

Министерство образования и науки Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	Информатика и системы управления
КАФЕДРА	Системы обработки информации и управления
РАСЧЕТ	но-пояснительная записка
К НАУЧ	НО-ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКОЙ РАБОТЕ
Преобра	зование набора данных в файл .tfrecord
Студент <u>ИУ5-32М</u> (Группа)	Вей Пхьоу Ту (Подпись, дата) (Фамилия.И.О)
Руководитель	Юрий Евгеньевич Гапанюк (Подпись,дата) (фамилия.И.О)

г. Моква, 2021 г

Министерство образования и науки Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего профессионального образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана» (МГТУ им. Н.Э.Баумана)

	УТ	ВЕРЖДАЮ
	Заве	дующий кафедрой ИУ-5
		(Индекс)
		<u>В.М.Черне</u> ньки
		(И.О.Фамилия)
		«» 2021г.
3 A	ДАНИЕ	
на выполнение научн	ю-исследовательской раб	боты
по теме«обрабо	тке и анализу данных»	
	Студент группы	<u>ИУ5-32М</u>
Вей Пхьоу	<u>Гу</u>	
(фамили	я, имя, отчество)	
Направленость НИР (учебная, исследова исследовательская	тельская, практическая і	производственная, и др.)
источник тематики (кафедра, предприятие,	НИР) кафелра	
График выполнения НИР: 25% к нед, 50%		
		
Техническое задани: Преобразов	вание наоора данных	в фаил .пгесога
Офорление научно-исследовательской раб	о́оты•	
Расчетно-пояснительная запимка на		
Перечень графического (иллюстративн		ежи, плпкаты, слайды
и.т.д.)	ого) материала (черто	жи, пликаты, сланды
Дата выдачи «»2021г. Руковадитель НИР	Юрий Евгеньеві	и Гоношом
т уковадитель тигг	юрии свісньсві	14 1 апаник
	(Подпись,дата)	(И.О.Фамилия)
Студент	(1100nuco,oumu)	Вей Пхьоу Ту
	(Подпись,дата)	<u> </u>
	(1100naco,0ama)	(11.0. YUMUMUN)

Contents

1. Введение	3		
2. Получение необработанных байтов данных в numpy			
3. Создание файла .tfrecord и чтение его без определения графика			
4. Определение графика для чтения и пакетирования			
изображений из .tfrecords	9		
5.Вывод	14		
6.Github link	14		
7. Список литературы	14		

1. Введение

В этом посте мы расскажем, как преобразовать набор данных в файл .tfrecord. Двоичные файлы иногда проще использовать, потому что вам не нужно указывать разные

каталоги для изображений и аннотаций Groundtruth. При хранении данных в двоичном файле они хранятся в одном блоке памяти, тогда как каждое изображение и аннотация хранятся отдельно. Открытие файла - операция, отнимающая много времени, особенно если вы используете hdd, а не ssd, потому что это требует перемещения головки устройства чтения дисков, а это занимает довольно много времени. В целом, используя двоичные файлы, вы упрощаете распространение и улучшаете выравнивание данных для эффективного чтения.

Сообщение состоит из частей дерева: в первой части мы демонстрируем, как вы можете получить байты необработанных данных любого изображения с помощью питру, что в некотором смысле похоже на то, что вы делаете при преобразовании набора данных в двоичный формат. Во второй части показано, как преобразовать набор данных в файл tfrecord без определения вычислительного графа и только с использованием некоторых встроенных функций тензорного потока. Третья часть объясняет, как определить модель для чтения ваших данных из созданного двоичного файла и пакетировать ее случайным образом, что необходимо во время обучения.

2. Получение необработанных байтов данных в numpy

Здесь мы демонстрируем, как можно получить байты необработанных данных изображения (любой ndarray) и как восстановить изображение. Мы отмечаем, что во время этой операции информация о размерах изображения теряется, и мы должны использовать ее для восстановления исходного изображения. Это одна из причин, по которой нам придется хранить необработанное представление изображения вместе с размерами исходного изображения.

