Использование слоёв KAN-свёртки в задаче сегментации изображений и классификации изображений.

Автор: Игорь Петрович

Аннотация: За последнее время нейронные сети архитектуры KAN[1] достигли значительных результатов[2,3] в компьютерном зрении. Смысл данной работы использованием различных архитектур(в нашем случае - FCN) моделей компьютерного зрения со встроенными KAN слоями[2]. Эта работа доказывает - то что модели построенные на KAN архитектуре, могут не уступать классическим архитектурам в некоторых задачах компьютерного зрения.

Вступление: Цель данной работы взять архитектуру модели компьютерного зрения, и встроить в неё слои KAN, после провести эксперименты на различных датасетах. За архитектуру была взята Fully Convolutional Network. За слои KAN использовались conv_KAN слои из статьи [2]. Как мы впоследствии можем увидеть архитектура построенная на KAN_conv слоях, неплохо показала себя в задачах классификации, и сегментации изображений.

Предыдущие работы:

Kolmogorov-Arnold Network(KAN):

Архитектура нейронной сети предложенная в статье [1]. Основана на теореме Колмогорова-Арнольда[4]. Основная идея KAN - состоит в замене соединений (весов(числовые переменные)) между слоями В-сплайнами. В статье также упоминается что KAN более точны, и интерпретируемы чем MLP.

Fully-Convolutional-Network:

Архитектура нейронной сети созданная для сегментации изображений. В архитектуре используется только слои свёртки, пулинга, и повышения разрешения. Сеть состоит из пути понижения частоты дискретизации, используемого для извлечения, и интерпретации контекста, и пути повышения частоты дискретизации, который позволяет локализовать данные. Впервые упоминается в статье [5].

KAN_convolutional layer:

Впервые введён в статье [2]. Представляет собой слой свёртки в фильтре которого вместо весов используется В-сплайны.

Метод и архитектура:

В архитектуре модели было 6 слоёв. Сначала, шли 2 пары conv-maxpool слоёв. Позже карты признаков передавались в 2 conv слоя. Размеры фильтра у всех conv слоёв(кроме последнего) 3х3, у последнего слоя 1х1.размеры свертки maxpool 2х2.Модель обучалась на датасете Pascal Voc(для задачи сегментации),и на датасетах CIFAR-10, CIFAR-100(для задачи классификации).

Эксперименты и итоги:

датасет	CIFAR-10	CIFAR-100	Pascal Voc
Train_loss	1.361	4.608	0.1854
Test_accuracy/los s(на 10000 изображениях/н a 1000)	Accuracy:54%	Accuracy:1%	Loss:2.0998

В отличие от MLP, KAN требуется намного меньше слоёв, и нейронов ввиду формулировки теоремы, и эмпирического опыта, который мы получили при экспериментах. Также как и MLP, KAN подвержены переобучению поэтому архитектуру модели нужно изменять под сложность задачи и кол-во данных. (Примеры работы модели в задаче сегментации изображений в приложении А).

Вывод

Исходя из данных полученых при экспериментах мы можем сказать что KAN и в частности KAN_conv может хорошо себя показать в задачах компьютерного зрения и может конкурировать с классическими архитектурами. При этом имея намного меньше слоёв и параметров чем архитектуры основаные на MLP. Мы уверены что KAN может себя хорошо показать и в других архитектурах и задачах [3,6]. Весь код на основе которого проводились эксперименты будет публиковаться на: https://github.com/companys1234/FCN_KAN

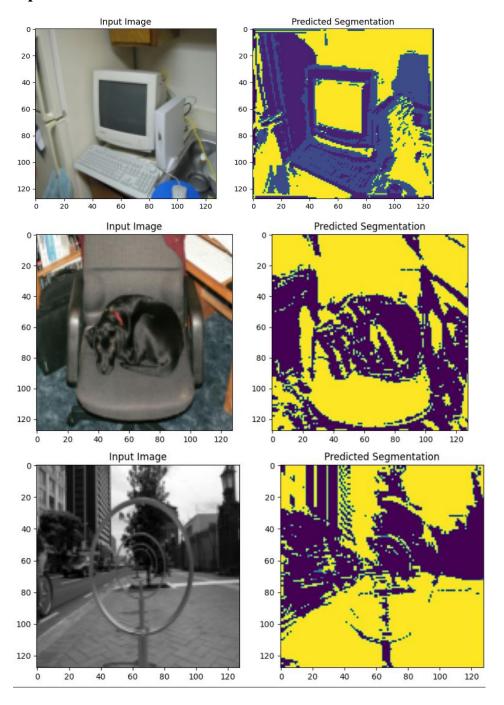
Список литературы:

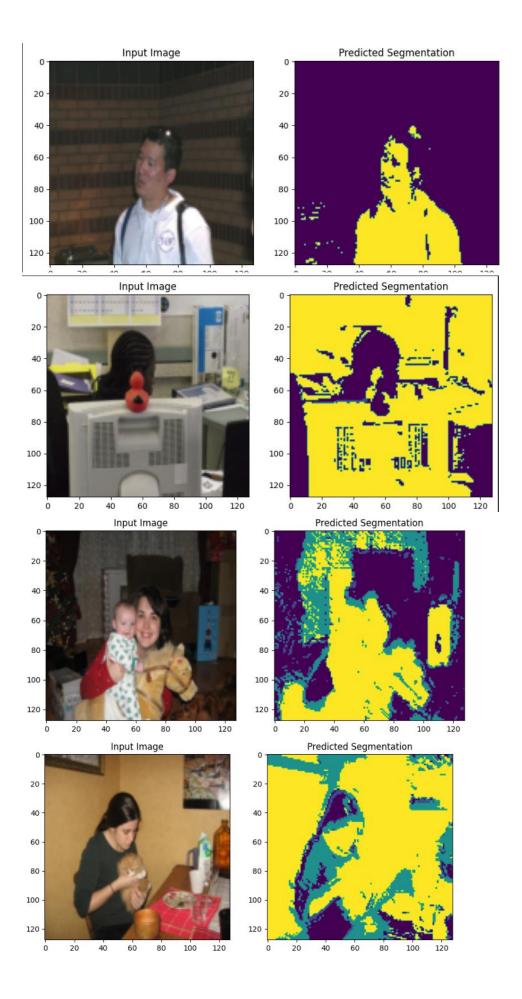
- [1]- https://arxiv.org/pdf/2404.19756, KAN: Kolmogorov-Arnold Networks
- [2]- https://arxiv.org/pdf/2406.13155, Convolutional Kolmogorov—Arnold Networks(слои conv_KAN заимствованы отсюда https://github.com/AntonioTepsich/Convolutional-KANs)
- [3]- https://arxiv.org/pdf/2406.02918, U-KAN Makes Strong Backbone for Medical Image Segmentation and Generation

[4]https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0% A2%D0%B5%D0%BE%D1%80%D0%B5%D0%BC%D0%B0_%D0%9A%D0%BE%D0%BB%D0%BC%D0%BE%D0%BE%D0%BE%D0%BE%D0%B0_%E2%80%94_%D0%90%D1%80%D0%BD%D0%BE%D0%BB%D1%8C%D0%B4%D0%B0,
Теорема Колмогорова — Арнольда

- [5]- https://arxiv.org/pdf/1411.4038, Fully Convolutional Networks for Semantic Segmentation
- [6]- https://arxiv.org/pdf/2406.09087, Suitability of KANs for Computer Vision: A preliminary investigation

Приложение А:





Рисунки 1-7. Визуализация работы модели на датасете Pascal Voc.