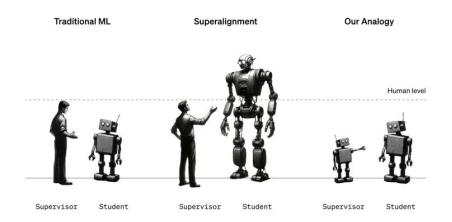
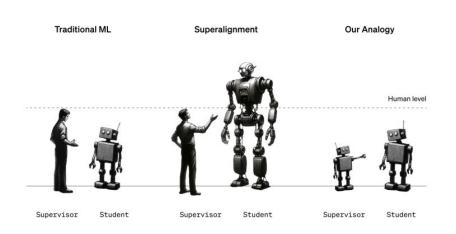
WEAK-TO-STRONG GENERALIZATION: ELICITING STRONG CAPABILITIES WITH WEAK SUPERVISION

Подготовила Жумлякова Светлана, БПМИ203

Что такое weak-to-strong?



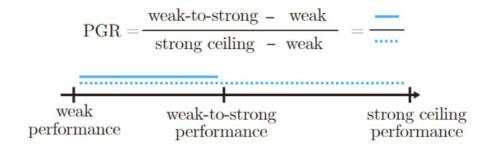
Может ли weak-to-strong работать?



- Модель-ученик может начать копировать слабого учителя и его ошибки
- + Слабая модель поможет сильной модели "раскрыть свой потенциал"

Пайплайн

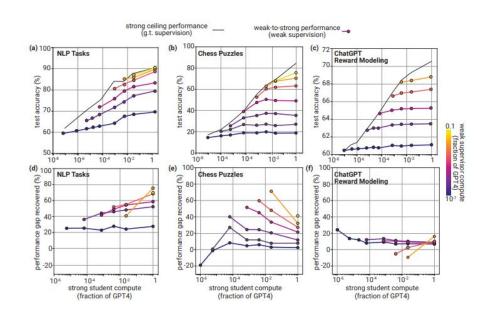
- Модель-ученик GPT4 (GPT3.5), модель-учитель GPT2
- Обучается модель-учитель на ground truth
- Модель-учитель генерирует разметку
- Предобученная модель-ученик дообучается на разметке учителя (не ground truth)
- Обучается сильная модель на ground truth как пример максимального уровня обучения
- Считается PGR



Задачи

- 22 NLР задачи (этика, настроение и т.п)
 - Данные -> бинарная классификация
- Шахматные задачи
 - Головоломки на поиск оптимальных ходов
 - По позициям фигур предсказать оптимальный ход
 - о Генеративная задача
- Reward modeling
 - o (dialog, ans 1, ans 2) -> 1 if ans 1 better than ans 2

Результаты: наивный метод

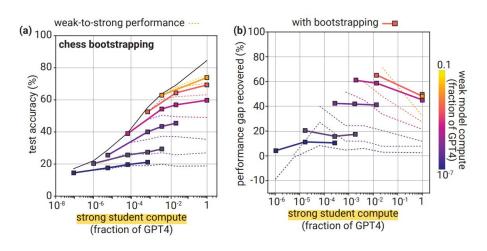


- PGR > 0 ученик работает лучше учителя!
- NLP:
 - PGR > 20, растет с ростом размеров ученика и учителя
- Шахматы:
 - о для слабого учителя PGR очень мал
 - падение качества при росте размера ученика
- RM:
 - PGR низок

Улучшение 1: Бутстрэп

- M1 ... Mn модели; с ростом номера растет размер модели
- М1 обучается на разметке учителя
- М1 генерирует разметку
- М2 обучается на разметке М1
- ...

