

零训练表驱动 Flex-Attn：可计算词法 + 有限状态索引的快速落地

- 作者：GaoZheng
- 日期：2025-09-26
- 版本：v1.0.0

摘要

阐述可变成成本注意力（Flex-Attn）的动机、设计与实现：在合规约束与预算限制下，按需分配注意力计算资源。文中拆解组件与调用关系、关键超参与时间/显存开销，并给出与历史/状态缓存结合的工程实践与调优建议。

以 Catalog（域词库）+ 长度集合 U + 反向 Trie/AC 为主干，在**不训练神经网络**的前提下完成中文知识蒸馏与生成控制；语义门控（Jaccard/BM25-lite）+ IDF/Zipf 降权抑制高频堆词， L_h/L_p 由策略表管控成本与粒度。SAC/NN 被重定位为“**动态超参控制 + 学习型索引 + 隶属度快查**”的增值件（ $A \rightarrow B \rightarrow C$ 灰度演进）。优势：强可审计、可回放、TCO 友好；适合监管行业首发。按“业务可交付”的口径，文中将给出**Flex-Attn 在医疗问答场景的端到端应用演示**：从配置→一步一决策→命中与奖励→日志与KPI。输入是用户问句“请问什么是‘奥司他韦’？”，目标输出为专业定义句（含多组医学词法片段：磷酸/奥司他韦/神经氨酸酶/特异性/抑制剂...）。

1. 场景与配置（医疗Q&A蒸馏）

目标：把“大模型的医学定义能力”蒸馏到“小模型”，保证术语命中与可读性，抑制“堆词投机”。

关键参数

- 词法集合： $U = \{2, 3, 4, 5, 6, 8\}$ （禁 1 字）；Catalog = {“磷酸奥司他韦”，“奥司他韦”，“神经氨酸酶”，“特异性”，“抑制剂”，“宿主细胞”，“流感病毒”，...}（只读、可热更）。
- Flex-Attn 两头： $L_h \in \{2, 3, 4, 6\}$ 、 $L_p \in \{3, 4, 5, 6\}$ （历史窗口/预测命中上限）。
- 训练期：**禁 Top-p**；演员侧**不可见** χ_t （目标字符，仅评论家/奖励可见）。
- 奖励门控： $\tau = 0.75$ ；IDF/Zipf 降权开启（高频词降权）。
- 长度成本： $\lambda_h = 0.08$, $\lambda_p = 0.10$, $\alpha_h = \alpha_p = 1.0$ 。

2. 一步一决策（示例回放）

逐字一步（one-char-per-step）。下列数值仅为“工程级示例”，用于说明信号流向与ROI账本。

Step 1（开篇定义名词）

- 状态：prev = “”（空），用户问句仅用于检索/语义对齐； χ_t （仅评论家可见）= “磷”。
- 采样： $L_h \sim \pi_{L_h} \Rightarrow 2$ ； $L_p \sim \pi_{L_p} \Rightarrow 6$ 。
- 动作：演员出字“磷”（训练期无 Top-p）。
- 后缀拓扑（带上限）：从“磷”向右串接真实未来字符，反向Trie在 U 且 $L \leq 6$ 上匹配到“磷酸奥司他韦”（ $L=6$ ，最长可用命中，命中即停）。
- 语义门控：similarity=0.88> $\tau=0.75$ ，放行；IDF(“磷酸奥司他韦”)=0.90。
- 词法增益： $\delta = \lambda_{\text{lex}} \cdot 1 \cdot (0.88 - 0.75) \cdot 0.90$ ，取 $\lambda_{\text{lex}} = 0.30 \Rightarrow \delta \approx 0.035$ 。
- 长度成本： $\text{len_cost} = \lambda_p(L_p/L_p^{\text{max}}) = 0.10 \times (6/8) = 0.075$ （示例）。
- 当步奖励： $R_1 = \text{base} + \eta_1 \chi^{\text{soft}} + \eta_2 \delta - \text{len_cost}$ （ η_1, η_2 按配置表给值）。

Step 2（定义结构“是一种”）

- $L_h \Rightarrow 3$ ， $L_p \Rightarrow 3$ （策略自适应把预测上限收紧到短词）。
- 出字“是”；后缀命中“是一种”（ $L=3 \in U$ ）。
- 语义门控通过；IDF(“是一种”)=0.55（高频短语，降权）； δ 较小；len_cost 降低（ $L_p = 3$ ）。

Step 3（机理短语“作用于...”）

- $L_h \Rightarrow 4$ ， $L_p \Rightarrow 3$ 。
- 出字“作”；命中“作用于”（ $L=3$ ） $\rightarrow \delta$ 中等；继续进入机理对象。

Step 4（关键靶点“神经氨酸酶”）

- $L_h \Rightarrow 6$ （需要更长历史以承接机理片段）， $L_p \Rightarrow 4$ 。
- 出字“神”；命中“神经氨酸酶”（ $L=4$ ），IDF=0.87， δ 较高；语义门控强通过（similarity \approx 0.90）。

Step 5（性质“特异性”）

- $L_h \Rightarrow 4$ ， $L_p \Rightarrow 3$ 。
- 出字“特”；命中“特异性”（ $L=3$ ），IDF=0.8， δ 中高；合并上一部件成为“特异性抑制剂”的前缀。

Step 6 (类别“抑制剂”)

- $L_h \Rightarrow 4, L_p \Rightarrow 3$ 。
- 出字“抑”；命中“抑制剂” (L=3) , IDF=0.82, δ 中高；完成第一分句核心谓词结构。