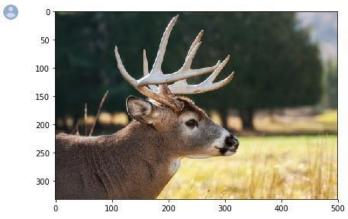
В следующих примерах мы конвертируем изображение в необработанное представление, восстанавливаем его и

удостоверяемся, что исходное и восстановленное изображения совпадают.

```
[ ] %matplotlib inline

import numpy as np
import skimage.io as io
import pylab
import matplotlib.pyplot as plt

deer_img = io.imread('/content/deer.jpeg')
io.imshow(deer_img)
io.show()
```



```
[ ] ## Let's convert the picture into string representation
     # using the ndarray.tostring() function
     smile_string = smile_img.tostring()
     # Now let's convert the string back to the image
     # Important: the dtype should be specified
     # otherwise the reconstruction will be errorness
     # Reconstruction is 1d, so we need sizes of image
     # to fully reconstruct it.
     reconstructed_smile_1d = np.fromstring(smile_string, dtype=np.uint8)
     # Here we reshape the 1d representation
     # This is the why we need to store the sizes of image
     # along with its serialized representation.
     reconstructed_smile_img = reconstructed_smile_1d.reshape(smile_img.shape)
     # Let's check if we got everything right and compare
     # reconstructed array to the original one.
     np.allclose(smile_img, reconstructed_smile_img)
   /usr/local/lib/python2.7/dist-packages/ipykernel_launcher.py:10: DeprecationWarning: The binary mode of fromstring is deprecated,
      # Remove the CWD from sys.path while we load stuff.
```

3. Создание файла .tfrecord и чтение его без определения графика Здесь мы покажем, как записать небольшой набор данных

три изображения / аннотации из PASCAL VOC) в файл .tfrrecord и прочитать его без определения вычислительного графа.

Мы также следим за тем, чтобы изображения, которые мы считали из файла .tfrecord, были идентичны исходным изображениям. Обратите внимание, что мы также записываем размеры изображений вместе с изображением в необработанном формате. В предыдущем разделе мы показали пример того, почему нам нужно также сохранять размер.

```
[ ] # Get some image/annotation pairs for example
    filename_pairs = [
    ('/content/2007_000032.jpg',
    '/content/2007_000032.png'),
    ('/content/2007_000039.jpg',
     '/content/2007 000039.png'),
    ('/content/2007_000063.jpg',
     '/content/2007_000063.png')
[ ] %matplotlib inline
    # Important: We are using PIL to read .png files later.
    # This was done on purpose to read indexed png files
    # in a special way -- only indexes and not map the indexes
    # to actual rgb values. This is specific to PASCAL VOC
    # dataset data. If you don't want thit type of behaviour
    # consider using skimage.io.imread()
    from PIL import Image
    import numpy as np
    import skimage.io as io
    import tensorflow as tf
    def _bytes_feature(value):
        return tf.train.Feature(bytes_list=tf.train.BytesList(value=[value]))
    def _int64_feature(value):
        return tf.train.Feature(int64_list=tf.train.Int64List(value=[value]))
    tfrecords_filename = 'pascal_voc_segmentation.tfrecords'
    writer = tf.io.TFRecordWriter(tfrecords_filename)
    # Let's collect the real images to later on compare
    # to the reconstructed ones
    original_images = []
```

```
for img_path, annotation_path in filename_pairs:
    img = np.array(Image.open(img_path))
    annotation = np.array(Image.open(annotation_path))
   # The reason to store image sizes was demonstrated
   # in the previous example -- we have to know sizes
   # of images to later read raw serialized string,
   # convert to 1d array and convert to respective
    # shape that image used to have.
   height = img.shape[0]
   width = img.shape[1]
   # Put in the original images into array
   # Just for future check for correctness
   original_images.append((img, annotation))
    img_raw = img.tostring()
    annotation_raw = annotation.tostring()
    example = tf.train.Example(features=tf.train.Features(feature={
        'height': _int64_feature(height),
        'width': _int64_feature(width),
        'image_raw': _bytes_feature(img_raw),
        'mask_raw': _bytes_feature(annotation_raw)}))
   writer.write(example.SerializeToString())
writer.close()
```

```
[ ] reconstructed_images = []
    record_iterator = tf.python_io.tf_record_iterator(path=tfrecords_filename)
    for string record in record_iterator:
         example = tf.train.Example()
         example.ParseFromString(string_record)
         height = int(example.features.feature['height']
                                      .int64_list
                                       .value[0])
         width = int(example.features.feature['width']
                                      .int64 list
                                      .value[0])
         img_string = (example.features.feature['image_raw']
                                        .bytes list
                                        .value[0])
         annotation string = (example.features.feature['mask_raw']
                                      .bytes list
                                      .value[0])
         img_1d = np.fromstring(img_string, dtype=np.uint8)
         reconstructed_img = img_1d.reshape((height, width, -1))
         annotation_1d = np.fromstring(annotation_string, dtype=np.uint8)
         # Annotations don't have depth (3rd dimension)
         reconstructed_annotation = annotation_1d.reshape((height, width))
         reconstructed_images.append((reconstructed_img, reconstructed_annotation))
[ ] # Let's check if the reconstructed images match
    # the original images
    for original_pair, reconstructed_pair in zip(original_images, reconstructed_images):
        img_pair_to_compare, annotation_pair_to_compare = zip(original_pair,
                                                            reconstructed_pair)
        print(np.allclose(*img_pair_to_compare))
        print(np.allclose(*annotation_pair_to_compare))
    True
    True
```

