

YatHA 热词统计分析系统设计文档

Yet Another Tiny Hotwords Analyzer

本项目旨在构建一个高性能的实时热词分析系统，基于滑动时间窗口机制，能够从大量文本数据中快速提取和分析热门词汇以为弹幕分析、社交媒体监测、舆情分析等场景提供强大的技术支持。

一、背景假设与外部依赖

(一)、输入数据假设

1、直接分析功能的数据

1. 输入数据按照 [H:MM:SS] <文本数据> 的格式提供，每行一条文本数据。如：

```
[0:00:00] 先登！先登！  
[0:00:00] 吃什么！  
[0:00:00] 先登啦
```

在需要查询的位置插入一行 [ACTION] QUERY K=<整数>。如：

```
[0:04:27] 你们三兄弟长的一点都不一样  
[ACTION] QUERY K=6  
[0:04:27] 诸葛亮确实是神级管家！其他能力就一般了
```

2. 输入文件使用 **UTF-8** 编码

2、滚动分析功能的数据

1. 输入的文本数据同样按照 [H:MM:SS] <文本数据> 的格式提供，每行一条文本数据。但不再需要在文件中提供 [ACTION] QUERY K=<整数> 指令，系统会按设定的步进长度逐段分析数据。

2. 输入文件同样使用 **UTF-8** 编码

(二)、外部依赖

1、编译器依赖

需要支持 **C++17** 标准的编译器，(建议 GCC 9.0 或 Clang 10.0 以上)

2、第三方库

- [cppjieba](#) —— 用于中文分词处理
 - 版本：v5.6.0
 - 许可证：MIT license

- [cpp-httplib](#) —— 用于启动 HTTP 服务器
 - 版本 : v0.29.0
 - 许可证 : MIT license
- [nlohmann-json](#) —— 用于解析 JSON 数据
 - 版本 : v3.12.0
 - 许可证 : MIT license
- [Catch2](#) —— 单元测试框架
 - 版本 : v3.11
 - 许可证 : BSD-1.0 license

