

王攀

百度搜索架构组 | 后端 / 架构研发工程师 | 3年+搜索架构与平台研发经验

现就职于百度搜索架构组，长期负责星图平台、GSSDA、阿拉丁平台的架构设计与核心能力建设，擅长复杂链路平台化、分布式服务设计、稳定性治理与研发提效。近三年主导 / 核心参与多个项目后，推动星图触发召回率从 94% 提升至 97.6%，出卡准确率达到 99%+，平台上线成功率由 98.16% 提升至 99.26%，垂类需求接入周期由 3 个月缩短至 1 周。

97.6%

星图触发召回率提升至

99.26%

平台上线成功率

900w PV

阿拉丁 Agent 化覆盖流量

10+ 人日/月

累计节省策略 / PM 人力

— 核心标签

搜索架构

平台化建设

分布式任务队列

云原生迁移

稳定性治理

模型训练平台

流程编排

量化系统

— 核心能力

熟悉 GSSDA、星图平台、阿拉丁平台等搜索架构链路，能够完成复杂业务场景下的架构抽象与平台化落地。

多次主导核心服务重构、任务调度系统建设、监控治理、流程合规与云原生迁移。

兼顾业务效果、工程效率与系统可靠性，擅长用状态机、版本管理、监控报警与流程自动化解决系统性问题。

具备模型训练平台、特征采集、效果评估、量化回测与交易系统建设经验。

— 教育背景

西安交通大学 | 软件工程硕士

2019.09 - 2022.07

研究方向：量化投资

安徽财经大学 | 经济统计学本科

2014.09 – 2018.07

— 技术栈

语言: Golang、C++、Python、PHP

后端: Gin、FastAPI、Redis、MySQL、PostgreSQL、TimescaleDB

工程: K8S、Asynq、任务队列、状态机、监控报警、流程编排

数据: Qlib、模型训练平台、效果评估、特征工程、量化回测

— 补充亮点

近一年代码提交 234 次、代码变更 44.6K；完成线上 case 与业务需求卡片 317 个，闭环率 100%。

— 工作经历

百度搜索架构组 | 后端 / 架构研发工程师

2022.07 – 至今

- 负责星图平台、GSSDA、阿拉丁平台的架构设计与后端开发，覆盖模型训练平台、上线流程、干预平台化、监控治理、核心服务重构与 Agent 化通路建设。
- 主导或核心参与 10+ 个平台型项目，持续推进平台 PHP -> Go 迁移、服务云原生及流程自动化，累计节省策略 / PM 人力 10+ 人日 / 月。
- 长期参与线上问题定位与闭环，兼顾业务效果、系统稳定性与研发效率。

西安蒙特卡罗基金管理有限公司 | 量化策略研究员（实习）

2020.07 – 2021.03

- 参与股票、期货、可转债等品种的量化策略研究，覆盖数据处理、策略回测、跟踪评价、迭代优化与报告撰写。
- 搭建本地量化数据平台与回测平台，将因子回测耗时由天级缩短至分钟级。
- 参与研究的 CTA 策略运行一年收益 60%+、夏普比 4+；可转债策略年化收益 100%+、夏普比 10+。

星图平台全链路建设

项目负责人 / 核心开发

Golang / PHP / C++

模型训练平台 / 稳定性治理 / 流程合规

S / T

围绕星图平台从数据标注、模型训练、评估验收到上线发布、例行更新、线上监控的全链路进行系统建设。项目需要同时解决训练流程跨多平台且链路冗长、规则模板与 NN 训练耦合严重、版本不可回溯、上线配置高风险、人工干预效率低、4K+ 资源监控缺失、100w 级 query diff 分钟级比对等复杂问题。

A

主导建设星图 3.0 先验 / 后验模型训练与接入平台，完成数据集管理、模型训练 / 推理 / merge、特征 dump、日志分析、流程状态流转与上线 workflow；重构触发 / 解析 / 同义词模型训练体系，完成规则模板与 NN 解耦、多版本配置管理和一键回滚；建设上线合规与稳定性机制，补齐多节点 diff 校验、双审核、评估能力、干预平台化、词槽审核、例行更新拦截和 GSSDA 触发率监控，实现流程自动化、操作留痕和分钟级异常感知。

