

Навигация по пути письма: Генерация текста под руководством плана с помощью крупных языковых моделей

Дата: 2025-02-23 00:00:00

Ссылка на исследование: <https://arxiv.org/pdf/2404.13919>

Рейтинг: 85

Адаптивность: 90

Ключевые выводы:

Исследование представляет WritingPath - новый фреймворк для улучшения генерации текста с помощью LLM через использование структурированных планов-аутлайнов. Основная цель - повысить качество генерируемого текста, обеспечивая его соответствие намерениям пользователя. Результаты показывают, что использование расширенных аутлайнов значительно улучшает качество текста по оценкам как LLM, так и профессиональных писателей.

Объяснение метода:

WritingPath предлагает структурированный подход к генерации текста через поэтапное создание планов, который легко применим в повседневной работе с LLM. Использование аутлайнов значительно улучшает качество текста, а методология не требует специальных технических навыков. Хотя некоторые элементы (API поиска) могут быть недоступны обычным пользователям, основные принципы универсальны и эффективны.

Ключевые аспекты исследования: 1. **WritingPath** - структурированный фреймворк для генерации текстов с использованием LLM, состоящий из пяти этапов: подготовка метаданных, генерация начального плана, поиск информации, создание расширенного плана и написание итогового текста.

Использование планов-аутлайнов - ключевой элемент методологии, где LLM сначала создает структурированный план контента, который затем обогащается дополнительной информацией перед генерацией финального текста.

Информационное обогащение - система включает этап поиска дополнительной информации (через API поиска) для расширения первоначального плана, что повышает качество и информативность итогового текста.

Комплексная система оценки - исследователи разработали многоаспектную

систему оценки как для промежуточных планов, так и для итоговых текстов, используя автоматические метрики и экспертную оценку.

Практическая реализация - метод был успешно внедрен в коммерческую платформу для блогов и протестирован в реальных условиях в течение 6 месяцев.

Дополнение:

Применимость в стандартном чате без дообучения

Исследование WritingPath **не требует дообучения моделей или специального API** для реализации ключевых принципов. Хотя авторы использовали API поиска для обогащения контента и интегрировали систему в коммерческую платформу, основная методология полностью применима в стандартном чате с LLM.

Ключевые концепции для стандартного чата:

Структурированный пятиэтапный процесс - пользователь может последовательно запрашивать у модели: Организацию метаданных (цель, тип, стиль, ключевые слова) Создание заголовка и начального плана Расширение плана с дополнительными подзаголовками Генерацию текста на основе расширенного плана

Обогащение информацией без специального API:

Пользователь может самостоятельно искать информацию и предоставлять её модели Можно запросить модель сгенерировать список вопросов для исследования темы Результаты поиска можно интегрировать в расширенный план перед написанием текста

Итеративное улучшение плана:

Начальный план можно оценить и улучшить перед переходом к расширенному Расширенный план можно оценить с точки зрения логичности, согласованности и полноты ### Ожидаемые результаты при применении:

- Повышение согласованности - текст будет более структурированным и логически связным
- Улучшение информативности - предварительное планирование позволит включить больше релевантной информации
- Соответствие намерениям - четкий план помогает модели придерживаться изначальной цели текста
- Снижение повторов - структурированный подход минимизирует риск повторений и отклонений

Эксперименты исследователей показали значительное улучшение качества текста при использовании этого метода, что делает его ценным инструментом для любого пользователя LLM независимо от технической подготовки.

Анализ практической применимости: 1. **WritingPath (пятиэтапный процесс)** - Прямая применимость: Высокая. Пользователи могут адаптировать эту структуру для собственных проектов по созданию контента, следуя логике "метаданные → план → расширение плана → текст". - Концептуальная ценность: Значительная. Подход демонстрирует, что структурированные пошаговые процессы с промежуточными результатами повышают качество итогового текста. - Потенциал для адаптации: Превосходный. Процесс можно применять в различных контекстах создания контента: от академических статей до маркетинговых материалов.

