Word Segmentation With CNN

Ativit Chaninchoduek 6220412019
Potchara Vinitwattanakoon 6210412003
Nattapol Hemtanon 6220412011
Peerawat Khampuang 6110412006

Outline

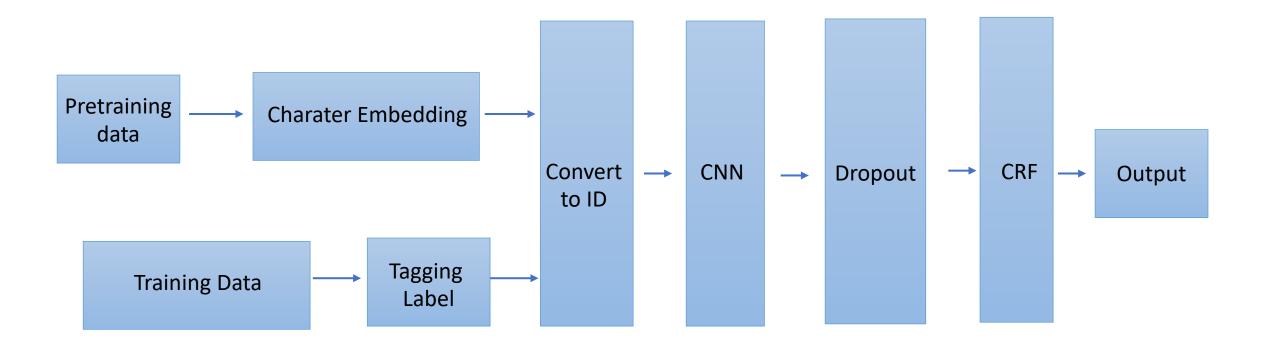
- The problem and motivations
- Model Pipeline
- Data and prepocessing
- How our modeling techniques works
- Fine Tuning Parameters
- Experiments and results

The problem and motivations

- CWS created before have 2 issue
 - 1. Rely on manually assigned n-gram feature -> Convolution Neural Network
 - 2. Doesn't use full word information -> Word Embedding

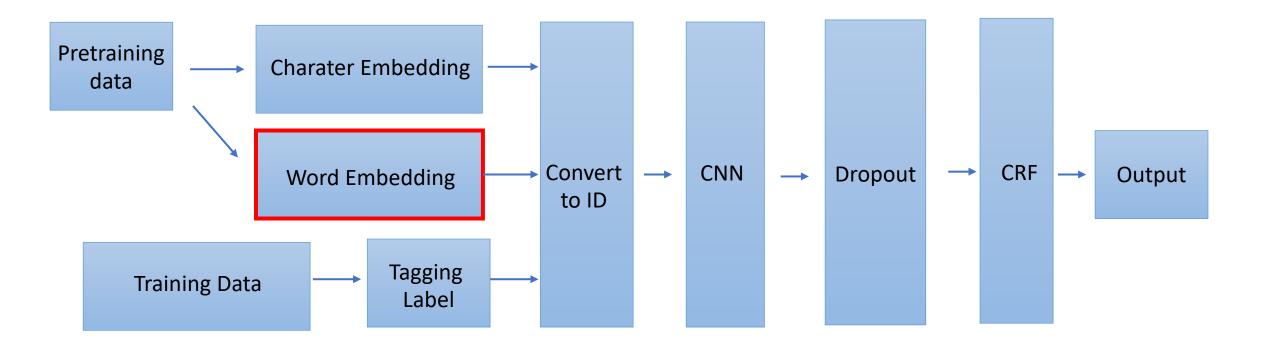
Concept(CWS)

Model: CONV-SEG



Concept(CWS)

Model: WE-CONV-SEG (+ word embedding)