True True True True

4. Определение графика для чтения и пакетирования изображений из .tfrecords

Мы определяем граф для чтения и пакетирования изображений из файла, который мы создали ранее. Очень важно случайным образом перемешивать изображения во время обучения, и в зависимости от приложения мы должны использовать разные размеры пакетов.

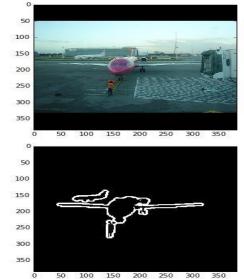
Очень важно отметить, что если мы используем пакетную обработку - мы должны заранее определить размеры изображений. Это может звучать как ограничение, но на самом деле в полях Классификация изображений и Сегментация изображений обучение выполняется на изображениях одного размера.

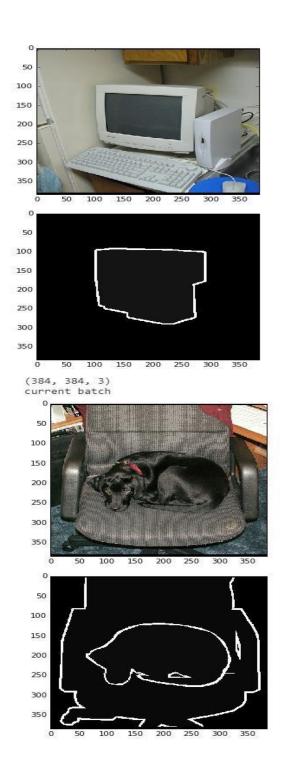
```
[ ] %matplotlib inline
    import tensorflow as tf
    import skimage.io as io
    IMAGE_HEIGHT = 384
    IMAGE WIDTH = 384
    tfrecords_filename = 'pascal_voc_segmentation.tfrecords'
    def read and decode(filename queue):
        reader = tf.TFRecordReader()
        _, serialized_example = reader.read(filename_queue)
        features = tf.parse single example(
          serialized example,
          # Defaults are not specified since both keys are required.
          features={
             'height': tf.FixedLenFeature([], tf.int64),
             'width': tf.FixedLenFeature([], tf.int64),
             'image_raw': tf.FixedLenFeature([], tf.string),
             'mask_raw': tf.FixedLenFeature([], tf.string)
            })
        # Convert from a scalar string tensor (whose single string has
        # length mnist.IMAGE_PIXELS) to a uint8 tensor with shape
        # [mnist.IMAGE PIXELS].
        image = tf.decode_raw(features['image_raw'], tf.uint8)
        annotation = tf.decode_raw(features['mask_raw'], tf.uint8)
        height = tf.cast(features['height'], tf.int32)
        width = tf.cast(features['width'], tf.int32)
        image shape = tf.pack([height, width, 3])
        annotation_shape = tf.pack([height, width, 1])
        image = tf.reshape(image, image_shape)
        annotation = tf.reshape(annotation, annotation shape)
```

