Сеть готова, что дальше?

Лекция

Материал лекции размещен - https://github.com/d-yacenko/NN_to-_production_impl.git

Цель

Создание алгоритма использующего NN. Цель и задачи.

- прикладная цель решение конкретной технической проблемы с характеристиками решения не хуже существующих аналогов. В этой ситуации на выходе должно быть прикладной продукт готовое к использованию в целевом юзкейсе ПО или программно-аппаратный комплекс
- демонстрация например:
 - концепт демонстрирующий потенциально возможное продуктовое решение (стартап),
 - концепт демонстрирующий скилы создателя портфолио, учебные цели индивидуальны проект
 - научная работа, лишь демонстрация идей или возможностей, концепт не обязателен. Реализация предмета исследования научная новизна/учебный продукт. В качестве продукта научная статья или учебные материалы.

Достижение

Вспомним, что работа с HC это learning/inference, соответственно и работа с сетью разделяется на две части. Во всех случаях кроме последнего (рассмотрим чуть позже) требуется реализация двух разных решений — (1) разработка алгоритма NN, решающего поставленную задачу со всеми сопутствующими условиями см. первую лекцию , (2) разработка прикладного приложения, соответствующего требованиям к ПО.

(1) Первая стадия состоит из:

- проектирования компонентов нейронной сети: Архитектура НН, Функция потерь, Метод оптимизации, Метрики
- реализации сети и ее обучении: выбор библиотек, создание пайплайна, выполнение процесса обучения на пайплайне, анализ полученных результатов, коректировка сети/рассмотрение новых гипотез
- фиксации результатов в виде документации, в виде опубликованного проекта, экспорт сети для дальнейшего использования

Примечание 1: первая стадия при реализации научной работы должна иметь признак научной новизны, теоретической значимости исследования, и должна удовлетворять критериям научности.

Примечание 2: первая стадия при реализации образовательной работы (методичка, пособие, учебный курс, демонстрационные проекты) в основном служит для демонстраций алгоритмов НС.

(2) Вторая стадия состоит из:

- анализа постановки прикладной задачи и выбор технологической платформы для реализации
- проектирование и разработка ПО использующего сериализованную НС для инференса по фактическим данным.

• имплементация прикладной системы как ПО и/или библиотек/фреймворков и/или сервисов и/или программно аппаратных комплексов

Примечание 1: Вторая стадия для случая научной работы — публикация статьи в научном журнале, участие в конференции.

Примечание 2: Вторая стадия для случая образовательной работы — публикация и внедрение образовательного материала.

Пример

Пример реализации цели «Индивидуальный проект IT Академия Samsung трек ИИ определение пожара на фотографии»

Поскольку эта цель подпадает под (портфолио, учебные цели) задачи:

- 1. получить датасет, спроектировать, реализовать, обучить НС, анализ и отчет,
- 2. спроектировать, реализовать, опубликовать концепт.

Реализуем первую стадию.

Проектирование.

Датасет.

Получаем датасет со следующими параметрами:

- две части train(80)/val(20)
- два класса фотографий fire(91)/nofire(138)
- состав фото из разных источников 3872х2592 300х214

Вывод:

- датасет слишком маленький для полноценного обучения,
- датасет перекошенный,
- требуется предобработка фотографий размер, обогащение.



Сеть.

Компоненты:

- Т.к. датасет маленький, используем transfer-learning берем предобученную сеть Resnet18 (обучен на ImagNet \sim 15M) без fine-tunig
- К выходу сверточных слоев ResNet (признаковое описание ImageNet) подключаем полносвязный слой 512х2
- Некоторый трюк CrossEntropyLoss
- SGD
- Метрики Loss и Accuracy

Реализация.

- пайплайна фактически нет, т.к. предполагаем что угадаем с первого раза.
- среда исполнения ноутбук Google Colab,
- фреймворк pytorch
- предобученная модель torchvision.models.resnet18

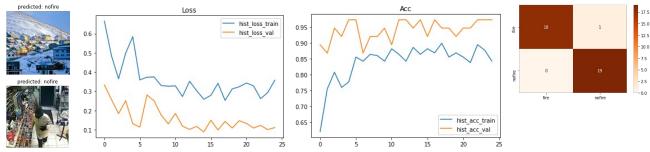
<mark>Демонстрация</mark>

Результаты.