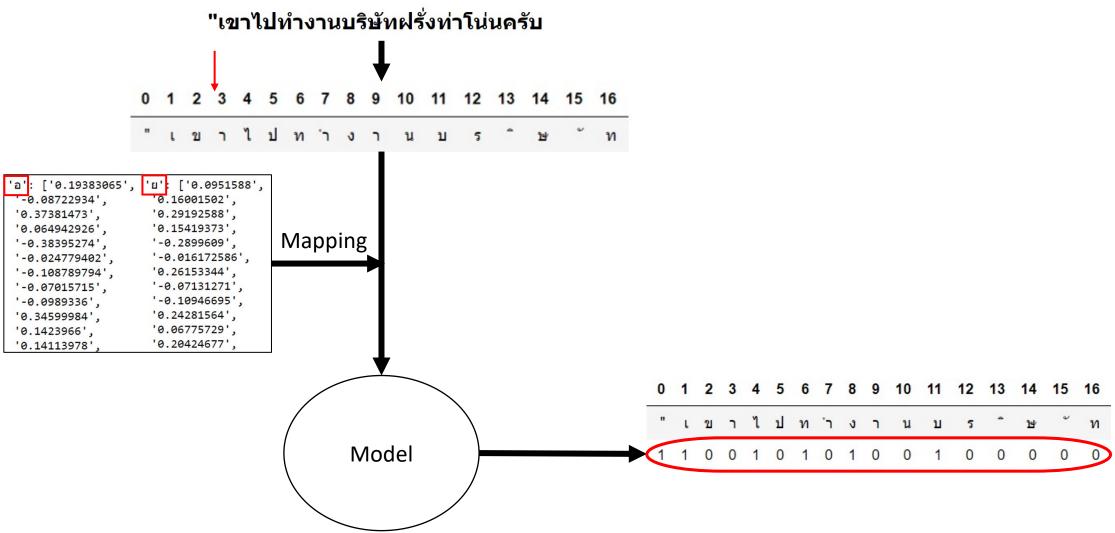
The problem and motivations

Unlike English and other western languages, most east Asia languages,
 Thai languages are written without explicit word delimiters

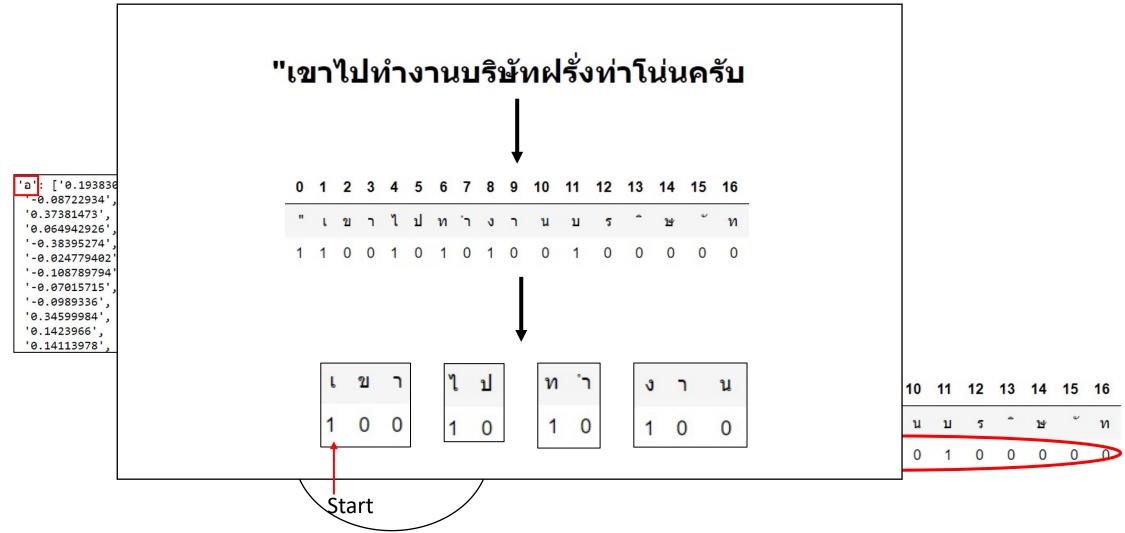
Thai language is ambiguous

 Don't want to use the N-gram Feature as other paper (too expensive to tag)

