神经网络等价解耦与"三层分治" (MDQ 网络×索引泛函×OOV 内存库) 落地方案

作者: GaoZheng日期: 2025-09-26

• 版本: v1.0.0

摘要

提出 MDQ 机制稳定离散 LLM/策略管道:支持小单元交互与统一版本控制,缓解长序列采样的非平稳与暴露偏差。结合指令设计与记忆扩展策略,给出训练/推理一体化的实现路线与评估指标。

- 目标: 把"产能"与"治理"彻底解耦。上层神经网络只做微分控制 (MDQ),不直接产文;中层索引 泛函算分与路由;底层非神经网络内存库解决 OOV 与显式知识。
- 等价解耦两类:
 - i. **非NN实现 ↔ NN实现的行为等价**(接口不变、KPI边界一致、可回放);
 - ii. NN 基于 MDQ 的控制面与索引/内存库的数据面的架构解耦(可热插拔、可版本共存)。
- 收益:训练预算只投在"微分与索引",推理端**成本可控、可审计、可回滚**,对 OOV 免疫。

1. 设计原则(四条红线)

- 1. 接口等价:对外统一 Operator API (Lex-KAT 算子族);实现可换,但输入输出契约不变。
- 2. **行为可证**: KAT-tests 必过, JSONL 事件可 100% 回放; 漂移受 KPI 约束。
- 3. 热插拔/可回滚:一切更新以 MDQ-pkg 原子落地;双缓冲 + 金丝雀 + 自动回滚。
- 4. **资源闭环**: L_h, L_p 作为一等公民(Flex-Attn),与吞吐/成本进入同一 ROI 账本。

2. 架构总览(控制面/数据面/知识面三层)

- 控制面 (NN 可选) : MDQ 网络 (Micro-Differential-Quantum Network) 输出最小增量 Δ : 阈值、长度、权重、门控。
- 数据面(无 NN 也可):索引泛函网络 $\mathcal{I}(\text{seg}) = \sum_k w_k \varphi_k$,特征含 IDF、别名、正则、字符 n-gram、SimHash/MinHash 等。
- 知识面 (非 NN) : OOV 等价内存数据库 (EKB) : Trie/AC、加权 FST、别名/译名、规则词表; 文件→内存→热缓存三级。

统一编排由 Lex-KAT 作用幺半群实现:左/右乘、投影、tests、闭包(命中即停)等算子序列。

3. 等价解耦 #1: 非NN实现 ↔ NN实现 (功能等价)

目标:同一 API,不同实现;可并行灰度、可替换、可回滚。

3.1 接口契约 (Operator API)

- $Apply(operators: [G_i], state) > state'; G_i \in L, R, \Pi, Head, Test, Cl, D...$
- 约束:幂等(投影、tests)、闭包(CI)扩张/单调、长度边界、合规硬闸。

3.2 等价定义 (三级)

- 强等价: 逐步事件日志一致 (hit 词、长度、tests 结果完全一致)。
- 弱等价: KPI 等价 (BERTScore/ROUGE、word_noncompliance、P95/QPS 在國内)。
- 统计等价: 分布距离 (KL/KS) 与漂移监控在阈内。

3.3 验收与灰度

- 影子流量对打 (Shadow-Diff Harness) → 金丝雀 10-20% → 全量;
- 失败即按 MDQ-pkg.rollback 自动回滚;
- 合同化阈值: word noncompliance ↓≥30%、术语召回 +8-15pp 、P95/QPS 达标。

4. 等价解耦 #2: MDQ 网络 × 索引泛函 × OOV 内存库 (架 构分治)

4.1 MDQ 网络 (NN)

• **职责**: 只输出微分增量 Δ $(\tau, \lambda_{lex}, L_h, L_p,$ 权重等), **不产文**。

• 训练: 策略梯度/占用测度 + 非交换惩罚 ($[G_i, G_i]$ 抑制同时上调) , 小型可蒸馏。

• 输出协议: 序列化为 MDQ-pkg, 走治理链路(审计/回放/回滚)。

4.2 索引泛函网络(可纯规则)

• 形式: $\mathcal{I}(\text{seg}) = \sum_k w_k \varphi_k$.

• 特征: IDF、别名/译名、n-gram、正则、SimHash/MinHash、域词概率、位置特征。

• 更新:线性积累 (MDQ 累加权重),幂等合并;无 NN 亦可运行。

4.3 OOV 等价内存库 (非 NN)

• 结构: 反向 Trie/AC、加权 FST、别名图、音译/形近表、拉丁/数字正则。

• 策略: OOV 命中优先走"等价替换/近似命中"→ 通过 tests → 进入闭包。

• 特性: 文件热更→内存→缓存, 秒级生效; 可 TTL 与热度淘汰。

三层之间只通过 MDQ-pkg 与事件日志通讯,彼此可独立版本演进。

5. 数据与版本治理(统一标准)

• 包结构 (MDQ-pkg) : name/semver/scope/atoms/tests/rollback/kpi。

• 兼容矩阵: [Lex-KAT 算子版本 × 索引 schema × Gate 策略] → OK/警告/拒绝。

• 流程: 双缓冲挂载 → 影子评估 (Eval-w/o-Top-p) → 金丝雀 → 全量 → ledger 记账。

• 回放: JSONL 事件流 + 变更 ledger, 支持"时间旅行"对账。

6. 关键指标 (SLA/KPI)

• **质量**: 术语/要点召回↑; word_noncompliance ↓≥30%; Eval-w/o-Top-p 不劣化。

• 成本: P95 延迟/QPS/显存在阈内; 平均 L_p 与 L_h 受控。

- 治理: 回放成功率 100%; 回滚成功率 100%; MDQ-pkg 失败率 < 阈。
- 稳态: 训练收敛步数 ↓≥15%, 方差 ↓≥20%。

7. 风险与补丁

- **长词偏置**: L_p 上限 + 长度成本 + 语义门控 + IDF/二字降权。
- 索引污染/OOV 中毒: 白/黑名单 tests 前置; MDQ-pkg 可逆; EKB 读写隔离。
- 非交换冲突:MDQ 量化加入 commutator 惩罚;分步上调。
- API 碎片:以适配层固化 Operator API;供应商差异收敛到包层。

8. 两周落地清单 (Minimal Plan)

- Week 1: 固化 Operator API; 上线非 NN 版 (索引泛函 + OOV 内存库);接 KAT-tests 与 JSONL 回放;打通 MDQ-pkg 流程。
- Week 2:接入小型 MDQ 网络(只调 $\tau, \lambda_{\text{lex}}, L_h, L_p$);影子流量对打 \to 金丝雀;完成回滚演练与仪表盘。

9. 一句话总结

把"神经网络"从"产文黑箱"里解耦出来,只负责**微分控制**;把"知识/OOV/路由"下沉到**索引泛函 + 非NN内存库**;统一用 Lex-KAT **算子**粘合全链路、用 MDQ-pkg治理变更。这样既能**等价替换实现**,又能**架构分治演进**:成本更低、风险更小、上线更快、审计更强。

许可声明 (License)

Copyright (C) 2025 GaoZheng

本文档采用知识共享-署名-非商业性使用-禁止演绎 4.0 国际许可协议 (CC BY-NC-ND 4.0)进行许可。