## Контекст

### **Submission history**

From: Edward J. Hu [view email]

[v1] Thu, 17 Jun 2021 17:37:18 UTC (1,791 KB)

[v2] Sat, 16 Oct 2021 18:40:34 UTC (896 KB)

Подались на ICLR 2022

# Авторы

8 авторов, все из Microsoft Research

Equal work:

#### • Edward Hu

11 публикаций, 284 цитирования, интересы: NLP

## Yelong Shen

~77 статей, ~4k цитирований, интересы: information retrieval

## Вдохновители

Li et al. "Measuring the Intrinsic Dimension of Objective Landscapes" (2018)

**Aghajanyan** et al. "Intrinsic Dimensionality Explains the Effectiveness of Language Model Fine-Tuning" (2020)

# Конкуренты

Houlsby et al. "Parameter-Efficient Transfer Learning for NLP" (2019)

Li et al. "Prefix-Tuning: Optimizing Continuous Prompts for Generation" (2021)

**Mahabadi** et al. "Compacter: Efficient Low-Rank Hypercomplex Adapter Layers" (2021)

**Chen** et al. "DSEE: Dually Sparsity-embedded Efficient Tuning of Pre-trained Language Models" (2021)

# Продолжатели

7 цитирований

**Mao** et al. "UniPELT: A Unified Framework for Parameter-Efficient Language Model Tuning" (2021)

# Дальнейшее исследование

Авторы сами выделяют несколько направлений, среди них:

- Ортогональность с другими методами
- "Низкоранговость" может помочь ответить на вопрос: почему предобученные модели обобщаются на другие задачи
- Можно ли определить когда стоит пользоваться методом?

Как методы влияют на скорость сходимости?

# Индустрия

Может помочь расширить круг применений ("одна модель – много задач")

Стоит ли экспериментировать с fine-tuning?