3、构建工具

使用 [Xmake](#) 作为跨平台构建工具，需要安装 [xmake](#) v2.5.0 及以上版本

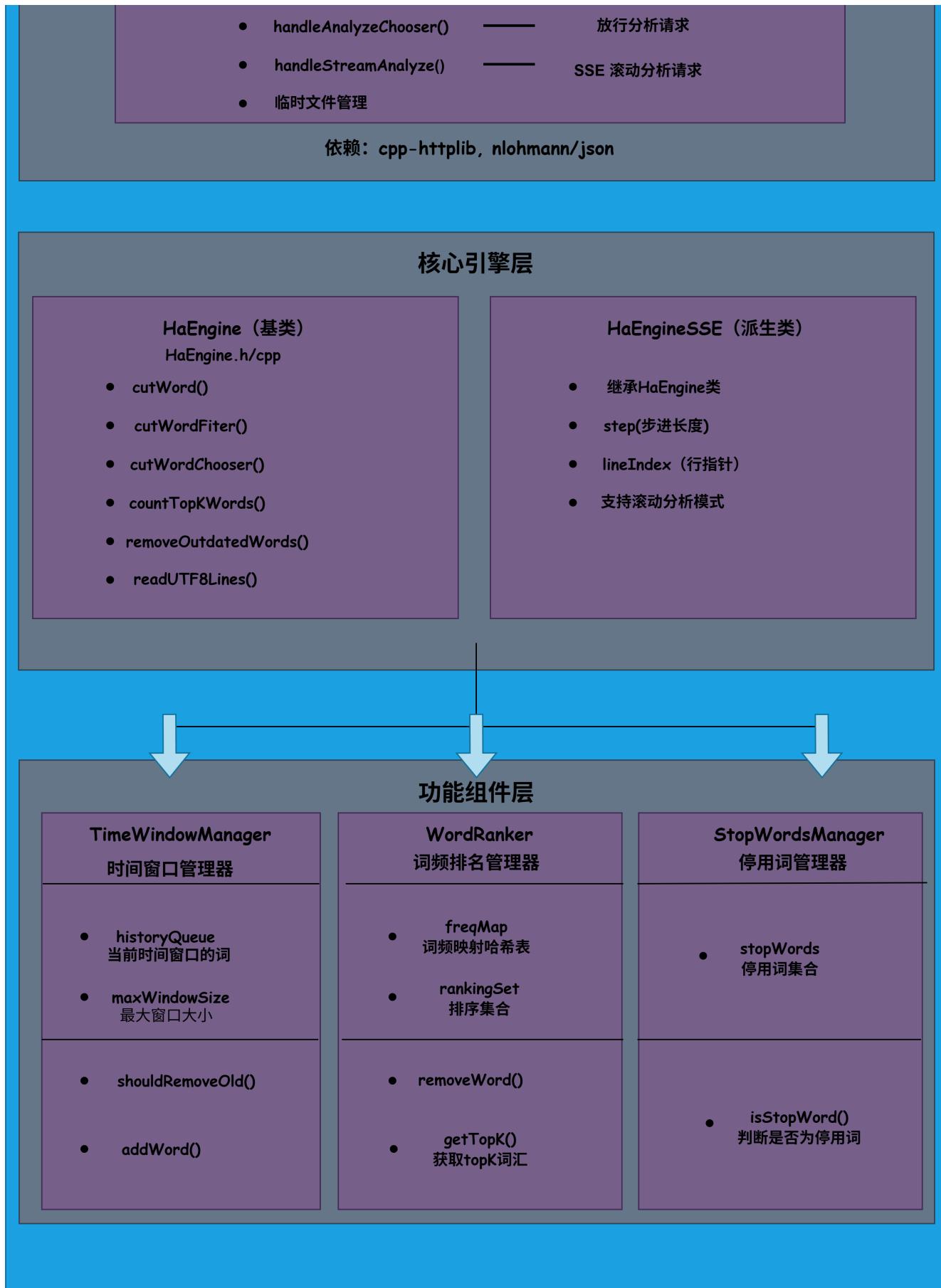
网络要求

如果需要使用 Web GUI 界面，用户主机的 8080-8089 端口至少有一个未被占用

二、模块/架构图与数据流

(一)、系统架构图





(二)、数据流图

1. 直接分析模式数据流

直接分析模式

输入文件
input.txt

[0:00:00] 先登！先登！
[0:00:00] 吃什么！
[0:00:00] 先登啦



HaEngine.readUtf8Lines()
读取输入文件



逐行处理

解析时间戳: [H:MM:SS] → timeSec (秒数)
例: [0:04:27] -> 267 秒



cppjieba.Cut()
中文分词: “先登！先登！” -> ["先登", "先登"]
可选 cppjieba.Tag()



TimeWindowManager.shouldRemoveOld()
检查是否需要移除过期词

(当前时间 - 窗口大小 > 历史词时间戳)