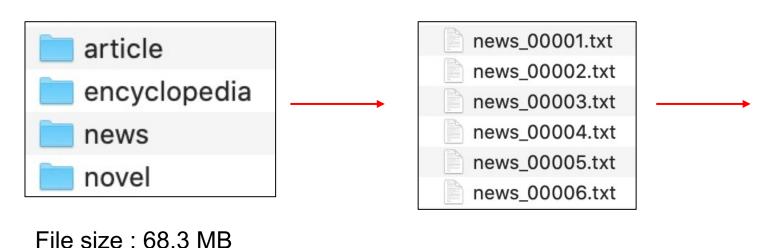
Model Pipeline



Model Pipeline



• ใช้ BEST Corpus จาก NECTEC



http://www.bangkokhealth.com/healthne สงสัย | ติด | หวัด | นก | อีก | คน | ยัง | น่า | ห่วง | ตาม | ที่ | <NE>นางประนอม ทองจันทร์</NE> | กับ <NE>ด.ญ.กาญจนา กรองแก้ว</NE> | ป่วย | สงส์ หลัง | เข้า | เยี่ยม | ดู | อาการ | ผู้ | ป่วย | แล้ว | | <NE> ผล | การ | ดำ เนิน | การ | | รวม | ทั้ง | สอบสวน | โรค | ข่าว | โดย | | <NE>น.พ.จรัล</NE> | กล่าว | ว่า | ราย | ของ | | <NE>ด.ช.กิตติพงษ์</NE> | กับ | จะ | กลับ | บ้าน | ได้ | ใน | ไม่ | ช้า | นี้ | แต่ | ใน | ราย | 3 | | ราย | ใน | ชั้น | นี้ | ถือ | ว่า | เป็น | ผู้ | ป่วย | อยู่ | ป่วย | มี | อาการ | ปอด | บวม | ปอด | อักเสบ | | เนื่อง | นก | แน่ชัด | หรือ | ไม่ | ต้อง | รอ | ผล | ตรวจ | จาก | ที่

```
s = f.read()
s = re.sub(u'\ufeff|<AB>|</AB>|<NE>|</NE>','',s)
s = re.sub(u'<POEM>','<cut><?poem>',s)
s = re.sub(u'</POEM>','<cut>',s)
```

http://www.bangkokhealth.com/healthne สงสัย | ติด | หวัด | นก | อีก | คน | ยัง | น่า | ห่วง | ตาม | ที่ | <NE>นางประนอม ทองจันทร์</NE> | กับ <NE>ด.ญ.กาญจนา กรองแก้ว</NE> | ป่วย | สงส์ หลัง | เข้า | เยี่ยม | ดู | อาการ | ผู้ | ป่วย | แล้ว | | <NE> ผล | การ | ดำ เนิน | การ | | รวม | ทั้ง | สอบสวน | โรค | ข่าว | โดย | | <NE>น.พ.จรัล</NE> | กล่าว | ว่า | ราย | ของ | | <NE>ด.ช.กิตติพงษ์</NE> | กับ | | จะ | กลับ | บ้าน | ได้ | ใน | ไม่ | ช้ำ | นี้ | | แต่ | ใน | ราย | 3 | | ราย | ใน | ชั้น | นี้ | ถือ | ว่า | เป็น | ผู้ | ป่วย | อยู่ | ป่วย | มี | อาการ | ปอด | บวม | ปอด | อักเสบ | | เนื่อง | นก | แน่ชัด | หรือ | ไม่ | ต้อง | รอ | ผล | ตรวจ | จาก | ห่

พอ | เอ่ย | ถึง | ชื่อ | นี้ | | ก็ | เรียก | รอย | ยิ้ม | ขึ้น | บน | ดวง | หน้า | ของ | ทุก | หน่าย
" | หญิง | สาว | ขยับ | จะ | ตอบ | | หาก | แล้ว | ก็ | นิ่ง | อยู่ | ชั่วครู่
นอก | จาก | นั้น | | ต้อง | มี | พื้นที่ | เพียงพอ | สำหรับ | รถ | บริการ | ที่ | จะ | เข้
อากาศยาน | ขณะ | ที่ | เครื่อง | บิน | จอด | อีก | ด้วย
ผล ไม้ | บาง | ชนิด | | เมื่อ | แก่ | สี | ผล | อาจ | เปลี่ยน | จาก | สี | เขียว | เป็น |
อิทธิพล | ของ | ปัจจัย | แวดล้อม | บาง | อย่าง | | เช่น
" | พี่ | ก็ | พูด | เกิน | ไป | | เขา | ลง | รูป | แม่ | มาก | กว่า | มัง | ครับ | " | โม
ท่าที | ยาม | เล่าขาน | อย่าง | ออกรส | ของ | เจ้าของ | บ้าน

```
Train 119596
Test 29900

random.shuffle(lines)
rate = int(len(lines)*0.8)
train_lines = lines[:rate]
test_lines = lines[rate:]
print(len(lines), len(train_lines), len(test_lines))
Total 149496
```

ต้องทำการ shuffle

- เพื่อแบ่ง train test
- เพื่อ generalize และไม่ให้โมเคล learn pattern ตามประเภท article

