# Влияние длины подсказки на задачи в узкоспециализированных областях для больших языковых моделей

Дата: 2025-02-19 00:00:00

Ссылка на исследование: https://arxiv.org/pdf/2502.14255

Рейтинг: 75

Адаптивность: 85

## Ключевые выводы:

Исследование направлено на изучение влияния длины промптов на эффективность работы больших языковых моделей (LLM) при решении узкоспециализированных задач. Основные результаты показывают, что длинные промпты, содержащие больше фоновых знаний о предметной области, в целом улучшают производительность LLM, в то время как короткие промпты могут ухудшать результаты. Однако даже с подробными инструкциями LLM всё ещё отстают от человеческого уровня понимания в специализированных задачах.

# Объяснение метода:

Исследование предоставляет практически применимый вывод о том, что длинные промпты с контекстной информацией значительно улучшают результаты LLM в специализированных задачах. Результаты подтверждены количественными данными по 9 различным доменам и могут быть непосредственно применены пользователями без технических знаний. Требуется некоторая адаптация для конкретных сценариев.

## Ключевые аспекты исследования: 1. **Влияние длины промпта на производительность LLM**: Исследование систематически анализирует, как длина инструкций в промптах влияет на выполнение специализированных задач. Ключевой вывод: длинные промпты с дополнительными контекстными сведениями улучшают результаты.

**Эксперименты с разными длинами промптов**: Авторы провели сравнительный анализ трех типов промптов: стандартных, коротких (менее 50% от стандартного) и длинных (более 200% от стандартного), оценивая их эффективность по метрикам precision, recall и F1.

**Тестирование на девяти специализированных задачах**: Исследование охватывает разнообразные области, включая анализ финансовых настроений,

определение намерений пользователей, распознавание сарказма и другие узкоспециализированные задачи.

**Количественные результаты по разным доменам**: Представлены конкретные метрики для каждой доменной задачи, демонстрирующие, что короткие инструкции ухудшают результаты, а длинные улучшают, хотя даже с длинными промптами LLM всё еще отстают от человеческого уровня понимания.

**Выявление ограничений LLM в доменных задачах**: Даже при использовании расширенных промптов с фоновыми знаниями, модели всё равно не достигают оптимальной производительности, что указывает на необходимость дальнейших исследований.

## Дополнение: Действительно ли для работы методов этого исследования требуется дообучение или API? Или методы и подходы можно применить в стандартном чате, а ученые лишь для своего удобства использовали расширенные техники?

Методы и подходы данного исследования **не требуют** дообучения моделей или специального API и могут быть напрямую применены в стандартном чате с любой LLM. Исследователи просто систематически тестировали различные длины промптов на существующих моделях, без каких-либо модификаций самих моделей.

Основные концепции, которые можно применить в стандартном чате:

**Расширение промптов контекстной информацией**: Включение в запросы больше фоновой информации о задаче, которую вы хотите решить. Например, при запросе о финансовом анализе добавлять базовые определения финансовых терминов и контекст рынка.

**Принцип "200% от стандартного промпта"**: Можно использовать этот ориентир при составлении запросов - делать их примерно в два раза длиннее, чем обычно, добавляя релевантную информацию.

**Избегание чрезмерно кратких запросов**: Исследование четко показывает, что сокращение промптов (менее 50% от стандартного) приводит к ухудшению результатов во всех доменах.

**Домен-специфичное улучшение**: В зависимости от области (финансы, здравоохранение, техническая поддержка и т.д.), включать соответствующую терминологию и базовые концепции в запросы.

Ожидаемые результаты от применения этих концепций в стандартном чате:

Повышение точности и релевантности ответов (улучшение precision) Увеличение полноты ответов (улучшение recall) Общее повышение качества ответов (улучшение F1-score) Особенно заметные улучшения в сложных доменах, требующих специализированных знаний Важно отметить, что даже с применением этих

подходов, как показывает исследование, LLM все равно будут иметь определенные ограничения в специализированных доменах, но качество ответов значительно улучшится по сравнению с использованием кратких запросов.

