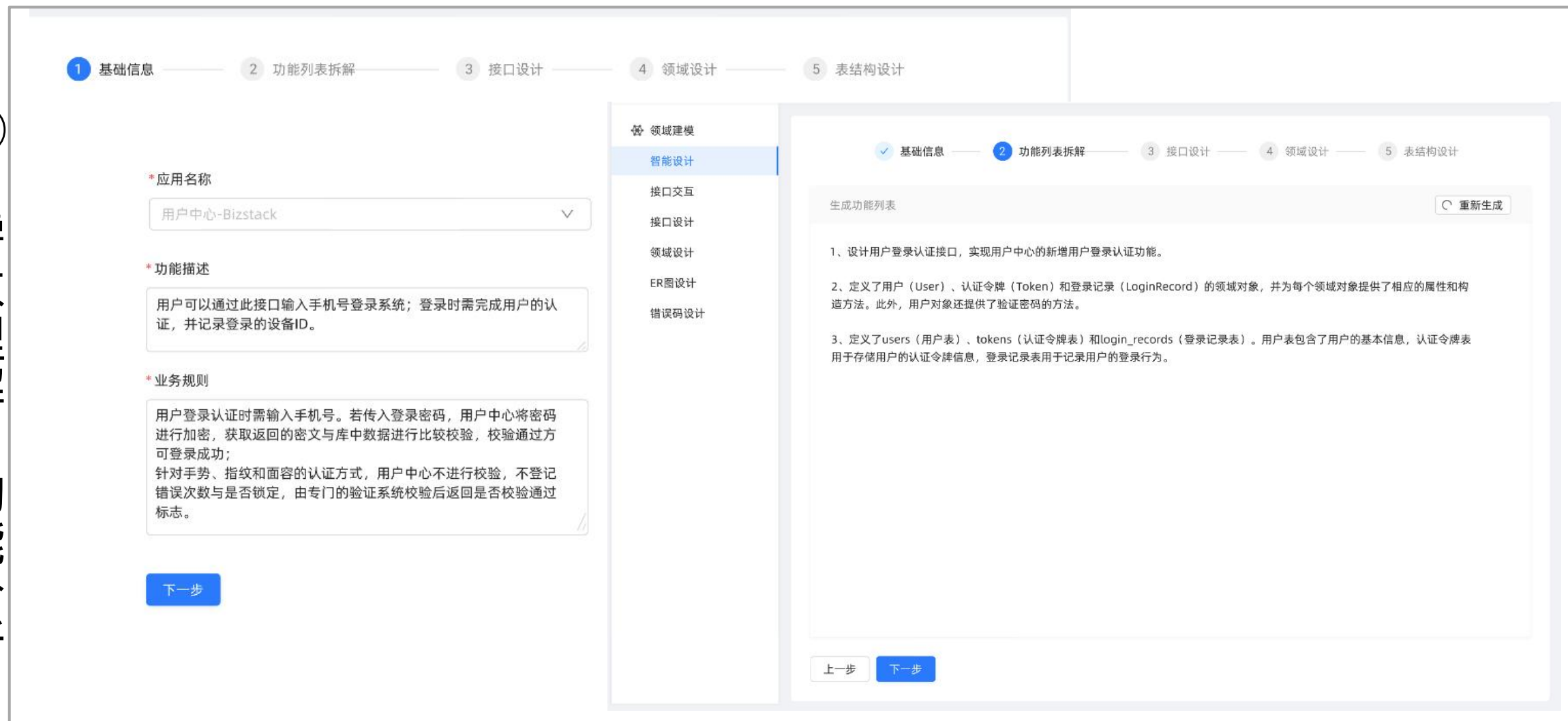
## 智能测试助手

智能测试助手可以自动化生成用例、并辅助软件测试工作

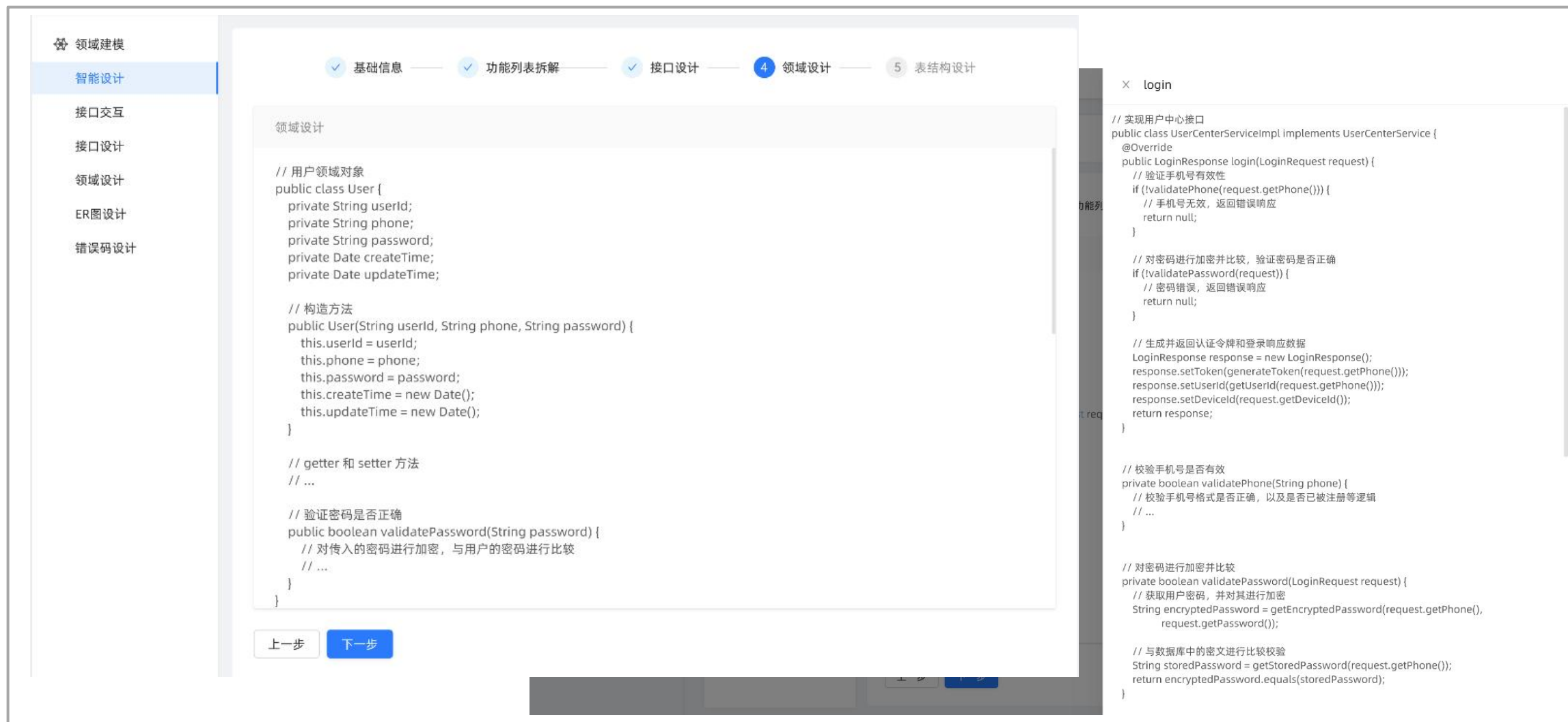


# 智能设计助手演示

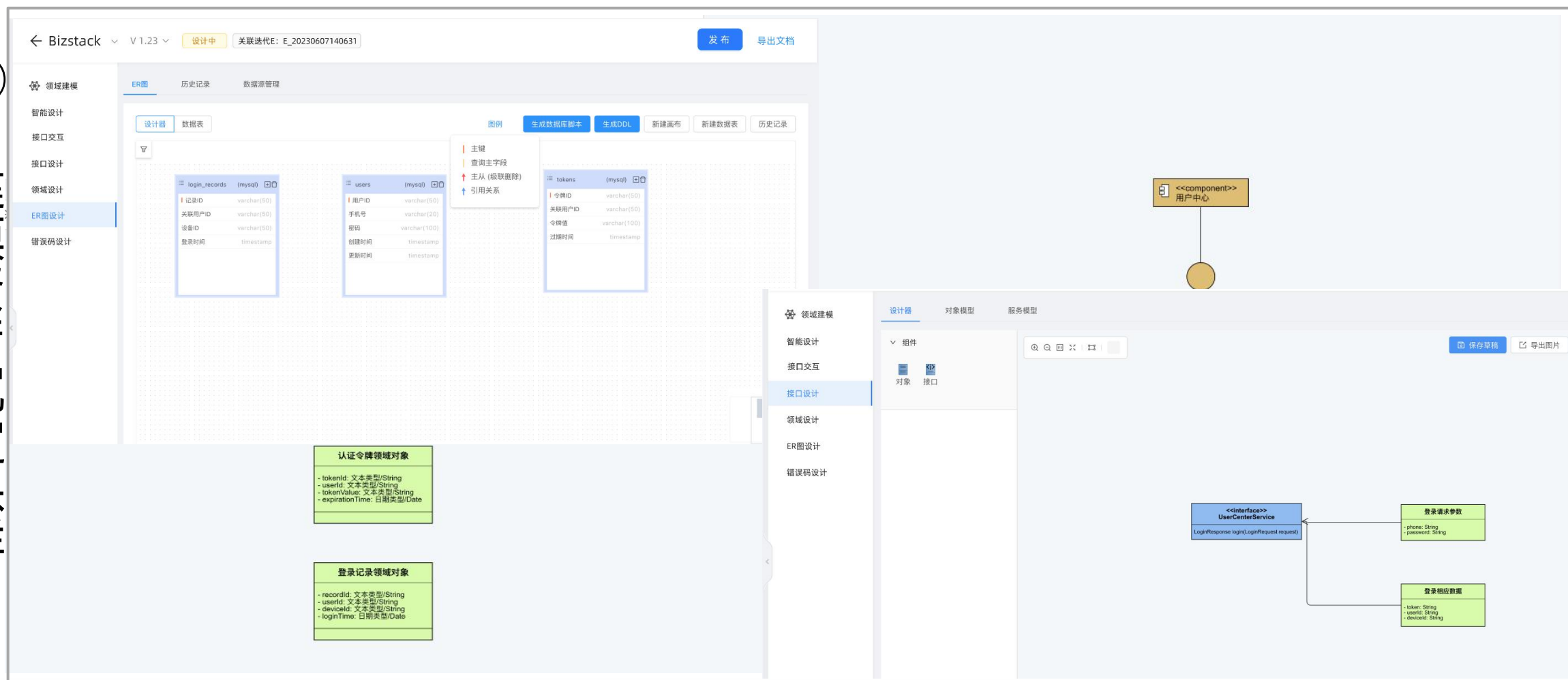
## ① 需求理解，功能分析



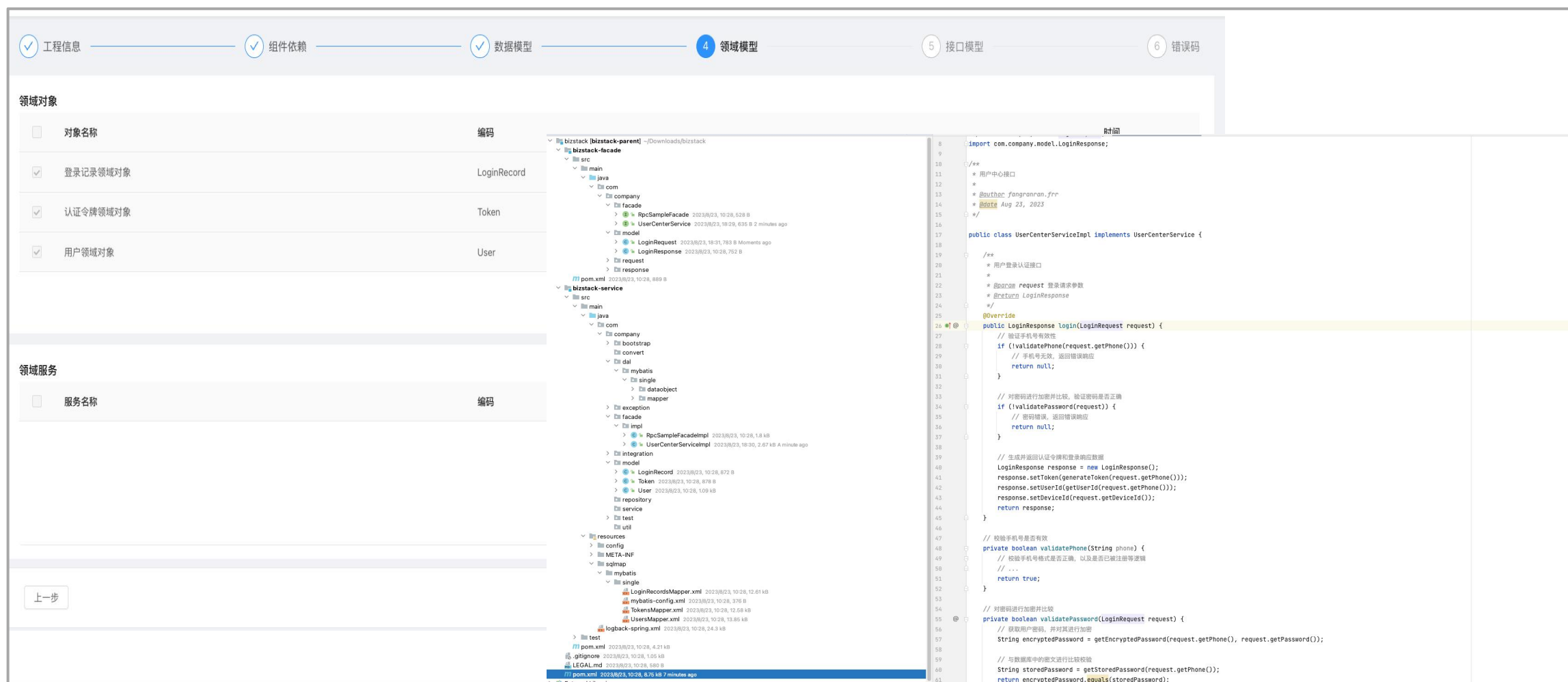
## ② 功能微调，应用设计



## ③ 建模资产沉淀保鲜



## ④ 设计文档及代码产出





# 智能代码助手演示

代码补全/续写

```
/**
 * 验证用户名和密码
 *
 * @param userName 用户名
 * @param password 密码
 * @return boolean
 */
private boolean validateUsernameAndPassword(String userName, String password) {
    return true;
}

/**
 * 获取用户详细信息