News

WWW.KOMCHADLUEK.NET|

หา | < AB > จนท . < / AB > | รถ ใพ | จม | < NE > น้ำยม < / NE > | ไม่ | พบ | สาย | เหนือ | ค้นหา | คน | รถ ไฟ | เหยื่อ | ดิน | ถล่ม | หัว | รถ | จักร | ใน | | < NE > จ . แพร่ < / NE > เหตุ | จาก | น้ำ | เชี่ยว | และ | สูง | ขึ้น | อย่าง | ต่อ เนื่อง | ขณะ | ที่ | การ | เดิน | รถ รอ | ช่อมแซม | ราง | จาก | โคลน | ถล่ม | เขต | < NE > เมือง เชียงใหม่ < / NE > | - | ที่ | ภาค | ใต้ | ทาง | เชื่อม | < NE > สุราษฎร์ ฯ < / NE > | - | < NE > พังงา < / NE > | ถูก | ภาวะ | ฝน | ตก | หนัก | ที่ | เกิด | ขึ้น | กับ | พื้นที่ | ภาค | เหนือ | จน | ทำ | ให้ | มี | น้ำ | วง | กว้าง | สร้าง | ความ | เดือดร้อน | ให้ | กับ | ผู้ | ที่ | อาศัย | อยู่ | ใน | ที่ | ลุ่ม | ใน ส่ง | ผล | ให้ | ดิน | จาก | ภูเขา | พังทลาย | ลง | มา | และ | ชน | เข้า | กับ | รถ ไฟ | ข</ NE > กรุงเทพฯ < / NE > | เหตุ | เกิด | ใน | พื้นที่ | บริเวณ | < NE > บ้านแก่งหลวง < / ที่

Novel

g o

คง | จะ | เป็น | ครั้ง | แรก | ใน | ชีวิต | | ที่ | ผม | โกรธ | ใคร | จน | เลือด | วิ่งปรูด ผม | เกือบ | เหวี่ยง | ที่ | ทับ | กระดาษ | ใส่ | หัว | <NE>ไอ้ เจ้าช ไน เดอร์ </NE> เสี่ยง | | ขณะ | ที่ | มัน | หัน | หลัง | เดิน | ออก | ไป | นอก | ห้อง | ทำ | งาน | ของ | ผม | ชัก | ได้ | กลิ่น | แปลก | ๆ | | อยู่ | เหมือน | กัน | | ก่อน | จะ | ไป | นอก | ครั้ง | ครั้ง | ใหญ่ | เกิด | ขึ้น | ใน | บริษัท | ข้าม | ชาติ | ที่ | ผม | ทำ | งาน | อยู่ | | แต่ | ผม จาก | ความ | เปลี่ยนแปลง | นั้น | ด้วย | | เพราะ | ผม | มั่นใจ | ตลอด | มา | ว่า | | มี | ตำแหน่ง | เป็น | ผู้ | บริหาร | ระดับ | อาวุโส | เป็น | คน | มี | " | เส้น |

```
for i in range(len(char_list)):
    for j in range(len(char_list[i])):
        if char_list[i][j] in ['}','~','^','$']:
            char_list[i][j] = '<unk>'
```

```
model = Word2Vec(sentences=char_list, size=50, window=10, sg=1)
```

Number of unique char 172

```
[('A', 5),
('<unk>', 9),
('\dagger', 10),
('\dagger', 22),
('\dagger', 22),
('\dagger', 28),
('\dagger', 28),
('\dagger', 30),
```

"คุณสร้อยมานี่ คุณแม่หลับแล้วหรือ?" หม่อมเลี่ย)งถามถึงมารดาของท่านเสีย

Save jason file

```
with open('chr2vec_w10_v50_inc_AB_NE.json','w', encoding="utf-8") as f:
    json.dump(ce, f)
```

```
model = Word2Vec(sentences=char_list, size=50, window=10, sg=1)
```

```
'อ': ['0.19383065', 'ย': ['0.0951588', 'ถ': ['-0.029462913',
'-0.08722934', '0.16001502', '0.10380713',
'0.37381473', '0.29192588', '0.24058126',
'0.064942926', '0.15419373', '0.026909046',
'-0.38395274', '-0.2899609',
                                  '-0.17584643',
'-0.024779402', '-0.016172586', '0.08276293',
                                  '-0.07420771',
                '0.26153344',
'-0.108789794',
                                                      size = 50
                                  '-0.23014803',
                '-0.07131271',
'-0.07015715',
                                  '-0.14072508',
                 '-0.10946695',
'-0.0989336',
                                   '0.11453628',
                '0.24281564',
'0.34599984',
                 '0.06775729',
                                   '0.13099736',
'0.1423966',
                                   '0.30809203',
                  '0.20424677',
'0.14113978',
```