R

累计接入 98 个星图 3.0 先验模型，垂类模型准确率平均提升 14.2%，召回率提升 4.5%，F1 提升 0.1506；平台重构后累计创建 352 个触发模型、152 个解析模型、234 个同义词模型，上线 2 个月内产出 210+ 数据集、300+ 次特征 dump、67 次训练、43 个模型；垂类需求接入模型周期由 3 个月缩短至 1 周，需求上线率由 70% 提升至 90%，平台上线 90 分位耗时降至 8 小时内；平台整体 SLA 保持 99%+，上线成功率由 98.16% 提升至 99.26%，配置问题 case 由 1 次 / 月降至 0，例行更新 badcase 由 2 次 / 季度降至 0；业务效果上推动星图触发召回率由 94% 提升至 97.6%，出卡准确率 达到 99%+，vsall 星图 case 占比由 11.4% 降至 4.3%。

搜索架构与核心服务重构

项目负责人 / 核心架构 RD

Golang / C++ / Python

任务队列 / 云原生 / Agent 化通路

S / T

在阿拉丁平台与 GSSDA 架构演进过程中，需要同时解决老旧 PHP / Gearman 体系稳定性差、异步任务调度不可观测、预测服务多分支和本地依赖严重、Agent 化场景对低时延在线通路要求高、cache 能力缺失、线上特征难复用等问题，并兼顾存量迁移成本与线上稳定性。

A

主导完成基于 Redis 的分布式任务队列重构，补齐调度、重试、顺序执行、并发控制与可视化监控能力，并完成存量 PHP 任务向 Go 队列的平滑迁移；重构星图预测服务，使用 FastAPI 整合双分支并完成 K8S 云原生化部署，提供召回查询工具支撑问题定位；负责 GSSDA 架构侧通路建设，打通 Agent 化近线缓存、模块间通信、cache 穿透 / 干预、RedisClientFactory 和特征 log dump 通路，在满足时延约束的前提下提升请求成功率与配置生效效率。

R

完成历史异步 Gearman 任务整体迁移并接入 125 个任务，日均任务运行量 3w+；预测服务重构后开发维护效率提升 100%，支撑每周 350+、每月 1000+、每季度 3000+ query 的效果分析，VS all case 拆解效率由每周 1-2 天缩短至分钟级，云原生上线后无稳定性问题；支撑阿拉丁 Agent 化 17 个卡片资源推全，召回率由 85.9% 提升至 95.7%，覆盖卡片 PV 900w，准确率达到 96%；将星图精准词典生效时间 95 分位由 108 分钟降至 20 分钟，并新增每日亿级 query 特征沉淀能力，支撑模型训练、监控与问题溯源复用。

QuantP 分布式量化回测与交易平台

核心开发 / 后端架构

Go / Python / Vue3

Qlib / QMT / Asynq / Tailscale

S / T

面向 A 股与可转债量化研究及实盘交易，搭建“数据采集 – 策略回测 – 任务调度 – 交易执行 – 前端分析”全链路平台。核心难点在于研究服务运行于 Linux / Docker，而实盘交易依赖 Windows + MiniQMT，需要解决跨操作系统、跨网络环境下的低运维成本、安全访问与稳定执行问题。

A

主导将回测链路统一收敛为 Qlib 单通路，设计策略插件化架构，以 `plugin_key + params` 驱动任务执行与结果落库；设计 Windows 隔离的 QMT 网关，结合 Tailscale 实现主服务到交易网关的安全组网，补齐回调持久化、实时行情缓存、市价语义映射和补单机制；基于 Asynq + Redis 搭建统一调度体系，并增加 watchdog、Telegram 通知、交易对账与真实成交归因能力。

R

落地 8 个内置策略插件，其中 5 个可直接通过任务 API 执行，完成从研究、回测到实盘执行的一体化闭环；实现 Linux 主服务与 Windows 交易网关的安全互联，避免直接暴露交易主机公网端口，显著降低跨环境接入成本；通过任务调度和交易链路治理，规避“调度静默失效”和“成交无法按策略追溯”等关键风险，使平台具备可扩展、可追踪、可落地的量化研究与交易能力。

简历内容已基于旧版校招简历、近三年晋升项目材料与 QuantP 项目摘要重组，项目描述统一采用 STAR 表达方式。