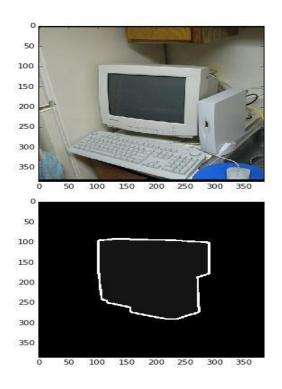
```
image_size_const = tf.constant((IMAGE_HEIGHT, IMAGE_WIDTH, 3), dtype=tf.int32)
annotation_size_const = tf.constant((IMAGE_HEIGHT, IMAGE_WIDTH, 1), dtype=tf.int32)
# Random transformations can be put here: right before you crop images
# to predefined size. To get more information look at the stackoverflow
# question linked above.
resized_image = tf.image.resize_image_with_crop_or_pad(image=image,
                                       target_height=IMAGE_HEIGHT,
                                       target_width=IMAGE_WIDTH)
resized_annotation = tf.image.resize_image_with_crop_or_pad(image=annotation,
                                       target_height=IMAGE_HEIGHT,
                                       target_width=IMAGE_WIDTH)
images, annotations = tf.train.shuffle_batch( [resized_image, resized_annotation],
                                             batch_size=2,
                                             capacity=30,
                                             num_threads=2,
                                             min_after_dequeue=10)
return images, annotations
```

```
[ ] filename_queue = tf.train.string_input_producer(
         [tfrecords_filename], num_epochs=10)
    # Even when reading in multiple threads, share the filename
    # queue.
    image, annotation = read_and_decode(filename_queue)
    # The op for initializing the variables.
    init_op = tf.group(tf.global_variables_initializer(),
                        tf.local_variables_initializer())
    with tf.Session() as sess:
         sess.run(init_op)
         coord = tf.train.Coordinator()
         threads = tf.train.start_queue_runners(coord=coord)
         # Let's read off 3 batches just for example
        for i in xrange(3):
             img, anno = sess.run([image, annotation])
             print(img[0, :, :, :].shape)
            print('current batch')
             # We selected the batch size of two
             # So we should get two image pairs in each batch
             # Let's make sure it is random
             io.imshow(img[0, :, :, :])
             io.show()
             io.imshow(anno[0, :, :, 0])
             io.show()
             io.imshow(img[1, :, :, :])
             io.show()
             io.imshow(anno[1, :, :, 0])
        io.show()
coord.request stop()
         coord.join(threads)
```









5.Вывод

Мы рассмотрели, как преобразовать набор данных в формат .tfrecord, убедились, что мы не повредили данные, и увидели, как определить график для чтения и пакетной обработки файлов из созданного файла.

6.Github link

https://github.com/yomyaykya/yomyay/blob/master/WaiPhyoThuHUP.ipynb

7. Список литературы

- 1. https://github.com/tensorflow/tensorflow/issues/7550
- $2.\ https://www.tensorflow.org/tutorials/load_data/tfrecord$