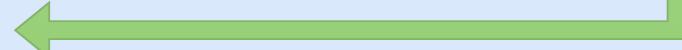
需要移除

`getAndRemoveOutdatedWords`
返回过期词列表



不需要移除

`wordRanker.removeWord()`
更新词频排名



`stopWordsManager.isStopWord()`
过滤停用词



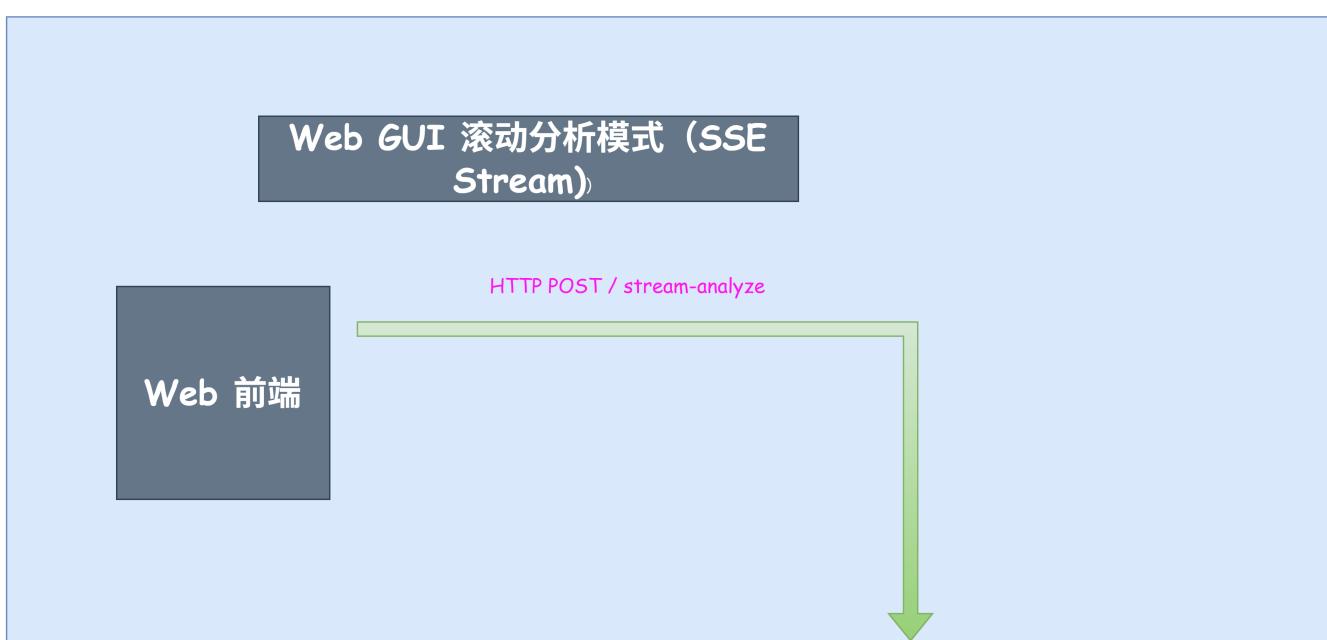
非停用词

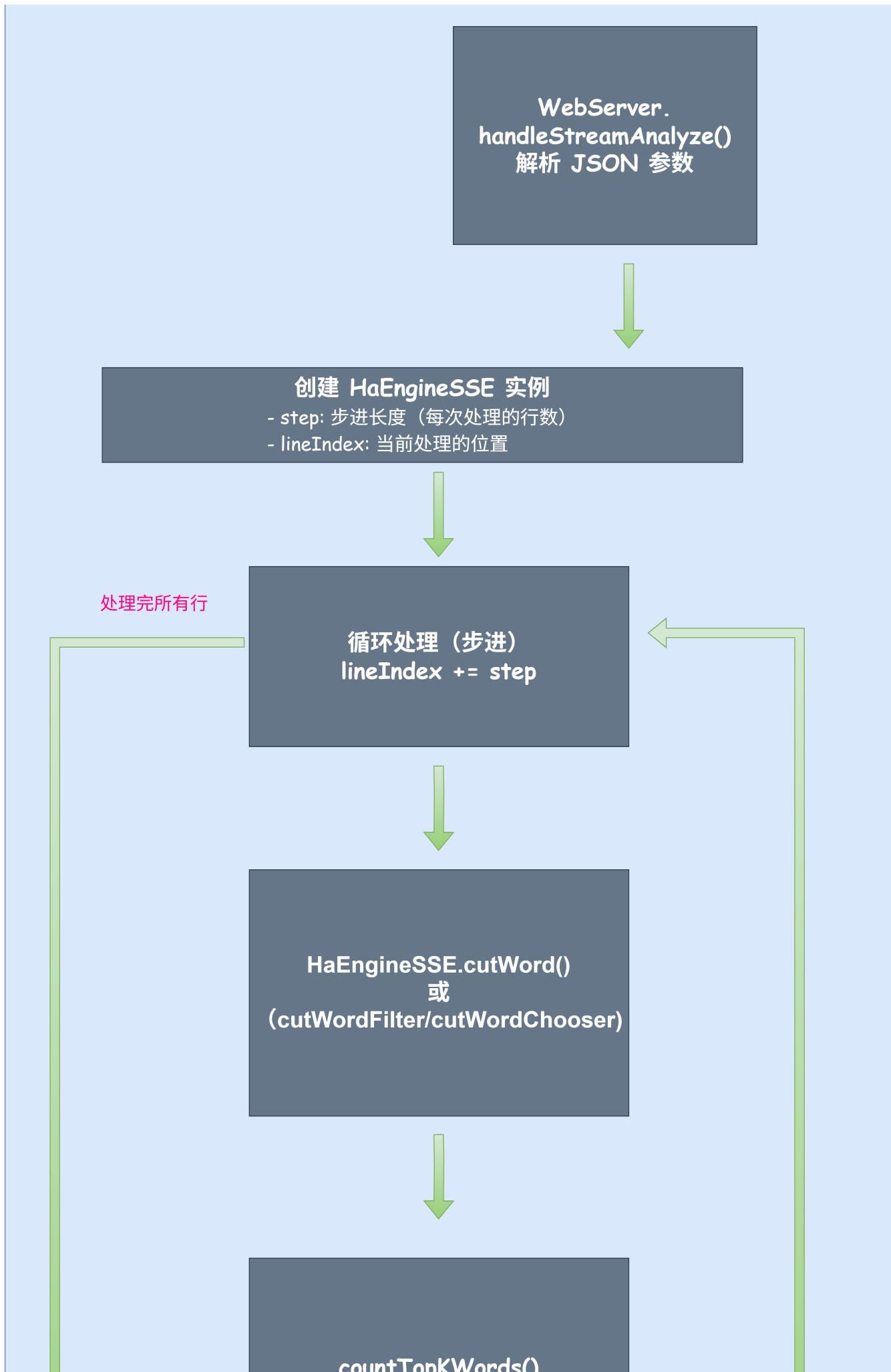
`TimeWindowManager.`

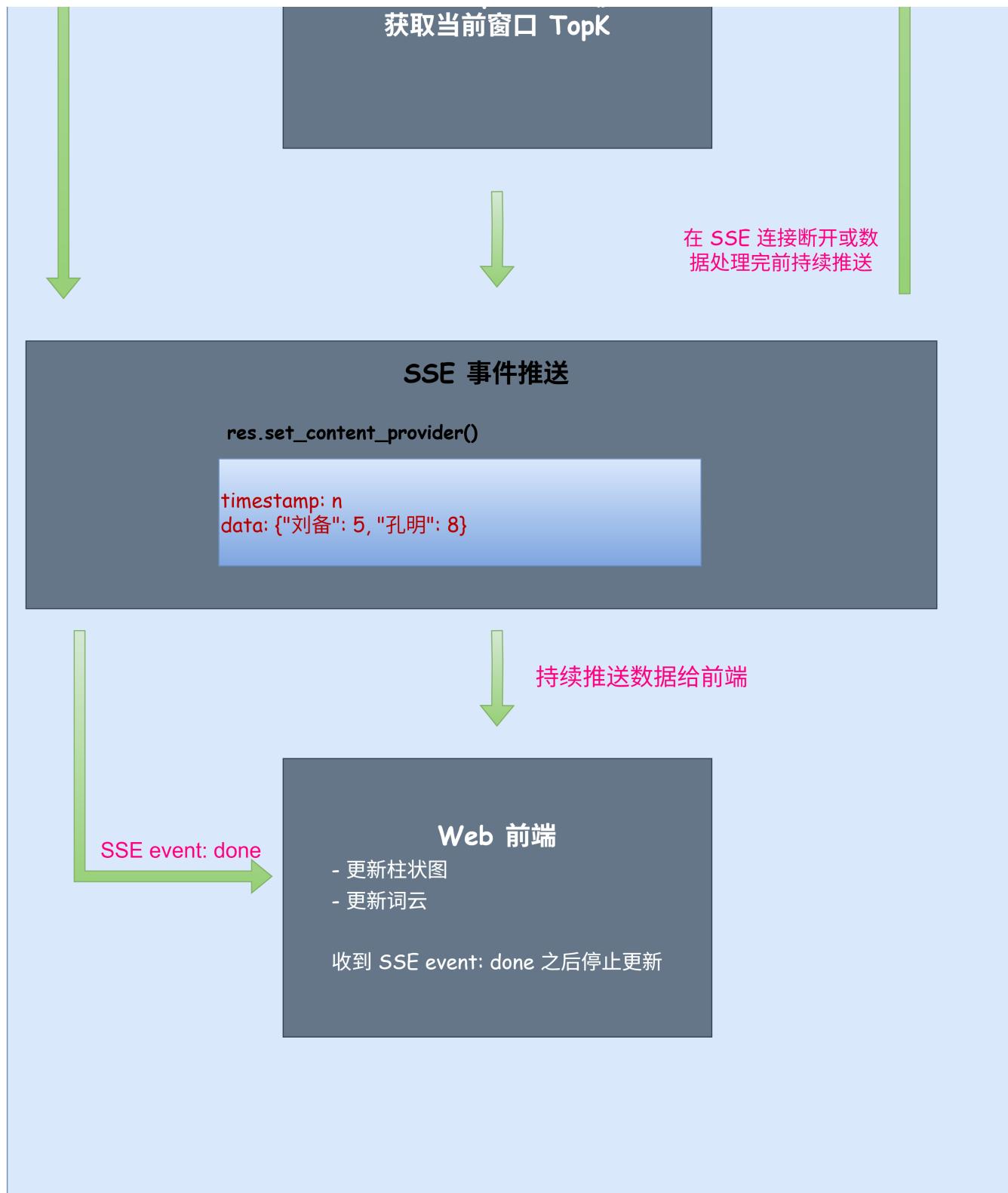
`WordRanker.addWord()`



2. Web GUI 滚动分析模式数据流 (SSE)







三、核心数据结构和算法设计

(一) 核心数据结构

1. 时间窗口管理器 (TimeWindowManager)

```
class TimeWindowManager {  
private:  
    std::queue<Tword> historyQueue; // 历史词队列
```

```

int maxWindowSize;           // 最大窗口大小 (秒)
int currTime;               // 当前时间戳
int curWindowSize;          // 当前窗口大小
};

