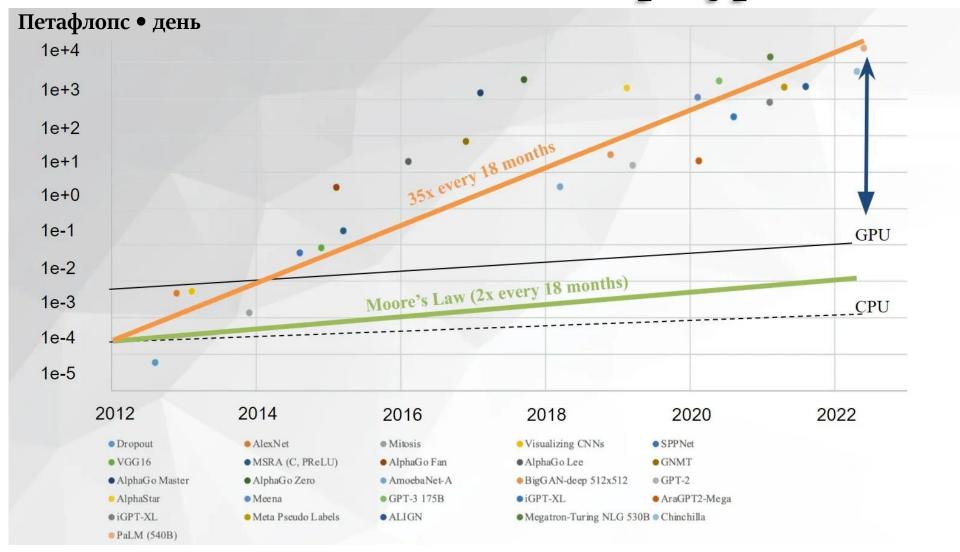




Оптические методы сжатия изображений в пространственно некогерентном свете для нейронных сетей

Белашов Е.Ю. Научный руководитель: к.ф.-м.н.с. Четвертухин А.В. 16 мая 2024

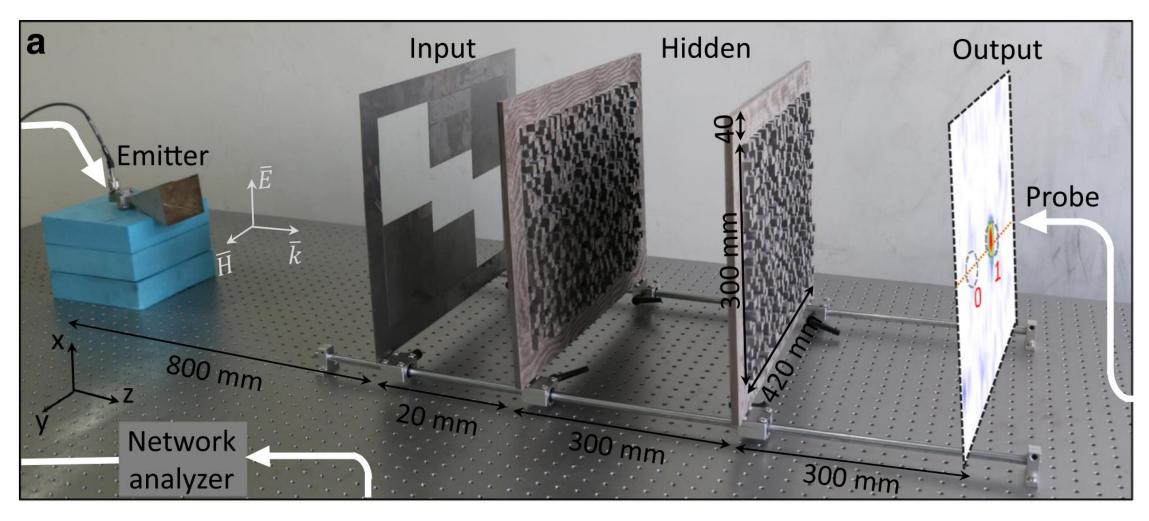
Несоответствие вычислительных ресурсов



Петафлопс • день – имеет размерность количества операций. Тренд количества операций с плавающей точкой, потребовавшихся для обучения различных моделей (оранжевый). В сравнение, трендом количества операций выдаваемых вычислителями за время обучения модели (чёрный).

Источник: OpenAI Ai and compute https://openai.com/index/ ai-and-compute/ 2024.

Дифракционные нейронные сети



Дифракционная нейронная сеть для излучения с длинной волны порядка 1 см. Обучена на выполнение простых логических операций (И ИЛИ НЕ).