 *
 * @param userName 用户名
 * @return {@link User}
 */
private User getUserDetailsByUsername(String userName) {
    return new User();
}
```

注释生成代码

```
/**
 * 验证用户名和密码
 *
 * @param userName 用户名
 * @param password 密码
 * @return boolean
 */
private boolean validateUsernameAndPassword(String userName, String password) {
    return true;
}

/**
 * 获取用户详细信息
 *
 * @param userName 用户名
 * @return {@link User}
 */
private User getUserDetailsByUsername(String userName) {
    return new User();
}

public static void main(String[] args) {
}
```

添加注释

```
/**
 * 验证用户名和密码
 *
 * @param userName 用户名
 * @param password 密码
 * @return boolean
 */
private boolean validateUsernameAndPassword(String userName, String password) {
    return true;
}

/**
 * 获取用户详细信息
 *
 * @param userName 用户名
 * @return {@link User}
 */
private User getUserDetailsByUsername(String userName) {
    return new User();
}

public static boolean isEnglish(String str) {
    if (str == null || str.length() == 0) return false;
    for (int i = 0; i < str.length(); i++) {
        char c = str.charAt(i);
        if (!Character.isLetterOrDigit(c)) return false;
    }
    return true;
}
```

代码对话

```
if (result != -1) {
    System.out.println("目标元素 " + target + " 的索引为: " + result);
} else {
    System.out.println("目标元素 " + target + " 不在数组中");
}
```

这个程序首先定义了一个名为 `binarySearch` 的静态方法，该方法接受一个有序整数数组和一个目标整数作为参数。该方法使用 `while` 循环实现二分查找算法。在每次迭代中，算法将数组的中间索引计算为  $(left + right) / 2$ ，并将该索引与目标值进行比较。

如果中间元素等于目标值，则返回该索引。如果目标值小于中间元素，则将右侧索引更新为  $mid - 1$ 。如果目标值大于中间元素，则将左侧索引更新为  $mid + 1$ 。