## Анализ практической применимости: 1. Влияние длины промпта на производительность LLM: - Прямая применимость: Высокая. Пользователи могут сразу применить принцип использования более длинных промптов с контекстными сведениями для улучшения ответов LLM. - Концептуальная ценность: Значительная. Понимание, что модели нуждаются в контексте и фоновых знаниях для выполнения специализированных задач, помогает пользователям формировать более эффективные запросы. - Потенциал для адаптации: Высокий. Принцип "больше контекста = лучше результат" легко переносится на различные задачи и модели.

Эксперименты с разными длинами промптов: Прямая применимость: Средняя. Пользователи могут использовать указанные пропорции (50% и 200%) как ориентир при составлении своих промптов. Концептуальная ценность: Высокая. Исследование наглядно демонстрирует, что сокращение промпта ведет к ухудшению результатов, а расширение - к улучшению. Потенциал для адаптации: Средний. Требуется дополнительное тестирование для определения оптимальной длины в конкретных пользовательских сценариях.

### Тестирование на девяти специализированных задачах:

Прямая применимость: Средняя. Пользователи, работающие в указанных доменах, получают готовые рекомендации по улучшению промптов. Концептуальная ценность: Высокая. Широкий охват разных доменов показывает универсальность принципа улучшения с помощью длинных промптов. Потенциал для адаптации: Высокий. Методология тестирования может быть перенесена на другие домены.

### Количественные результаты по разным доменам:

Прямая применимость: Средняя. Пользователи могут ориентироваться на предоставленные метрики как на базовые ориентиры. Концептуальная ценность: Высокая. Количественные данные помогают понять, насколько значительно может улучшиться результат при правильном подходе. Потенциал для адаптации: Средний. Требуется адаптация к конкретным задачам и моделям.

### Выявление ограничений LLM в доменных задачах:

Прямая применимость: Средняя. Пользователи получают реалистичное представление о возможностях LLM в специализированных задачах. Концептуальная ценность: Высокая. Понимание ограничений помогает формировать адекватные ожидания от модели. Потенциал для адаптации: Высокий. Осознание ограничений позволяет разрабатывать стратегии их преодоления.

### **Prompt:**

Использование исследования о длине промптов в практике работы с GPT ## Ключевые выводы исследования для улучшения промптов

Представленное исследование показывает, что **длинные промпты с детальным контекстом** значительно улучшают качество ответов GPT в узкоспециализированных областях, в то время как короткие промпты снижают эффективность.

## Пример промпта с учетом результатов исследования

### Плохой промпт (короткий, без контекста): [=====] Объясни, как работает монетарная политика центрального банка. [=====]

### Хороший промпт (с применением выводов исследования): [=====] Я готовлю аналитическую записку о влиянии решений Центрального банка на экономику страны.

Контекст: Монетарная политика является ключевым инструментом макроэкономического регулирования. Центральные банки используют такие инструменты как ключевая ставка, операции на открытом рынке, нормативы обязательных резервов и другие механизмы.

Мне нужно: 1. Подробное объяснение, как изменение ключевой ставки влияет на инфляцию, кредитование и экономический рост 2. Конкретные примеры трансмиссионного механизма денежно-кредитной политики 3. Анализ потенциальных побочных эффектов ужесточения монетарной политики

Пожалуйста, структурируй ответ по разделам и используй профессиональную терминологию из области макроэкономики и финансов. [=====]

## Почему это работает

Увеличение контекста: Промпт включает фоновые знания о предметной области (инструменты ЦБ) Четкая структура: Разбивка на пункты помогает модели организовать ответ Предметная терминология: Указание на необходимость использования специализированной лексики Конкретизация задачи: Вместо общего вопроса - четкий запрос с указанием формата и глубины ответа ## Практические рекомендации

- Добавляйте в промпты фоновую информацию о предметной области
- Включайте примеры и объяснения сложных концепций
- Для технических задач описывайте условия и характеристики
- В задачах классификации давайте развернутые объяснения категорий
- Не экономьте на длине промпта, если работаете со специализированной темой

Эти принципы особенно важны для таких областей как финансовый анализ, техническая диагностика, медицинское прогнозирование и эмоциональная аналитика.