Источник: Chao Qian, Xiao Lin, Xiaobin Lin, Jian Xu, Yang Sun, Erping Li, Baile Zhang, Hongsheng Chen, Performing optical logic operations by a diffractive neural network// Light: Science & Applications – 2020. – Vol. 9, №1.– p. 59.

Некогерентное излучения

Представление поля:

$$E(x, y, t) = A(x, y)e^{i\omega t}$$

$$I(x,y) = \frac{c}{4\pi} \langle |E(x,y,t)|^2 \rangle = \frac{c}{4\pi} \langle |A(x,y,t)|^2 \rangle$$

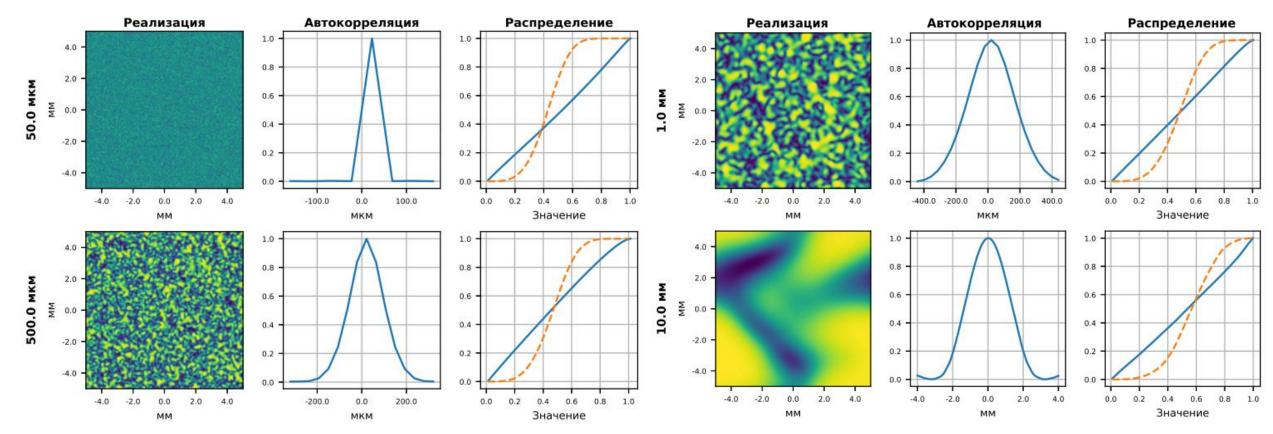
Память, необходимая для хранения состояния поля в первом приближении $\sim 10^{12} \sim 3.6$ ТБайта.

$$I(x,y) = \frac{c}{4\pi} \sum_{n} P_n |A_n(x,y)|^2$$

Постановка задачи

- Анализ существующих методов численного расчёта распространения некогерентного света
- Создание математической модели оптоэлектронной системы, состоящей из параметризованной оптической системы и нейронной сети
- Синхронная оптимизация параметров оптической системы и нейронной сети

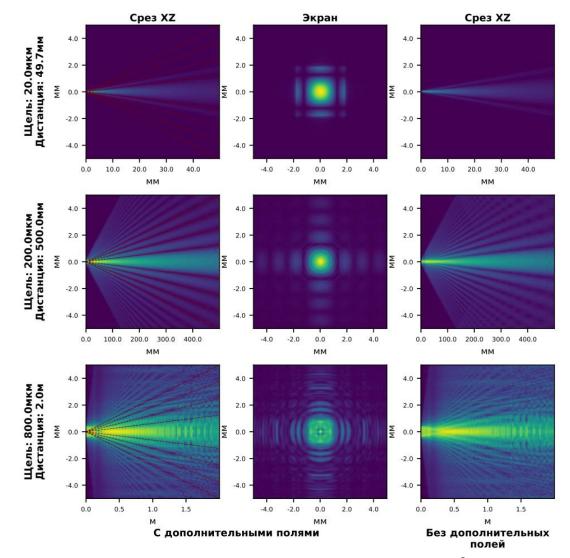
Генерация реализаций случайной фазы



Реализация случайного распределения фазы, корреляционная функция с зависимостью от расстояния между точками, распределение случайной фазы: оранжевый – до нормализации, синий – после. Левая подпись строк – пространственная когерентность.

