Классификация оптически сформированных мод Эрмита-Гаусса с применением сверточной нейронной сети

И.А. Прокофьева 1,2 , В.В. Подлипнов 1,2 , С.Н. Хонина 1,2

Аннотация

В данной работе представлены основные этапы и результаты разработки модели сверточной нейронной сети для классификации отдельных мод Эрмита-Гаусса, экспериментально сформированных с использованием пространственного модулятора света при наличии существенных отклонений от идеальных распределений. Точность классификации с помощью разработанной модели нейронной сети составила 99,27 для модельных данных и 86,47 для экспериментальных данных.

Ключевые слова

Сверточные нейронные сети, моды Эрмита-Гаусса, классификация, пространственный модулятор света

1. Введение

При оптической передаче информации уплотнение каналов связи может осуществляться за счет суперпозиции нескольких пространственных мод с заданными весами, несущими информацию, в одном пучке на входе передающей системы и с последующим распознаванием на выходе системы [1, 2]. При этом, однако, нужно учитывать негативное влияние погрешностей изготовления оптических волноводов или флуктуаций оптической среды. Внесенные искажения часто приводят к перераспределению энергии в моды более низких порядков. Данная проблема приводит к необходимости поиска модовых пучков, более устойчивых к таким искажениям [3]. В работе [4] было показано, в некоторых случаях базис мод Эрмита-Гаусса (ЭГ) демонстрирует меньшие энергетические потери и перераспределение энергии между модами, чем базис мод Лагерра-Гаусса. А в работе [5] было предложено детектировать моды ЭГ с применением сверточных нейронных сетей. Отметим, что в работе [5] оптическое формирование мод ЭГ выполнялось с применением пространственного модулятора света, на который выводилась кодированная фазовая функция. В этом случае формирование мод происходит с очень низкой погрешностью, что не отражает существенных искажений, которым может подвергаться лазерный пучок, особенно в турбулентной среде [6]. В данной работе исследуется возможность выполнения однозначной классификации отдельных мод ЭГ по интенсивности поля в некоторой плоскости при наличии значительных искажений в распределении пучка.

2. Получение данных и обучение модели

В данном исследовании мы ограничились модами (0,0) - (5,5). Учитывая, что при повороте на 90° мода с индексами (n,m) переходит в моду (m,n), мы получили в результате 21 класс для задачи классификации. Программа для генерации данных была написана на языке Python 3.7.6 с использованием библиотеки LightPipes [7]. Было получено по 200-300 изображений для каждой моды, при этом были осуществлены различные трансформации, такие как вращение, растяжение, сжатие и наложение шума (7%). Программа для обучения модели была написана

¹Самарский национальный исследовательский университет им. академика С.П. Королева, Московское шоссе 34а, Самара, Россия, 443086

²Институт систем обработки изображений РАН - филиал ФНИЦ «Кристаллография и фотоника» РАН, Молодогвардейская 151, Самара, Россия, 443001

на языке Python 3.7.6 с использованием библиотеки fastai. Наибольшая точность была достигнута на предобученной сети ResNet-34 со следующими параметрами: темп обучения (learningrate) = 0.001, процесс дообучения (fine-tuning) проводился на 40 эпохах, в качестве валидационной выборки использовалось 20% тренировочной выборки, все картинки приводились к размеру 224х224, batchsize – 8. В качестве функции оптимизации был выбран алгоритмАdam, в качестве функции потерь (lossfunction) использовалась Cross-Entropyloss. После обучения точность модели на тестовой выборке составила 99,27. Для получения экспериментальных данных была использована лазерная установка, состоящая из лазера, работающего на длине волны 633нм, расширителя пучка, выходной линзы с фокусным расстоянием 30см и модулятораLC 2012.Было получено по 20-30 изображений для каждой моды. Процесс дообучения (fine-tuning) проводился на 20 эпохах при batchsize – 4, остальные параметры остались прежними. После обучения точность модели на тестовой выборке составила 86,47.

3. Заключение

В данной работе показана возможность выполнения однозначной классификации отдельных мод ЭГ по интенсивности поля в некоторой плоскости при наличии значительных искажений в распределении пучка. На этапе моделирования искажения вносились за счет астигматических искажений, поворота и зашумления. Точность классификации с помощью разработанной модели нейронной сети составила 99,27 для модельных данных. При оптической реализации на пространственный модулятор света подавалось фазовое распределение отдельной моды без дополнительного кодирования амплитудной информации [8], что соответствует значительному отклонению от идеального распределения (около 20-30%). Дополнительное обучение разработанной модели нейронной сети на экспериментальных данных позволило выполнять уверенную классификацию оптически сформированных мод ЭГ с точностью 86,47, что является достаточно высоким показателем при столь высоких погрешностях формирования.

4. Благодарности

Работа выполнена при поддержке гранта РФФИ№ 18-29-20045 в экспериментальной части и Министерства науки и высшего образования РФ в рамках выполнения работ по Государственному заданию ФНИЦ «Кристаллография и фотоника» РАН (соглашение № 007-ГЗ/Ч3363/26) в части численного моделирования и работ по государственному заданию Самарского Университета (соглашение № 0777-2020-0017) в части обучения нейронной сети.

5. Литература

- [1] Abderrahmen, T. Communicating using spatial mode multiplexing: potentials, challenges, and perspectives / T. Abderrahmen, K.H. Park, M. Zghal, B.S. Ooi, M.-S. Alouini // IEEE Communications Surveys & Tutorials. 2019. Vol. 21(4). P. 3175-3203.
- [2] Казанский, Н.Л. Дифракционные оптические элементы для мультиплексирования структурированных лазерных пучков / Н.Л. Казанский, С.Н. Хонина, С.В. Карпеев, А.П. Порфирьев // Квантовая электроника. − 2020. − Т. 50, № 7. − С. 629-635.
- [3] Chen, M. Is there an optimal basis to maximize optical information transfer? / M. Chen, K. Dholakia, M. Mazilu // Sci. Rep. 2016. Vol. 6. P. 22821.
- [4] Ndagano, B. Comparing mode-crosstalk and mode-dependent loss of laterally displaced orbital angular momentum and Hermite-Gaussian modes for freespace optical communication / B. Ndagano, N. Mphuthi, G. Milione, A. Forbes // Opt. Lett. 2017. Vol. 42. P. 4175-4178.
- [5] Hofer, L.R. Hermite–Gaussian mode detection via convolution neural networks / L.R. Hofer, L.W. Jones, J.L. Goedert, R.V. Dragone // Journal of the Optical Society of America A. 2019. Vol. 36(6). P. 936-943.

- [6] Krenn, M. Communication with spatially modulated light through turbulent air across Vienna / M. Krenn, R. Fickler, M. Fink, J. Handsteiner, M. Malik, T. Scheidl, R. Ursin, A. Zeilinger // New J. Phys. – 2014. – Vol. 16. – P. 113028.
- [7] Библиотека LightPipes [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://opticspy.github.io/lightpipes.
- [8] Khonina, S.N. Generation of Gauss-Hermite modes using binary DOEs / S.N. Khonina, V.V. Kotlyar, V.A. Soifer, J. Lautanen, M. Honkanen, J. Turunen // Int. Soc. Opt. Eng. 2000. Vol. 4016. P. 234-239.