如果未找到目标元素，则返回 `-1`。

在 `main` 方法中，我们定义了一个有序整数数组 `arr` 和一个目标整数 `target`，并调用 `binarySearch` 方法来查找目标元素。最后，根据返回值判断是否找到目标元素，并打印相应的结果。

运行上述代码，输出结果为：

目标元素 5 的索引为: 2

即目标元素 5 在数组中的索引为 2。

java生成斐波那契额数列

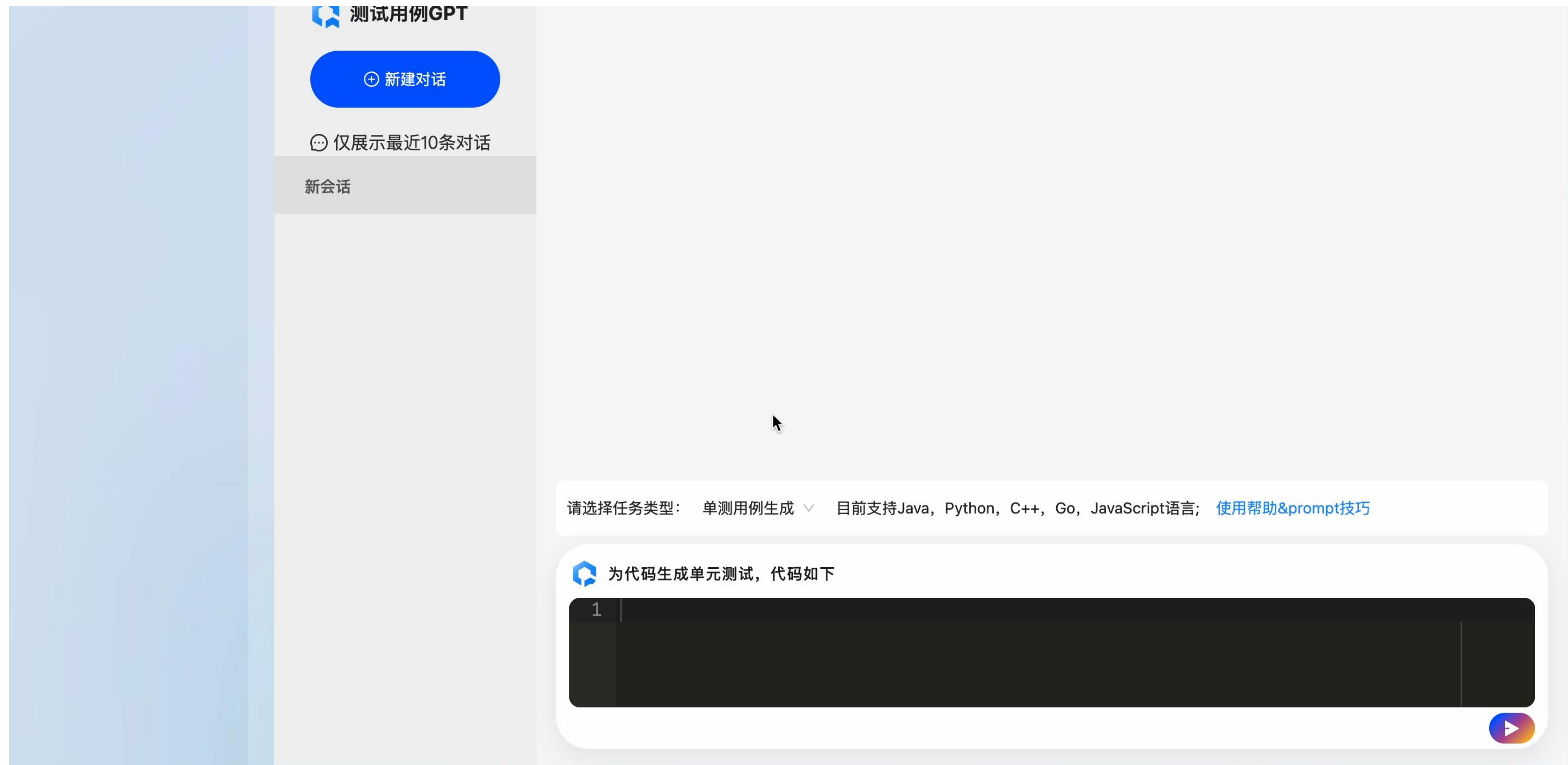
代码正在玩命生成中，请稍后...