Расчёты в когерентном свете

- **Распространение** Метод углового спектра
- **Фазовые и амплитудные маски** Достаточно тонкие, чтобы моделировать поле поточечно
- Линза
 Фазовая маска с заданной в каждой точкой дополнительной фазовой задержкой



Тест модели когерентного распространения на дифракции света на щели. Первый столбец – срез распространения, второй – амплитуда на экране, третий – срез распространения без модификации алгоритма дополнительными полями.

Валидация некогерентной модели

Видность у,

600.0

400.0

200.0

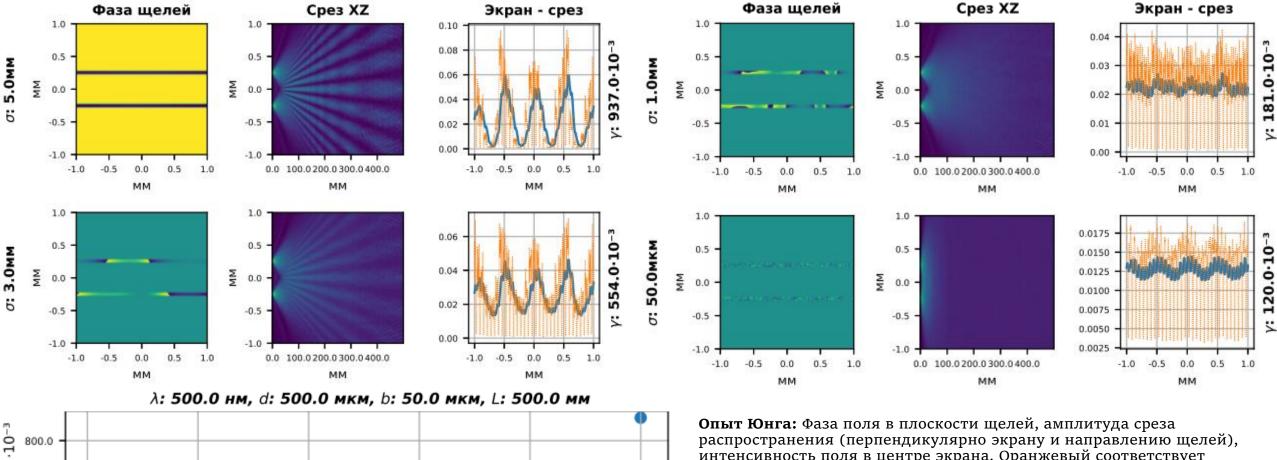
1.0

2.0

3.0

Пространственная когерентность σ , мм

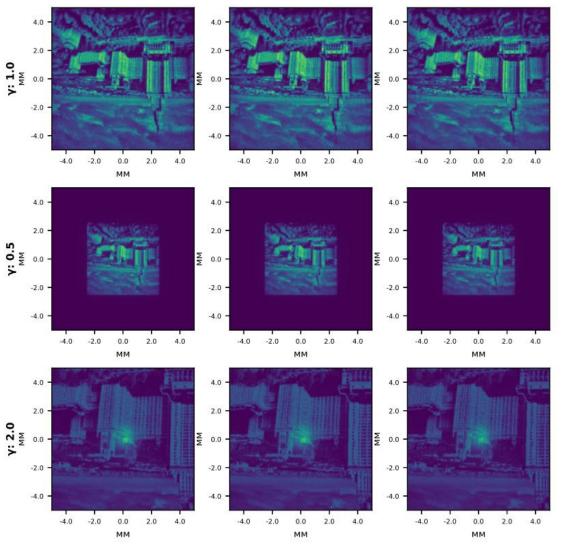
4.0



5.0

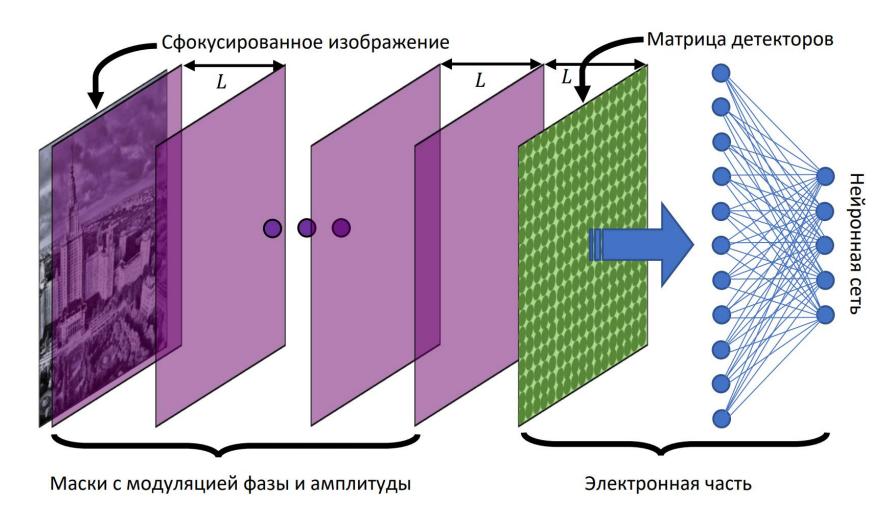
Опыт Юнга: Фаза поля в плоскости щелей, амплитуда среза распространения (перпендикулярно экрану и направлению щелей), интенсивность поля в центре экрана. Оранжевый соответствует расчётным зашумлённым значениям, синий – оконному усреднению. Слева снизу: график зависимости видности интерференционной картины в зависимости от степени пространственной когерентности. Левая подпись строк: пространственная когерентность.

