

Сравнение нейросетевых и непрерывно-морфологических методов в задаче детекции текста (Text Detection)

Гайдученко Н.Е., Труш Н.А., Торлак А.В., **Миронова Л.Р., Акимов К.М.**, Гончар Д.А.
October 20, 2018

В последнее время задача детекции текста на изображениях документов и на реальных фотографиях, содержащих надписи, привлекла немалое внимание в научном сообществе. Существуют методы и технологии распознавания строк и букв в сканированных документах, однако они мало применимы к реальным изображениям. Актуальность задачи детекции текста связана со следующими факторами. Во-первых, увеличилось число возможных приложений данной технологии. Например, она может применяться на мобильных устройствах, в роботизированных системах, при поиске картинок в интернете. Во-вторых, текст - это один из наиболее распространенных способов коммуникации, который для передачи информации может быть представлен в виде документа или являться частью картинки. Автоматическое нахождение текста на изображении позволяет увеличить объем получаемой информации. В-третьих, успехи в области компьютерного зрения позволяют применять более продвинутые методы для решения задачи детекции текста на изображениях. В то время как задача оптического распознавания букв на изображениях сканированных документов может считаться изученной, задача детекции текста показывает невысокое качество распознавания, порядка 80%. Данная задача требует учета большого количества факторов, таких как ориентация текста, шрифт, цвет, освещение, фон изображения.

В данной статье проводится сравнительный обзор методов детекции текста на изображениях, рассматриваются как непрерывно-морфологические методы, так и нейросетевые, и выявляется, какие из них в каких случаях показывают наиболее точный результат.

Первый из рассмотренных нами морфологических методов [1] использует геометрический скелет для изображения текста, построенный

по бинаризованной картинке, с последующим построением метрики близости и кластеризацией полученного графа и позволяет работать с рукописными документами, так как не опирается на знание о почерке, стиле, языке или о структуре текста.

Во втором [3] используется гауссовский фильтр второго порядка для получения локального представления об ориентации и размере текста. Далее полученные значения собираются в гистограммы для определения общих значений. Полученные распределения бинаризуются для выделения линий текста из фона. Гауссовский фильтр можно эффективно посчитать и получающееся качество близко к более сложным алгоритмам обучения с учителем.

В третьем подходе [4] применяется модификация метода наиболее стабильных экстремальных регионов, посчитанная по 4 цветовым каналам, для выделения букв на картинке. Далее идет анализ связных компонент для выделения регионов с текстом и последующее формирование строк текста. Данный подход может бороться с яркостными эффектами.

Среди нейронных методов мы рассмотрели сверточные сети [5], метод с боксами [6]. А также STPN [7], который хорошо работает на крупномасштабных и на разноязыковых текстах без дальнейшей обработки, в отличие от многих других методов. На вход он принимает изображение любого размера и обнаруживает text line путем плотного продвижения маленького окна. Такой подход позволяет детектировать символы различного размера за счет того, что размер окна меняется.

Список литературы

- [1] Е. О. Захаров, Л. М. Местецкий. *Сегментация текстовых блоков в изображениях рукописных документов*. 2016.
- [2] Q. Ye, D. Doermann. *Text Detection and Recognition in Imagery: A Survey*. IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence (Volume: 37, Issue: 7, July 1 2015).
- [3] D. Aldavert, M. Rusiñol. *Manuscript Text Line Detection and Segmentation Using Second-Order Derivatives*. 2018 13th IAPR International Workshop on Document Analysis Systems (DAS).
- [4] Zh. Liu, Y. Li, X. Qi, Y. Yang, M. Nian, H. Zhang, R. Xiamixiding. *Method for unconstrained text detection in natural scene image*. IET Computer Vision (Volume: 11, Issue: 7, 10 2017).
- [5] T. Wang, David J. Wu, A. Coates, A. Y. Ng. *End-to-End Text Recognition with Convolutional Neural Networks*.
- [6] M. Liao, B. Shi, X. Bai. *A Single-Shot Oriented Scene Text Detector*. arXiv:1801.02765v3 [cs.CV] 27 Apr 2018.
- [7] Zh. Tian, W. Huang, T. He, P. He Y. Qiao. *Detecting Text in Natural Image with Connectionist Text Proposal Network*. arXiv:1609.03605v1 [cs.CV] 12 Sep 2016.