Step 7 (逗号)

- 标点“，”； 不计词法命中，但进入“洁净度/可读性”分量 (P_t 轻微惩罚) , 保持句法节奏。

Step 8 (重复靶点与作用——解释因果链)

- 继续“其抑制神经氨酸酶的活性，可以抑制成熟的流感病毒脱离宿主细胞，从而抑制流感病毒在人体内的传播”。
- 命中片段包括：“神经氨酸酶” (再次命中，去重加权)、“流感病毒” (L=3, 高IDF)、“宿主细胞” (L=4) 等；
- 语义门控在机理-结果链路上给出更高 similarity (>0.85) , δ 按 IDF 加权；标点“、”“。”不计词法命中。

小结：策略通过 L_p 上限动态收紧/放宽来“控粒度”：遇核心术语放宽到 4–6 命中“长词”，遇功能词/句式收紧到 3 控制成本并避免“长词投机”。 L_h 在结构转换点自适应上调以承接前后语义。

3. 结构化日志 (可审计)

产线落地必须能“回放”每一步的命中与门控。示例 JSONL：

```
{ "step":1, "Lh":2, "Lp":6, "a": "磷", "seg": "磷酸奥司他韦", "len":6, "idf":0.90, "sim":0.88, "delta":0.03, "ler":0.03 }
{ "step":2, "Lh":3, "Lp":3, "a": "是", "seg": "是一种", "len":3, "idf":0.55, "sim":0.82, "delta":0.011, "ler":0.011 }
{ "step":3, "Lh":4, "Lp":3, "a": "作", "seg": "作用于", "len":3, "idf":0.70, "sim":0.84, "delta":0.019, "ler":0.019 }
{ "step":4, "Lh":6, "Lp":4, "a": "神", "seg": "神经氨酸酶", "len":4, "idf":0.87, "sim":0.90, "delta":0.039, "ler":0.039 }
{ "step":5, "Lh":4, "Lp":3, "a": "特", "seg": "特异性", "len":3, "idf":0.80, "sim":0.86, "delta":0.026, "ler":0.026 }
{ "step":6, "Lh":4, "Lp":3, "a": "抑", "seg": "抑制剂", "len":3, "idf":0.82, "sim":0.85, "delta":0.025, "ler":0.025 }
{ "step":7, "Lh":4, "Lp":3, "a": ",", "seg": "-", "len":0, "idf":0.00, "sim":0.00, "delta":0.000, "ler":0.000, "len_cos":0.000 }
{ "step":12, "Lh":6, "Lp":4, "a": "流", "seg": "流感病毒", "len":3, "idf":0.88, "sim":0.87, "delta":0.032, "ler":0.032 }
{ "step":18, "Lh":6, "Lp":4, "a": "宿", "seg": "宿主细胞", "len":4, "idf":0.86, "sim":0.86, "delta":0.030, "ler":0.030 }
{ "step":28, "Lh":4, "Lp":3, "a": "。", "seg": "-", "len":0, "idf":0.00, "sim":0.00, "delta":0.000, "ler":0.000, "len_cos":0.000 }
```

4. 机制到KPI的映射（为什么有效）

- **词法对齐**↑：长词（6/4/4）在关键位点命中，**降低解释错误**（如把“神经氨酸酶”误写为“神经酸酶”）。
- **分布稳定**↑：训练禁 Top-p + 动作遮罩，熵目标与可行动作集合一致；上线仅推理侧开 Top-p 保可读性。
- **成本受控**： L_p 在术语处放宽、功能词处收紧 + 长度成本，**吞吐/QPS 波动可控**。
- **投机抑制**：IDF/Zipf 降权 + 语义门控 ($\text{similarity} > \tau$) 杜绝“堆高频长词”。

5. 可直接拷贝的最小骨架（伪码）

```
# 训练期（无 Top-p、演员看不到 chi_t）
Lh ~ pi_Lh(s_t);                x_t = build_obs(prev, Lh)
# 局部注意力 + sketch
Lp ~ pi_Lp(s_t, Lh);            a_t ~ pi_char(. | x_t)

q, seg = longest_suffix_hit_with_cap(a_t, future, U, cap=Lp)
# 反向Trie/AC，命中即停
delta = lambda_lex * 1[hit(seg)] * max(0, similarity - tau) * idf(seg)
R_t = base + eta1*chi_soft + eta2*delta - len_cost(Lh, Lp)

update_critics_and_policies_with_discrete_SAC_masked()
# H_tgt = kappa*log|A_mask(s)|
```

6. 上线口径（验收阈值）

- 语义：BERTScore/ROUGE-L \geq 基线，医学术语召回率（术语覆盖） $\geq +10\%$ 。
- 词法：`word_noncompliance` $\downarrow \geq 30\%$ ；“错误术语/错别字率”显著下降。
- 稳定：收敛步数 $\downarrow \geq 15\%$ ，多次训练方差 $\downarrow \geq 20\%$ 。
- 生产：训练 tok/s \geq 基线90%；Eval-w/o-Top-p 与线上指标偏差<阈值；日志 I/O 不成瓶颈。

一句话总结：把“奥司他韦”类问答做稳，关键不是堆词，而是让 L_p 在术语处放宽、句法处收紧，用语义门控×IDF给奖励“加闸”，再配合训练期禁 Top-p与演员去泄露保证分布一致性。这样蒸馏出来的小模型既能命中医学长词，又能控成本、可审计，适合规模化上线。

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。