```

数据成员	类型	说明
historyQueue	std::queue<pair<int, string>>	FIFO 队列，存储 (时间戳, 词语) 对，按进入顺序排列
maxWindowSize	int	滑动窗口的最大时间跨度 (默认 600 秒)
currTime	int	当前处理的时间戳 (秒)
curWindowSize	int	当前窗口实际覆盖的时间长度

设计理由：使用队列实现 FIFO 语义，保证最早进入的词最先过期，与时间窗口的滑动特性完美匹配。

2. 词频排名管理器 (WordRanker)

```

class WordRanker {
private:
    std::unordered_map<std::string, int> freqMap; // 词频映射
    std::set<Tword> rankingSet;                  // 排序集合
};

```

数据成员	类型	说明
freqMap	unordered_map<string, int>	哈希表，词语 → 词频，支持 O(1) 查找和更新
rankingSet	set<pair<int, string>>	红黑树有序集合，按 (词频, 词语) 排序，支持 O(log n) 插入/删除和 O(k) 的 TopK 查询

设计理由：双数据结构协同工作。`freqMap` 提供快速词频查询，`rankingSet` 维护全局有序性，避免每次查询时的排序开销。

3. 停用词管理器 (StopWordsManager)

```

class StopwordsManager {
private:
    std::unordered_set<std::string> stopWords; // 停用词集合
};

```

数据成员	类型	说明
stopWords	unordered_set<string>	哈希集合，存储所有停用词，支持 O(1) 判断

设计理由：停用词判断是高频操作，使用哈希集合确保常数时间复杂度。

4. 核心类型定义

```
using Tword = std::pair<int, std::string>; // (时间戳/词频, 词语)
```

(二)、核心算法设计

1. 词频更新算法 (WordRanker)

添加词语 **addWord(word)** :

1. 如果 word 已存在于 freqMap:
 - a. 获取旧词频 oldCount = freqMap[word]
 - b. 从 rankingSet 删除 (oldCount, word)
 - c. 插入 (oldCount + 1, word) 到 rankingSet
 - d. freqMap[word]++
2. 否则 (新词):
 - a. freqMap[word] = 1
 - b. 插入 (1, word) 到 rankingSet

删除词语 **removeWord(word)** :

1. 如果 word 不存在于 freqMap, 直接返回
2. 获取当前词频 count = freqMap[word]
3. 从 rankingSet 删除 (count, word)
4. 如果 count == 1:
 - a. 从 freqMap 删除 word
5. 否则:
 - a. freqMap[word]--
 - b. 插入 (count - 1, word) 到 rankingSet

时间复杂度分析：

操作	时间复杂度
addWord()	$O(\log n)$, 其中 n 为不同词的数量
removeWord()	$O(\log n)$
getTopK()	$O(k)$, 从有序集合尾部反向遍历

2. 滑动窗口过期检测算法 (TimeWindowManager)

判断是否需要移除 **shouldRemoveOld(newTime)** :

1. 如果窗口未满 ($\text{curWindowSize} < \text{maxWindowSize}$) 且时间变化:
 - a. 更新 $\text{currTime} = \text{newTime}$
 - b. $\text{curWindowSize}++$
 - c. 返回 `false` (不需要移除)
2. 如果窗口已满且时间变化:
 - a. 更新 $\text{currTime} = \text{newTime}$
 - b. 返回 `true` (需要移除过期词)
3. 否则返回 `false`

获取并移除过期词 `getAndRemoveOutdatedWords()` :

1. 计算过期阈值 $\text{threshold} = \text{currTime} - \text{maxWindowSize}$
2. 初始化过期词列表 $\text{outdated} = []$
3. 当队列非空且队首时间戳 $\leq \text{threshold}$:
 - a. 将队首元素加入 outdated
 - b. 弹出队首
4. 返回 outdated