Data and preprocessing

```
char size = len(outputs value)
left over = char size%self.sentence size
n chunk = char size//self.sentence size
inputs = []
outputs = []
for i in range(1, n chunk+1+(left over>0)):
   if i == 1:
        inputs before = [self.look up dict['<pad>']]*self.overlap
        outputs before = [0]*self.overlap
   else:
        inputs before = inputs value[(i-1)*self.sentence size-self.overlap:(i-1)*self.sentence size]
        inputs before = inputs before + [self.look up dict['<pad>']]*(self.overlap-len(inputs before))
        outputs before = outputs value[(i-1)*self.sentence size-self.overlap:(i-1)*self.sentence size]
        outputs before = outputs before + [0]*(self.overlap-len(outputs before))
   if i == n chunk+1:
        inputs_after = [self.look_up_dict['<pad>']]*(self.sentence_size-left_over+self.overlap)
        outputs after = [0]*(self.sentence size-left over+self.overlap)
    else:
        inputs after = inputs value[i*self.sentence size:i*self.sentence size+self.overlap]
       inputs after = inputs after + [self.look up dict['<pad>']]*(self.overlap-len(inputs after))
        outputs after = outputs value[i*self.sentence size:i*self.sentence size+self.overlap]
        outputs after = outputs after + [0]*(self.overlap-len(outputs after))
    inputs.append(inputs before
                  + inputs value[(i-1)*self.sentence size:i*self.sentence size]
                  + inputs after
   outputs.append(outputs before
                  + outputs value ((i-1)*self.sentence size:i*self.sentence size)
                  + outputs after
return inputs, outputs
```