Training complete in 2m 0s

Best epoch:14 val Loss:0.088741 Acc: 0.973684

На таком маленьком датасете сеть обучилась очень быстро (обучали то два нейрона), точность 97% - выглядит неплохо, хотя на таком не репрезентативном датасете недостоверна и валидация. По хорошему нужно собрать отдельные данные для оценки достоверности результатов.



Забираем сериализованную модель — файл Fires.pt

Реализуем вторую стадию.

Анализ постановки прикладной задачи

- Если задача научная или учебная, на этой стадии оформляют весь собранный на предыдущих этапах материал в виде статьи/метод.материала с учетом требований. В качестве демонстрации можно рассмотреть любую статью в научном журнале [1]
- Если речь о концепте необходимо продумать форму удобной для представления, но с учетом минимальной функциональности и минимальной трудоемкости. Например чат-бот телеграмм. Демонстрация, Приложение 2.
- Если требуется разработка прикладного решения нужно рассмотреть требованию к решению и параметры результата, получившегося на первом этапе :
 - о параметры инференса на полученной сети время на один цикл, среда исполнения,
 - требования по скорости инференса,
 - требования по оперативной памяти,
 - ∘ по системе вычислений (TOPS/FLOPS),
 - по программной платформе,
 - архитектура целевой системы,
 - требования безопасности.

и выбор технологической платформы для реализации

• проектирование и разработка ПО использующего сериализованную НС для инференса по фактическим данным.

Литература

1. «TF-IDF vs Word Embeddings for Morbidity Identification in Clinical Notes: An Initial Study» Danilo Dess, Rim Helaoui, Vivek Kumar1, Diego Reforgiato Recupero and Daniele Riboni University of Cagliari, Cagliari, Italy{danilo dessi, vivek.kumar, diego.reforgiato, riboni}@unica.it Philips Research, Eindhoven, Netherlands rim.helaoui@philips.com

Нейронные сети и компьютерное зрение, Samsung Research Russia Open Education - 2019

Нейронные сети и обработка текста, Samsung Research Russia Open Education -2019

Bastiaan Sjardin, Luca Massaron, Alberto Boschetti - Large Scale Machine Learning with Python — 2016

Приложение 2.

Пример чат-бота.

app.py

```
# https://core.telegram.org/bots#
# https://pytorch.org/get-started/locally/
# pip3 install PyTelegramBotAPI==2.2.3
import telebot
mport traceback
mport torch
from torchvision import transforms
mport config
from handler import *
bot = telebot.TeleBot(config.TOKEN)
classes=['fire','nofire']
model = torch.jit.load('fire_net.pt')
transform = transforms.Compose(
 [transforms.Resize(224),
  transforms.ToTensor(),
  transforms.Normalize([0.485, 0.456, 0.406], [0.229, 0.224, 0.225])])
def get_photo(message):
 photo = message.photo[1].file_id
  file_info = bot.get_file(photo)
 file_content = bot.download_file(file_info.file_path)
 return file_content
@bot.message_handler(commands=['start'])
lef start_message(message):
 bot.send_message(message.chat.id, 'Привет! Пришли фото сюда, а нейронная сеть определит
наличие объекта.\nАвтор: @d-yacenko')
@bot.message_handler(content_types=['photo'])
def repeat_all_messages(message):
    file_content = get_photo(message)
    image = byte2image(file_content)
    image=transform(image)
    model.eval()
    image=torch.unsqueeze(image, 0)
    outputs = model(image)
    _, preds = torch.max(outputs, 1)
    bot.send_message(message.chat.id,text='Обнаружено: {}'.format(classes[int(preds)]))
  except Exception:
    traceback.print_exc()
    bot.send_message(message.chat.id, 'Упс, что-то пошло не так :( Обратитесь в службу поддержки!')
 f __name__ == '__main__':
 import time
  while True:
      bot.polling(none_stop=True)
    except Exception as e:
      time.sleep(15)
      print('Restart!')
```

config.py

handler.py

```
import cv2

from PIL import Image
import numpy as np

def byte2image(byte):
    arr = np.frombuffer(byte, dtype=np.uint8)
    image = cv2.imdecode(arr, cv2.IMREAD_COLOR)
    image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_RGB2BGR)
    im_pil = Image.fromarray(image)
    return im_pil
```