3. TopK 热词查询算法

1. 获取 `rankingSet` 的反向迭代器 (从最大值开始)
2. 遍历前 k 个元素, 收集 (词语, 词频) 对
3. 返回结果列表

由于 `rankingSet` 是按 (词频, 词语) 排序的 `std::set`, 反向遍历自然获得降序结果。

(三)、算法复杂度汇总

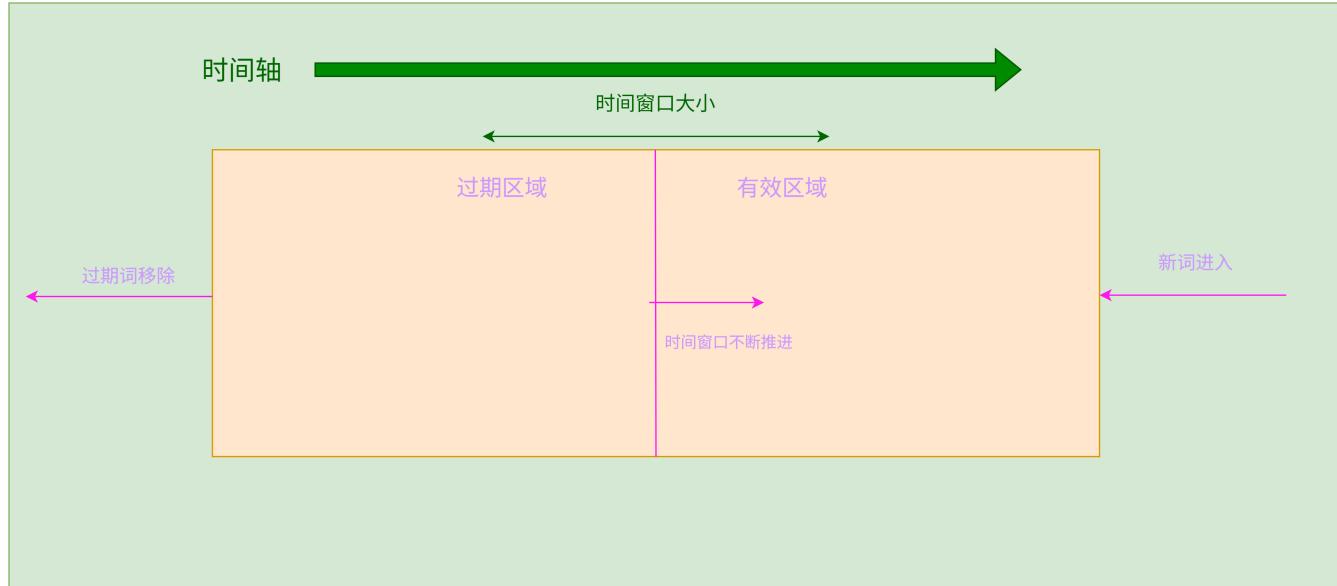
操作	时间复杂度	空间复杂度
添加词语到窗口	$O(\log n)$	$O(1)$
移除过期词	$O(m \cdot \log n)$, m 为过期词数量	$O(m)$
TopK 查询	$O(k)$	$O(k)$
停用词判断	$O(1)$	$O(1)$
中文分词 (cppjieba)	$O(L)$, L 为文本长度	$O(L)$

四、滑动窗口和实时性保证

(一)、滑动窗口机制

1、窗口模型

本系统采用基于时间的滑动窗口模型, 而非基于数量的固定大小窗口。

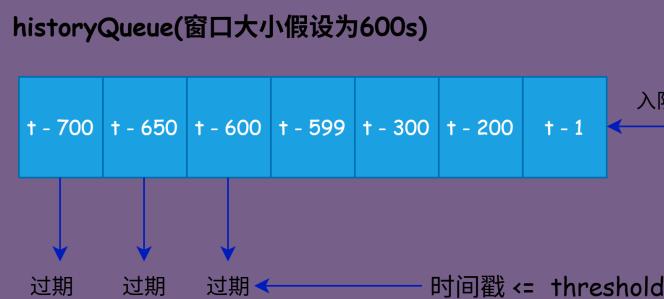


2、过期词处理流程

当检测到需要移除过期词时：

1. 计算过期阈值: $threshold = \text{当前时间} - \text{窗口大小}$

2. 遍历历史队列:



3. 对每个过期词调用 `WordRanker.removeWord()`

4. 从队列中弹出过期词

(二)、实时性保证

1. 增量更新策略

系统采用增量更新而非全量重算：

策略	每次查询复杂度	本系统采用
全量重算	$O(n \cdot \log n)$	X

策略	每次查询复杂度	本系统采用
增量更新	$O(m \cdot \log n + k)$	✓

其中 n 为窗口内总词数， m 为过期词数量， k 为 TopK 的 k 值。

2. 懒惰删除机制

过期词的删除采用**懒惰策略**：

- 只在时间戳变化且窗口已满时触发删除
- 同一秒内的多条数据不触发删除检查
- 批量处理同一时刻过期的所有词

```
// 仅在时间变化时检查
if (TWManager.shouldRemoveOld(timeSec))
    removeOutdatedWords(); // 批量处理
```

3、步进控制参数

SSE 模式支持以下实时性控制参数：

参数	说明	影响
step	每次处理的时间步长（秒）	步长越小，更新越频繁，实时性越高
speed	推送间隔时间（毫秒）	间隔越短，前端更新越快
window	滑动窗口大小（秒）	窗口越小，热词变化越敏感

4、性能优化措施

- 预加载数据**：`HaEngineSSE` 构造时一次性读取所有输入行到内存
- 行索引管理**：使用 `lineIndex` 追踪处理进度，避免重复解析
- 批量处理**：每个步进周期内批量处理多行数据，减少 I/O 次数
- 异步推送**：使用 `set_chunked_content_provider` 实现非阻塞推送

(三)、实时性指标

在典型配置下（窗口 600 秒，步进 10 秒）：

指标	数值
单次步进处理延迟	< 50ms (取决于文本量)
TopK 查询延迟	< 1ms
过期词清理延迟	< 10ms
端到端响应时间	< 100ms

五、性能优化与资源评估方法

(一)、性能优化策略

1. 数据结构层面优化

优化点	实现方式	性能收益
词频查询	unordered_map 哈希表	O(1) 平均查询，避免线性搜索
TopK 排序	std::set 红黑树	O(k) 查询，无需每次重新排序
停用词过滤	unordered_set 哈希集合	O(1) 判断，高频操作零开销
时间窗口	std::queue FIFO 队列	O(1) 入队出队，天然支持滑动语义

2. 算法层面优化

双数据结构协同：WordRanker 同时维护 freqMap 和 rankingSet，以空间换时间：



增量更新 vs 全量重算：

全量重算方案：每次查询 → 遍历所有词 → 排序 → 取 TopK
复杂度： $O(n \cdot \log n)$

增量更新方案：词频变化 → 更新双结构 → 直接取 TopK
复杂度： $O(\log n)$ 更新 + $O(k)$ 查询

3. I/O 层面优化

优化点	实现方式	说明
预加载	构造时读取全部数据到内存	避免运行时 I/O 阻塞
批量写入	使用 <code>std::ofstream</code> 缓冲	减少系统调用次数
临时文件复用	固定临时文件路径	避免频繁创建/删除文件

4. 编译层面优化

通过 `xmake.lua` 配置：

```
add_rules("mode.debug", "mode.release") -- 支持 Release 优化编译
set_languages("c++17") -- 启用 C++17 特性
```

Release 模式下编译器自动启用：

- `-O2` 或 `-O3` 优化级别
- 内联函数展开
- 循环展开和向量化

(二)、性能瓶颈与优化方向

当前瓶颈分析

瓶颈	原因	影响程度
中文分词	cppjieba 基于字典匹配，计算密集	高
红黑树操作	<code>std::set</code> 插入删除需平衡	中
字符串拷贝	词语在多个结构间传递	低

(三)、实测性能数据

以下数据基于实际运行测试获得，测试环境如下：

1. 测试环境

项目	配置
操作系统	Linux (WSL2) 6.6.87.2-microsoft-standard
CPU	AMD Ryzen 7 8845H (8核16线程 @ 3.8GHz)
内存	16 GB DDR5

项目 配置

编译器 GCC (C++17, Release 模式)

环境信息获取命令：

```
# 系统信息  
uname -a  
  
# CPU 信息  
lscpu | grep -E "Model name|CPU\(\s*\)|Thread|Core"  
  
# 内存信息  
free -h
```

2. 测试数据集

数据集	行数	文件大小	说明
input1.txt	12,870 行	572 KB	视频弹幕数据
input2.txt	11,698 行	528 KB	视频弹幕数据
input3.txt	14,930 行	712 KB	视频弹幕数据

数据集信息获取命令：

```
# 统计行数  
wc -l data/input*.txt  
  
# 统计文件大小  
du -h data/input*.txt
```