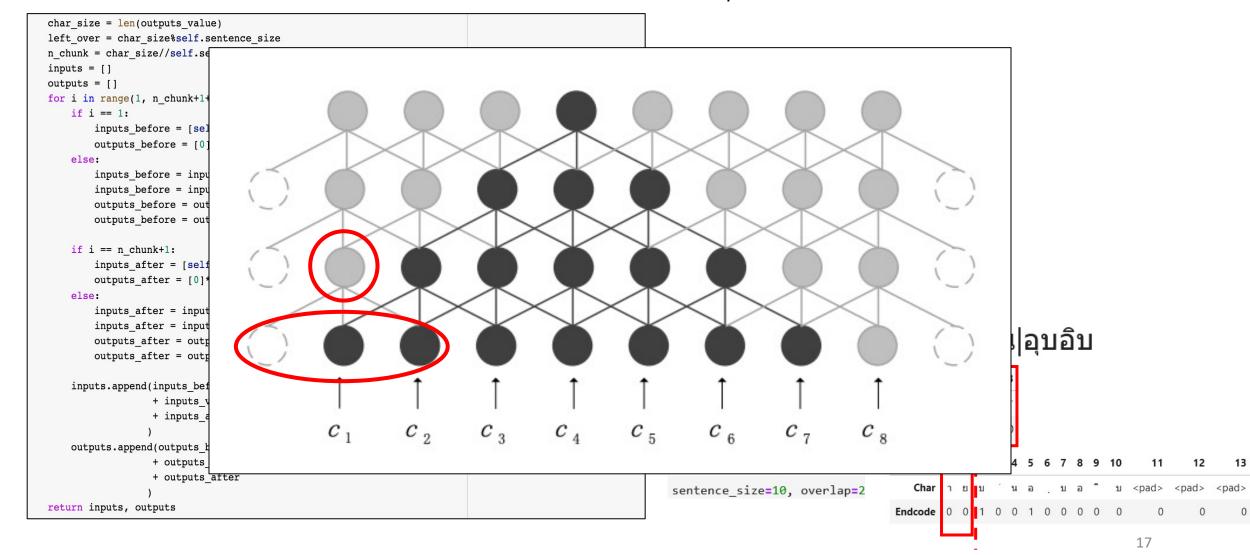
sentence_size=10, overlap=2



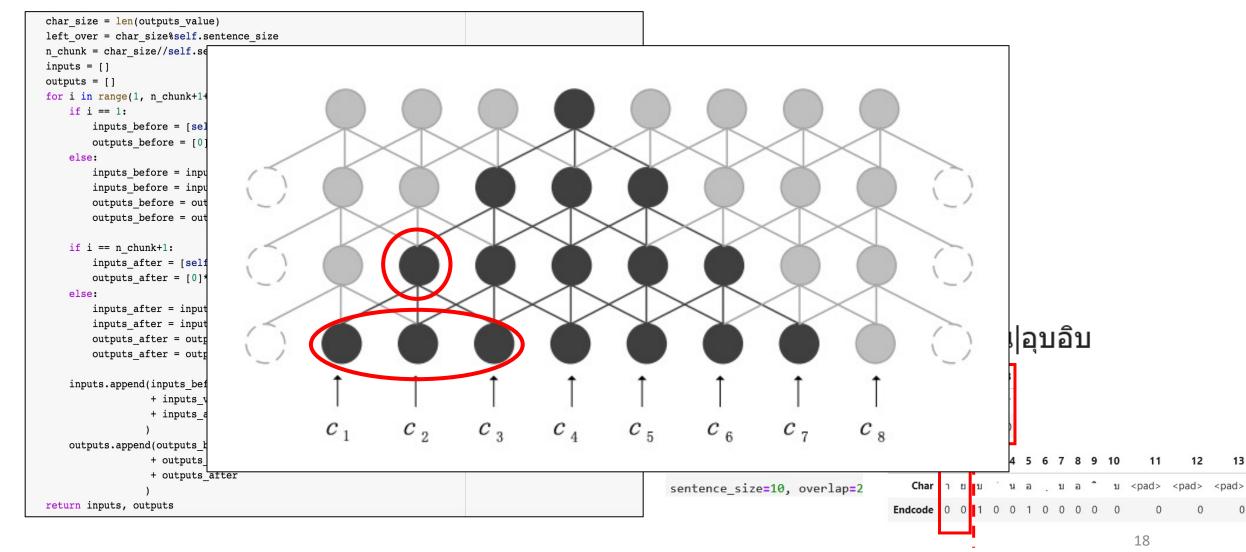
Data and preprocessing

char size = len(outputs value) left over = char size%self.sentence size n chunk = char size//self.se inputs = [] outputs = [] for i in range(1, n chunk+1+ if i == 1: inputs before = [sel outputs_before = [0] else: inputs before = inpu inputs before = inpu outputs before = out outputs before = out if i == n chunk+1: inputs_after = [self outputs_after = [0]* else: inputs after = input inputs after = input l|อุบอิบ outputs after = outp outputs after = outp inputs.append(inputs bef + inputs v + inputs a outputs.append(outputs h + outputs 5 6 7 8 9 10 + outputs after ิบ <pad> sentence_size=10, overlap=2 Char return inputs, outputs Endcode 0 0 1 0 0 1 0 0 0 0