Валидация некогерентной модели



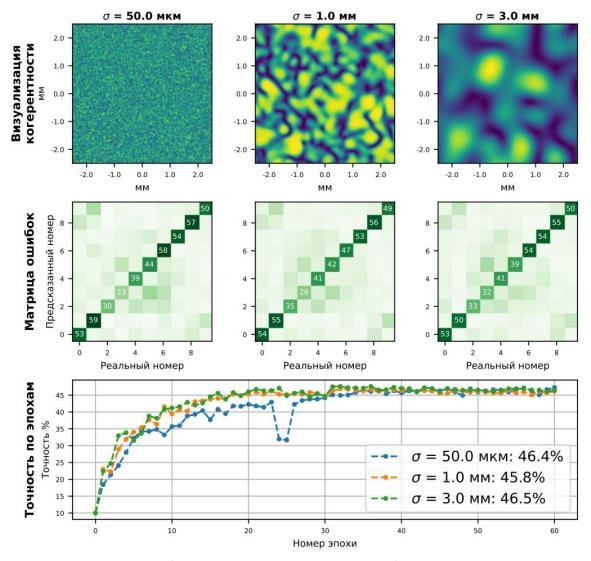
Построение изображение с помощью линзы в некогерентном свете. Левая подпись рядов – степень увеличения системы.

Гибридная нейронная сеть



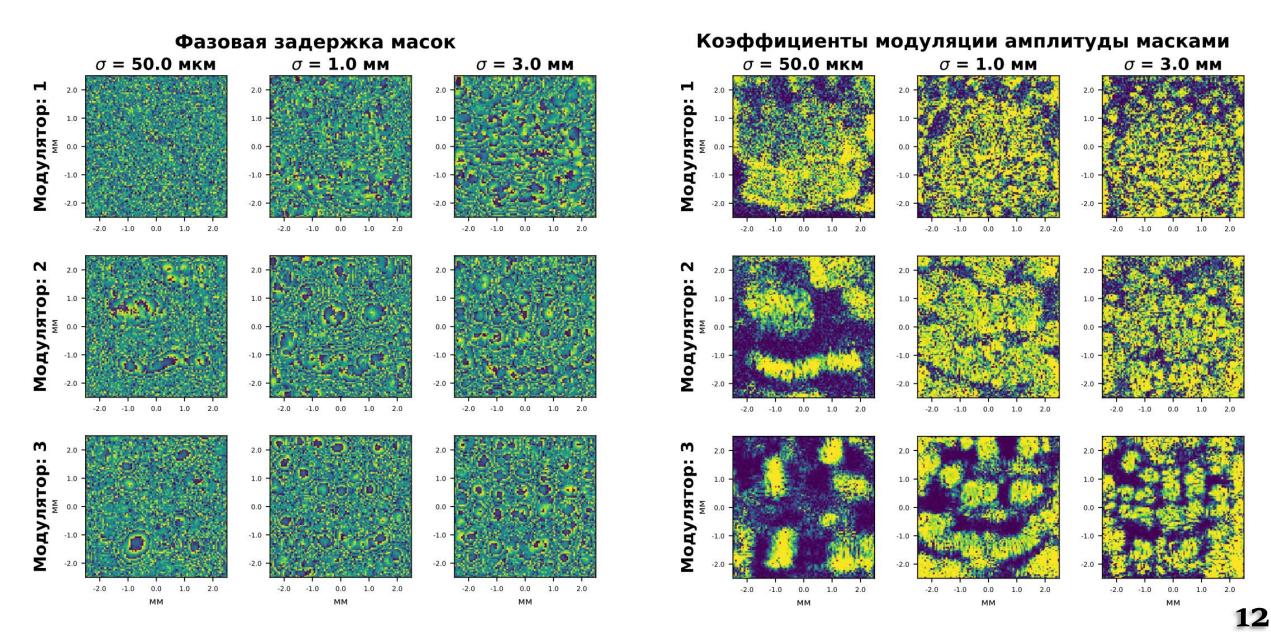
- Длинна волны **500 нм**
- Размер области расчёта **5 мм**
- Кол-во вычислительных узлов по одной оси **300 шт**
- Размер неоднородности маски **50 мкм**
- Расстояние между масками **90.5 мм**
- Кол-во масок **3 шт**
- Реализации усреднения 7 шт
- Пространственная функция детектора **Гаусс**
- Кол-во детекторов **24 на 24 шт**
- Характерный размер детектора – **83 мкм**