Использование аутлайнов Прямая применимость: Очень высокая. Метод создания структурированного плана перед написанием текста можно немедленно внедрить в любой процесс работы с LLM. Концептуальная ценность: Высокая. Исследование наглядно показывает, как промежуточные планы улучшают согласованность и качество итогового текста. Потенциал для адаптации: Высокий. Техника применима для различных типов текстов и может быть адаптирована под конкретные нужды пользователя.

Информационное обогащение

Прямая применимость: Средняя. Хотя идея обогащения плана дополнительной информацией ценна, не все пользователи имеют доступ к API поиска. Концептуальная ценность: Высокая. Демонстрирует важность интеграции внешних данных для повышения качества генерируемого контента. Потенциал для адаптации: Высокий. Пользователи могут адаптировать этот подход, используя ручной поиск информации или альтернативные источники данных.

Комплексная система оценки

Прямая применимость: Средняя. Полная система оценки может быть слишком сложной для обычного пользователя, но отдельные критерии полезны. Концептуальная ценность: Высокая. Предоставляет понимание различных аспектов качества текста. Потенциал для адаптации: Средний. Пользователи могут использовать упрощенные версии предложенных критериев для оценки качества своих текстов.

Практическая реализация

Прямая применимость: Низкая. Коммерческая реализация требует технических ресурсов недоступных обычному пользователю. Концептуальная ценность: Высокая. Подтверждает работоспособность подхода в реальных условиях. Потенциал для адаптации: Средний. Принципы реализации могут быть адаптированы для работы с публично доступными LLM.

Prompt:

Использование методологии WritingPath в промптах для GPT ## Основные принципы исследования

Исследование WritingPath показывает, что использование структурированных планов-аутлайнов значительно улучшает качество генерируемого текста. Ключевой вывод: **позтапное планирование с расширенными аутлайнами** перед написанием финального текста приводит к более связному, логичному и информативному результату.

Пример промпта на основе WritingPath

[=====] # Запрос на создание блог-поста о путешествии в Барселону

Этап 1: Метаданные - Тема: Путешествие в Барселону - Целевая аудитория: Самостоятельные путешественники 25-40 лет - Тон: Информативный с личными впечатлениями - Длина: ~1500 слов - Цель: Помочь спланировать 3-дневное путешествие в Барселону

Этап 2: Создай начальный аутлайн Сначала разработай базовую структуру статьи с основными разделами.

Этап 3: Добавь ключевые факты для каждого раздела Для каждого раздела укажи 3-5 важных фактов или тем, которые нужно раскрыть.

Этап 4: Создай расширенный аутлайн На основе начального аутлайна и ключевых фактов создай детальный план с подзаголовками и краткими описаниями содержания каждой секции.

Этап 5: Напиши финальный текст Используя расширенный аутлайн, напиши полный текст блог-поста, обеспечивая связность между разделами и следуя намеченной структуре.

Проверка качества Убедись, что текст соответствует следующим критериям: - Лингвистическая беглость - Логическая последовательность - Связность между разделами - Отсутствие повторений - Информационная насыщенность - Специфичность рекомендаций - Интересная подача материала [=====]

Почему это работает

Структурированный подход: Разбивка процесса на пять этапов помогает GPT последовательно формировать контент от общего к частному.

Расширенные аутлайны: Детальный план помогает модели "удерживать" общую структуру текста, что улучшает связность и снижает вероятность повторений.

Обогащение информацией: Промежуточный этап добавления ключевых фактов

обеспечивает информационную насыщенность и разнообразие контента.

Чек-листы качества: Явные критерии оценки направляют модель на создание текста, соответствующего определенным стандартам.

Контроль намерений: Четкие метаданные в начале промпта помогают модели лучше понять контекст и цель создаваемого текста.

Такой подход особенно эффективен для создания длинных, структурированных текстов, где важно сохранять логическую последовательность и тематическую целостность.