Улучшение 1: Бутстрэп



- Шахматы: рост PGR
- NLP и RM без изменений

Улучшение 2: auxiliary confidence loss

Зачем? Хотим, чтобы модель-ученик меньше запоминала ошибки модели-учителя

$$L_{\text{conf}}(f) = (1 - \alpha) \cdot \text{CE}(f(x), f_w(x)) + \alpha \cdot \text{CE}(f(x), \hat{f}_t(x))$$

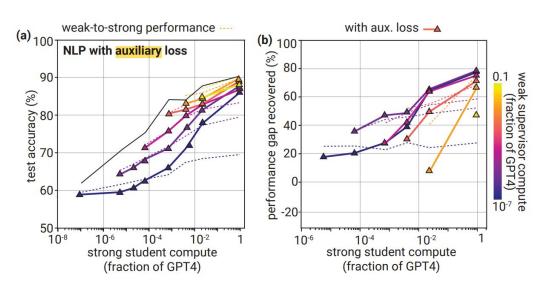
f(x) in [0; 1] - the strong label predictive distribution

fw(x) in [0; 1] - the weak label predictive distribution

t - threshold

ft(x) = I[f(x) > t] in [0, 1] - the hardened strong model predictions using a threshold

Улучшение 2: auxiliary confidence loss



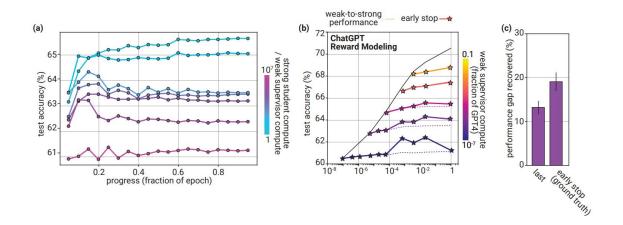
- NLP
- Для маленьких размеров модели-ученика качество хуже
- Рост качества для моделейучеников больших размеров

Результаты

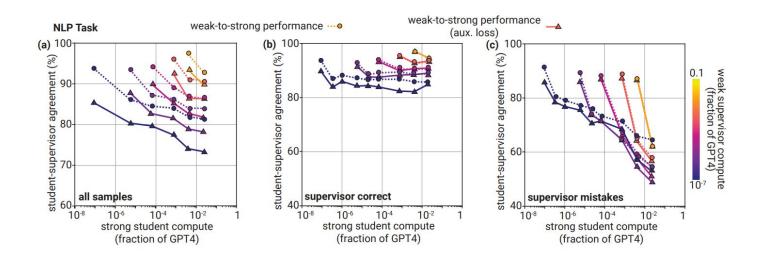
- Сильные модели-ученики все-таки обучаются с помощью слабых учителей
- Наивный метод есть рост PGR
- Бутстрэп улучшение PGR, особенно для шахмат
- auxiliary loss еще улучшает качество, потому что модель-ученик начинает меньше копировать ошибки учителя

Understanding weak-to-strong generalization

• Копирование учителя

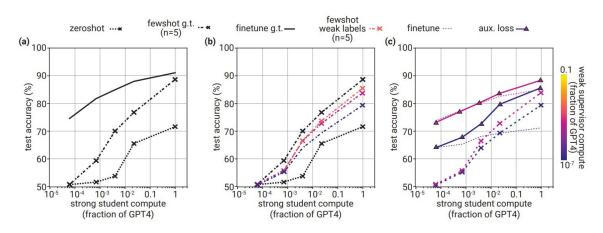


Student-supervisor agreement



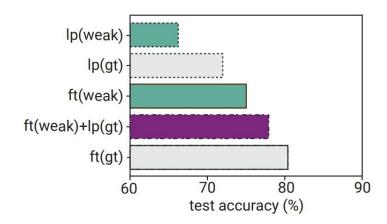
Understanding weak-to-strong generalization

• Легко ли ученику "вспомнить"?



Understanding weak-to-strong generalization

• Хорошо ли задача интерпретируется?



Итог

- Сильные модели-ученики все-таки обучаются с помощью слабых учителей
- Наивный метод есть рост PGR
- Бутстрэп улучшение PGR, особенно для шахмат
- auxiliary loss еще улучшает качество, потому что модель-ученик начинает меньше копировать ошибки учителя
- zero-shot и few-shot prompting на большой модели-ученике работает почти также, как weak-to-strong generalization
- weak-to-strong generalization делает задачу более интерпретируемой для модели

Сильные/слабые стороны статьи

- + Глубокий обзор поставленной проблемы
- + Понятный стиль повествования статьи
- Разобран небольшой круг задач и моделей

Использованная литература

https://cdn.openai.com/papers/weak-to-strong-generalization.pdf