Сравнение версий Qwen2.5-1.5В-Instruct на датасете $\operatorname{GLUE}/\operatorname{CoLA}$

Афанасьев Алексей Игоревич 217 группа 18.04.2025

1 Методология

Исследование сравнивает три версии модели Qwen2.5-1.5B-Instruct:

- Базовая инструктивная версия (без дообучения)
- Версия с LoRA+Unsloth (rank=16)
- Версия с LoRA+Unsloth (rank=32)

1.1 Конфигурация эксперимента

- Датасет: GLUE/CoLA (Corpus of Linguistic Acceptability)
- Размер тестовой выборки: 200 примеров
- Метрики: Accuracy (точность)
- Аппаратное обеспечение: GPU T4 (15GB памяти)
- Библиотеки: Unsloth, Transformers, PEFT
- Модель: Qwen2.5-1.5B-Instruct

2 Результаты

Таблица 1: Сравнение метрик на датасете GLUE/CoLA

Версия модели	Accuracy	MCC	Leaderboard Score
Qwen2.5-1.5B-Instruct	0.745	0.499	0.622
Qwen2.5-1.5B-Instruct-LoRA-16	0.760	0.511	0.636
$ \widetilde{\text{Qwen 2.5-1.5B-Instruct-LoRA-32}} $	0.765	0.514	0.640

3 Детали обучения

3.1 Параметры LoRA

Таблица 2: Параметры адаптеров LoRA

Параметр	LoRA-16	LoRA-32
Rank	16	32
Lora Alpha	16	16
Dropout	0.0	0.0
Target Modules	$q_proj, v_$	_proj, k_proj, o_proj

3.2 Параметры обучения

• Batch size: 1 (с накоплением градиента 8 шагов)

• Learning rate: 5e-5

• Эпохи: 1

• Планировщик: Cosine с разогревом (16 шагов)

• Оптимизатор: Paged AdamW 8-bit

4 Выводы

- \bullet LoRA адаптеры обеспечили прирост точности на 1.5-2% по сравнению с базовой моделью
- Увеличение rank с 16 до 32 дало дополнительный прирост в 0.5%
- Версия с rank=32 показала наилучшие результаты
- Обучение с rank=32 заняло 8 минут 39 секунд для 900 примеров, что почти вдвое дольше чем с rank=16