Результаты - точность классификации



Основные результаты обучения классификации изображений CIFAR10. Первая строка – характерное распределение фазы, вторая – матрица ошибок, третья – зависимость точности распознавания от эпохи. Столбцы соответствуют разным моделям.

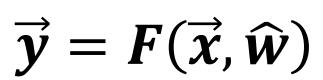
Результаты - фазовые и амплитудные маски



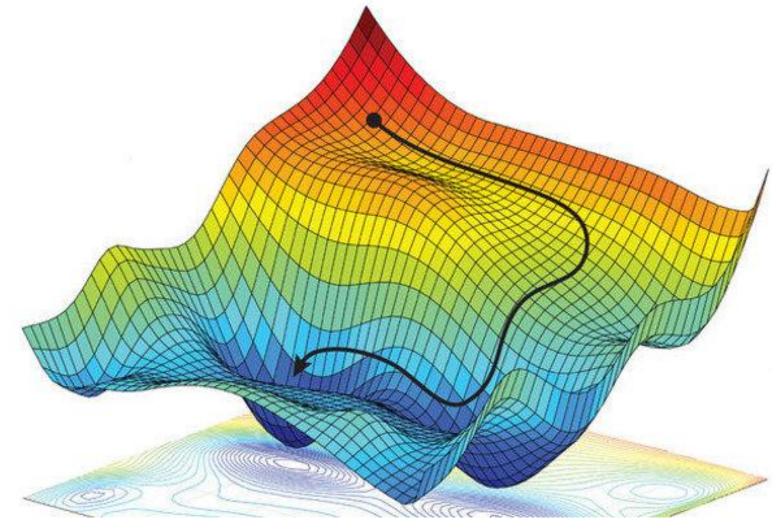
Выводы

- Был реализован и проверен метод расчёта распространения некогерентного излучению через линейную систему.
- Была реализована и обучена гибридная оптоэлектронная модель для классификации изображений CIFAR10.
- Результаты показывают, что оптическая часть не старается фокусировать исходное изображение на детекторы, а выделяет некоторые характеристики.

Нейронные сети и методы машинного обучения



 $L(\vec{x}, \vec{y}_0, \hat{w})$

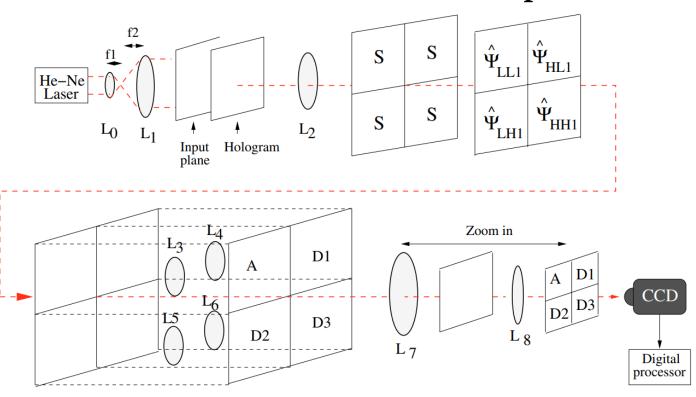


Alexander Amini, Ava Soleimany, Sertac Karaman, Daniela Rus, Spatial uncertainty sampling for end-to-end control // arXiv preprint arXiv:1805.04829 - 2018. - , .

Оптическое сжатие изображений



Пример свёртки с вейвлетами Хаара для оптического сжатия изображения



A Alkholidi, A Cottour, Ayman Alfalou, H Hamam, G Keryer, Realtime optical 2d wavelet transform based on the jpeg2000 standards // The European Physical Journal-Applied Physics – 2008. – Vol. 44, Nº3.– p. 261–272.

Приложение