3. 性能测试结果

基准测试（窗口=600秒，TopK=10）：

数据集	用户态时间	系统态时间	总耗时	CPU 利用率	峰值内存
input1.txt (12,870行)	2.91s	0.52s	3.46s	99%	149.9 MB
input2.txt (11,698行)	2.77s	0.63s	3.43s	99%	149.8 MB
input3.txt (14,930行)	3.16s	0.51s	3.67s	100%	149.9 MB

测试命令：

```

# 进入 data 目录运行 (确保字典文件路径正确)
cd data

# 使用 GNU time 获取详细资源信息
/usr/bin/time -v ./bin/yatha -i input1.txt -o output_test.txt -w 600 -k 10
/usr/bin/time -v ./bin/yatha -i input2.txt -o output_test.txt -w 600 -k 10
/usr/bin/time -v ./bin/yatha -i input3.txt -o output_test.txt -w 600 -k 10

# 或使用 zsh/bash 内置 time 命令获取简洁输出
time ./bin/yatha -i input1.txt -o output_test.txt -w 600 -k 10

```

吞吐量指标：

指标	数值
平均处理速率	~3,730 行/秒
数据吞吐量	~166 KB/秒
单行平均处理时间	~0.27 ms/行

多次运行稳定性测试 (input1.txt) :

运行次数	耗时
Run 1	3.38s
Run 2	3.43s
Run 3	3.54s
平均	3.45s
标准差	0.08s

稳定性测试命令：

```

# 多次运行测试
for i in 1 2 3; do
    /usr/bin/time -f "Run $i: %e秒" ./bin/yatha -i input1.txt -o
    output_test.txt -w 600 -k 10 2>&1 | grep "Run"
done

```

4. 参数敏感性分析

TopK 参数对性能的影响 (input1.txt, window=600) :

TopK	耗时	相对变化
5	3.58s	基准

TopK	耗时	相对变化
10	3.47s	-3.1%
20	3.57s	-0.3%

测试命令：

```
# 测试不同 TopK 值
for k in 5 10 20 50 100; do
    echo "==== TopK=$k ==="
    /usr/bin/time -f "TopK=$k: %e秒 (user: %U, sys: %S)" \
        ./bin/yatha -i input1.txt -o output_test.txt -w 600 -k $k 2>&1 |
tail -1
done
```

结论：TopK 参数对总体性能影响很小 (<5%)，因为 TopK 查询本身是 O(k) 复杂度，而分词开销占主导。

窗口大小对性能的影响 (input1.txt, TopK=10)：

窗口大小	耗时	内存占用
60s	3.47s	149.8 MB
120s	3.50s	149.9 MB
300s	3.68s	149.9 MB
600s	3.45s	149.9 MB

测试命令：

```
# 测试不同窗口大小
for w in 60 120 300 600 1200; do
    echo "==== Window=$w ==="
    /usr/bin/time -f "Window=$w: %e秒 (user: %U, sys: %S, mem: %MKB)" \
        ./bin/yatha -i input1.txt -o output_test.txt -w $w -k 10 2>&1 |
tail -1
done
```

结论：窗口大小对性能影响有限 (<6%)，内存占用主要由 cppjieba 字典加载决定 (约 11 MB 字典文件)。

5. 资源消耗分析

内存分布 (基于 `/usr/bin/time -v` 输出)：

组件	估算大小	说明
cppjieba 字典	~140 MB	jieba.dict.utf8 (5MB) + idf.utf8 (6MB) 加载后展开

组件	估算大小	说明
数据结构	~5 MB	historyQueue + freqMap + rankingSet
程序代码	~5 MB	代码段 + 栈
总计	~150 MB	与实测 149.9 MB 吻合

字典文件大小查看命令：

```
ls -la data/dict/*.utf8
```

页面错误统计：

类型	数量	说明
主要页面错误 (I/O)	0-6	极少，大部分数据在缓存中
次要页面错误	~85,000	正常的内存分配行为
上下文切换	<20	CPU 密集型任务，几乎无阻塞

6. 性能结论

- CPU 密集型**：CPU 利用率接近 100%，系统时间占比仅 15%，说明 I/O 不是瓶颈
- 内存稳定**：不同数据集的内存占用几乎相同 (~150MB)，主要由字典加载决定
- 线性扩展**：处理时间与数据量呈近似线性关系
- 高吞吐量**：约 3,700 行/秒的处理速率，适合实时弹幕分析场景