快速开始：生成 JS 快捷

入信息后，按 Enter 发送

发送 / Shift+Enter 换行 发送

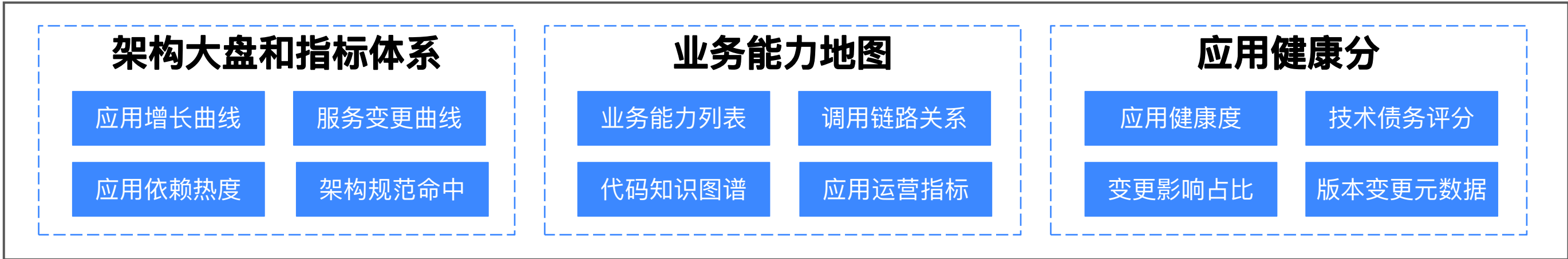
# 智能测试演示



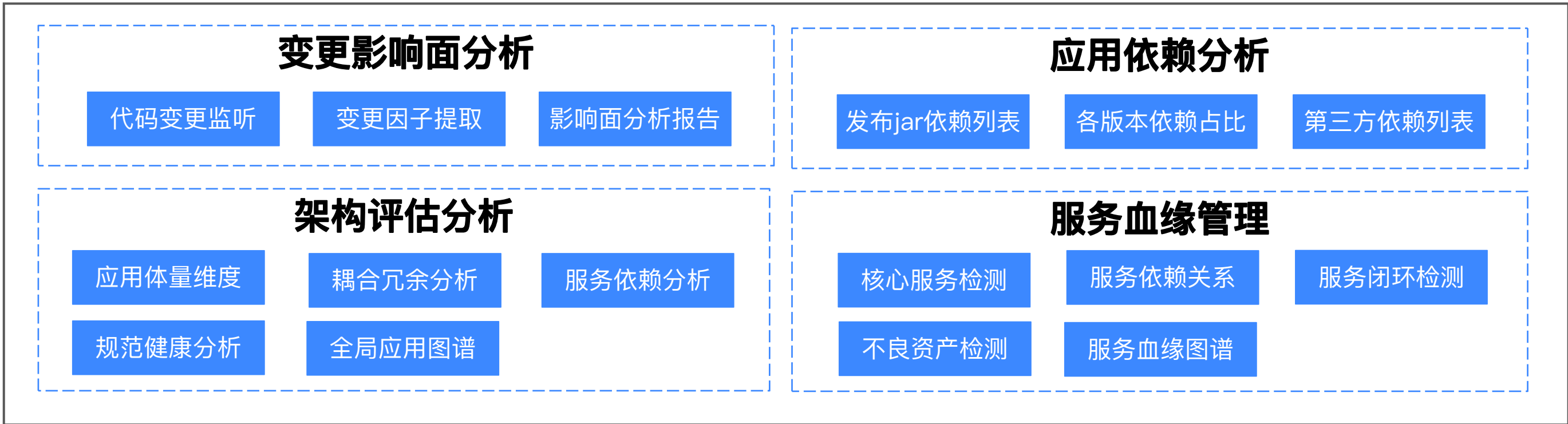


# 数智化研发驾驶舱

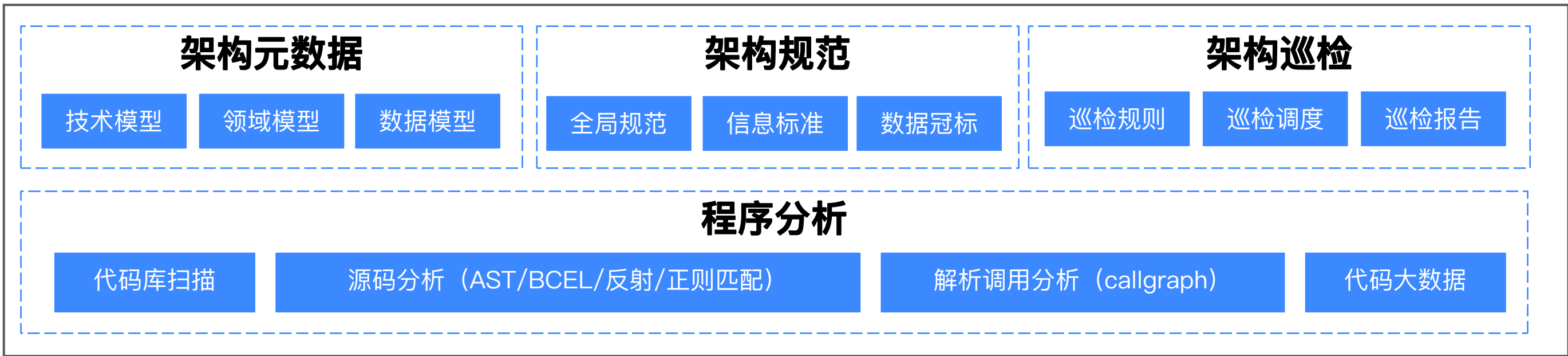
看



诊



防



## ★架构大盘和指标体系

**能力：**全局拓扑、服务目录、应用健康分  
**要点：**架构资产结构化、资产保鲜、开箱即用

## ★技术影响面分析

**能力：**链路追踪、变更分析、安全诊断、依赖拆解  
**要点：**代码扫描、特征分析，自动埋点、运行时数据

## ★微服务智能扫描巡检

**能力：**全局规范定义、常态化巡检  
**要点：**无侵入，可防可控

# 数智化研发驾驶舱演示

## 业务场景

# 代码智能扫描引擎

## 应用洞察评分

## 应用资产

# 业务监控

## 链路追踪

## 变更影响面分析

## 全局拓扑





# SOFA智能研发整体技术架构



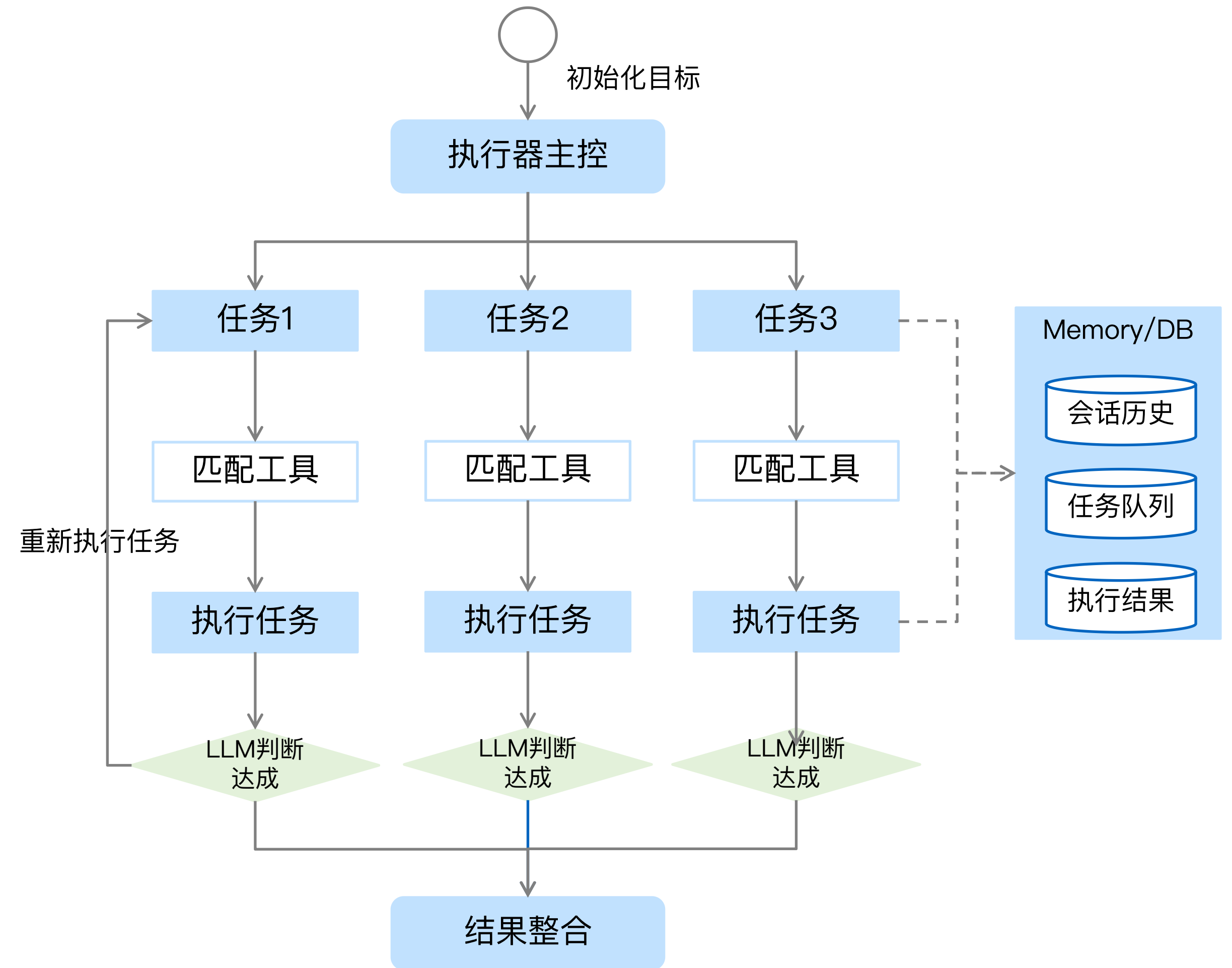
# 关键设计 — LLM执行器

## 智能设计面临的问题：

- 需求文档内容较多，上下文不能丢失
- 智能场景多，提示词千差万别
- 大模型token限制

## 解法：

- 执行器主控：
  - ✓ 具备任务串行、并行执行的能力
  - ✓ 具备单任务反复执行，并跳出的能力
  - ✓ 记录AI思考过程by日志
- Context：
  - ✓ 记录会话历史
  - ✓ 记录任务执行过程，包括执行记录、输入、输出
- 反馈收集：
  - ✓ 依靠工程或AI内部对话形式判断任务是否完成，依据反馈决定是否生成新任务，并自适应循环下一次迭代
- 防止无限循环
  - ✓ 在目标级别控制子任务上限，超过即跳出
  - ✓ 在prompt层面优化





# 智能代码推理优化方案

### 挑战：

- 大模型推理耗时普遍较长，在代码补全等研发人员使用的高频场景，普遍对耗时忍耐度很低

### 解法

场景优化	部分token补全	Stop words	流失输出	时间窗口batch化
推理运行	Tensor并行	Pipeline并行	Look ahead	Spec infer
算子层	算子融合	训练后量化		

### 效果：

优化方案	效果
Tensor并行	• tensor并行数提高，推理的耗时显著下降，卡推理耗时提升60%~70%
int8量化	• 模型大小缩小至1/4 • 多卡并行时，模型提速至1.2~1.6倍左右，减少15%~40%左右的显存占用
部分token补全	• select optional last tokens kernel方案
流式输出	• 分隔符 • 方块字语言字符切割

# Agenda

1. 研发效能挑战和趋势
2. 大模型加持研发效能实践
- 3. 总结与展望**

# 总结及展望

- AI为研发效能带来机遇和挑战，AI助手改变了软件交付模式，也引发了效能标准的新思考
- AI更有效的打通Biz-DevOps的鸿沟，让业技一体更具落地性
- 大部分企业不需要犹豫，低门槛的模型训练平台即可引入AI能力
- AI不是万能的，当前融合大于颠覆，先考虑结合现状，再考虑重构
- 对技术人员来讲，改变思路，主动迎接



# THANKS

---

软件正在重新定义世界

Software Is Redefining The World