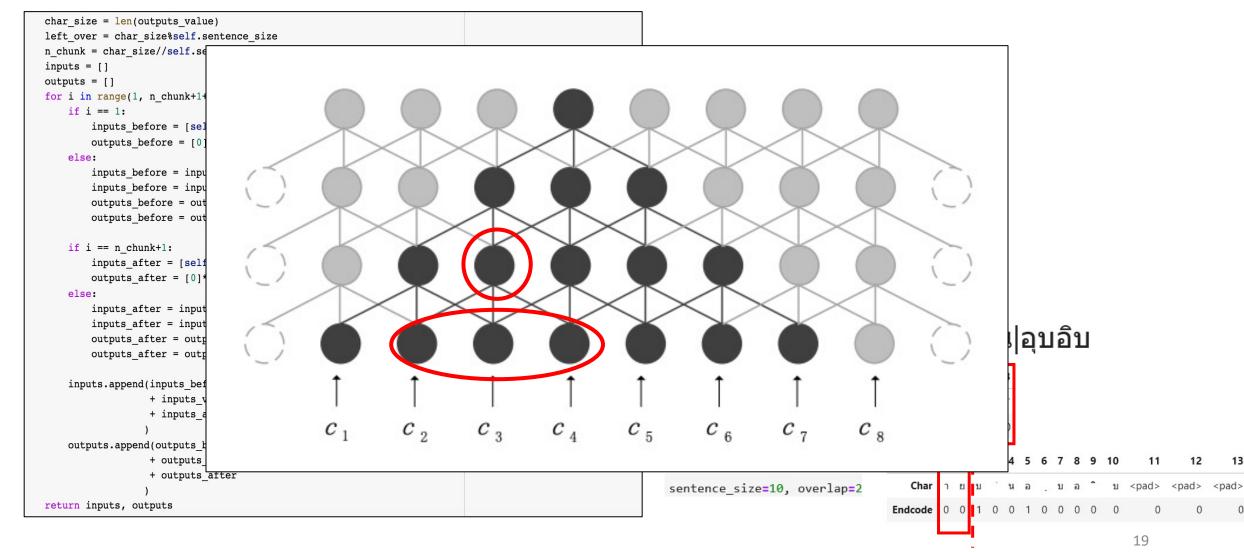
Data and preprocessing



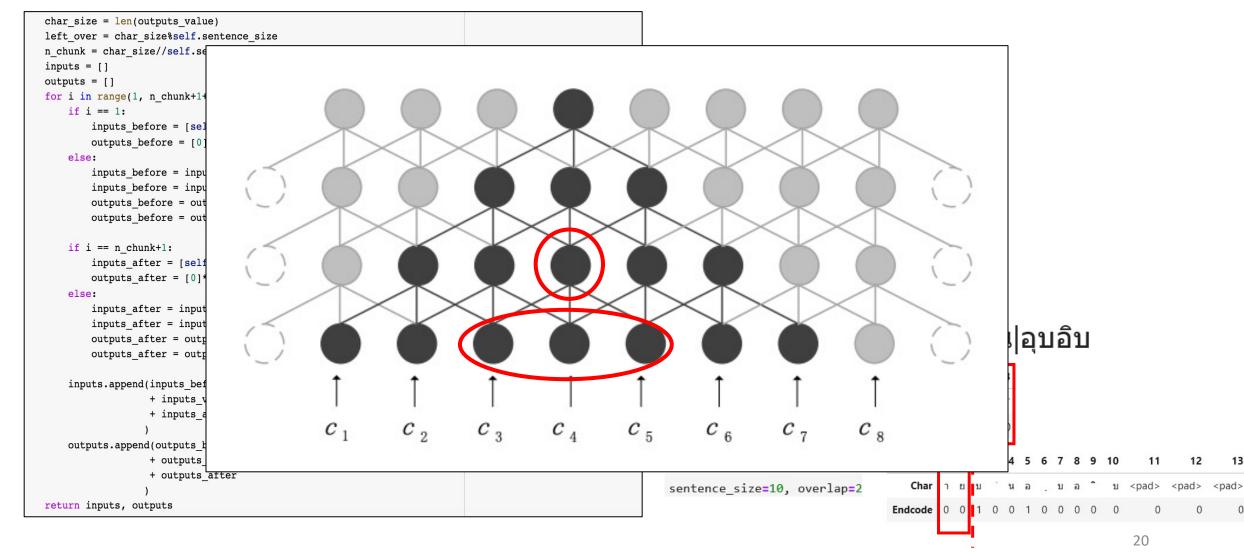
Data and preprocessing



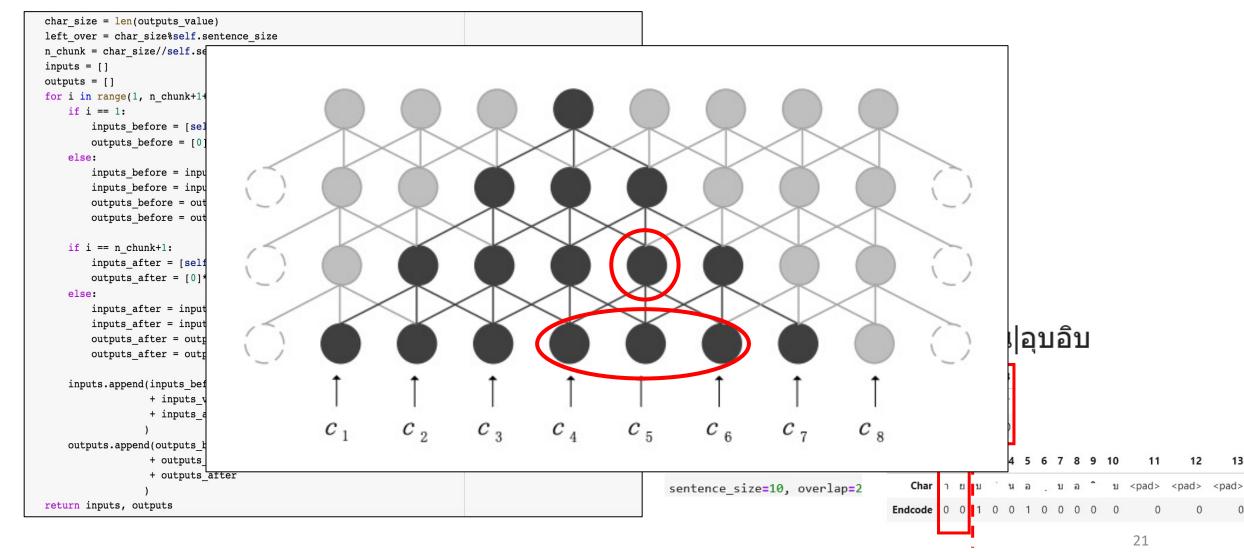
Data and preprocessing



Data and preprocessing



Data and preprocessing

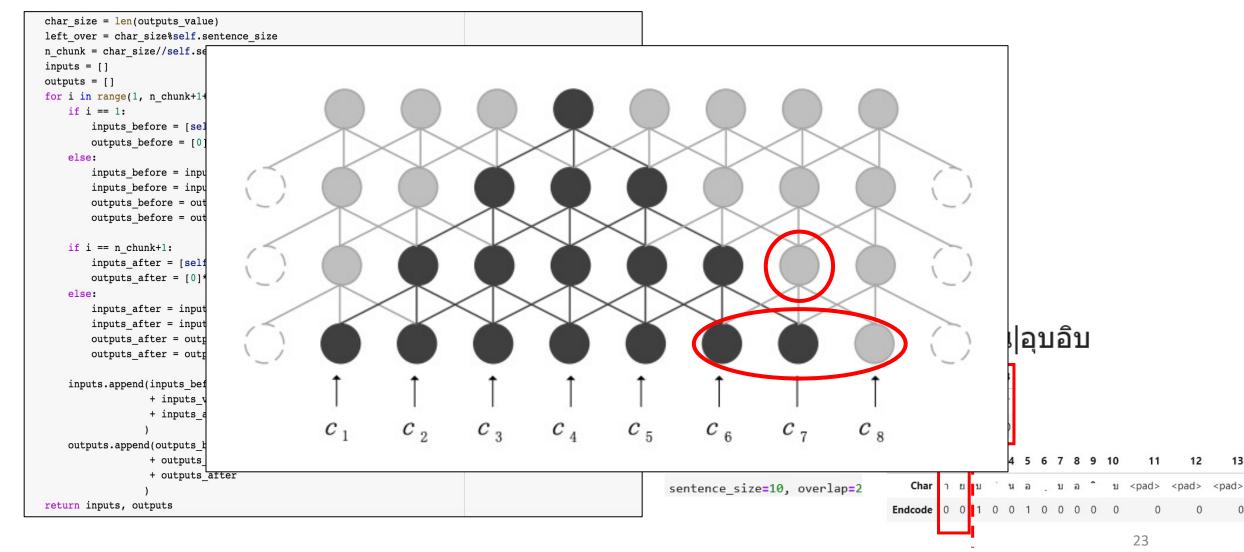


22

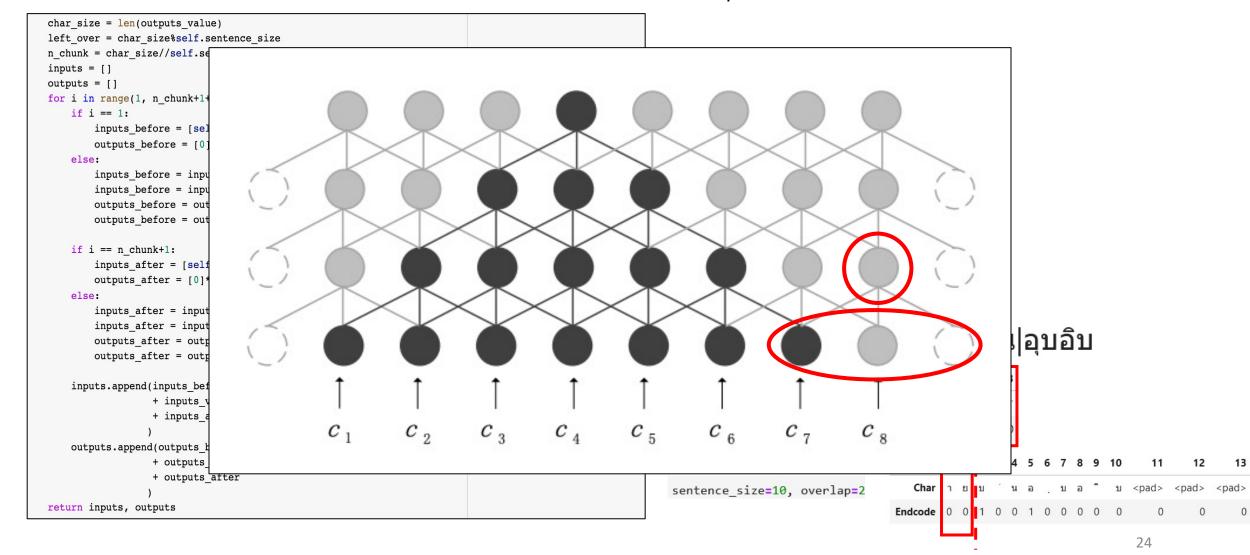
Data and preprocessing

char size = len(outputs value) left over = char size%self.sentence size n chunk = char size//self.se inputs = [] outputs = [] for i in range(1, n chunk+1+ if i == 1: inputs before = [sel outputs_before = [0] else: inputs before = inpu inputs before = inpu outputs before = out outputs before = out if i == n chunk+1: inputs_after = [self outputs_after = [0]* else: inputs after = input inputs after = input l|อุบอิบ outputs after = outp outputs after = outp inputs.append(inputs bef + inputs v + inputs a outputs.append(outputs h + outputs 5 6 7 8 9 10 + outputs after ิบ <pad> sentence_size=10, overlap=2 Char return inputs, outputs Endcode 0 0 1 0 0 1 0 0 0 0

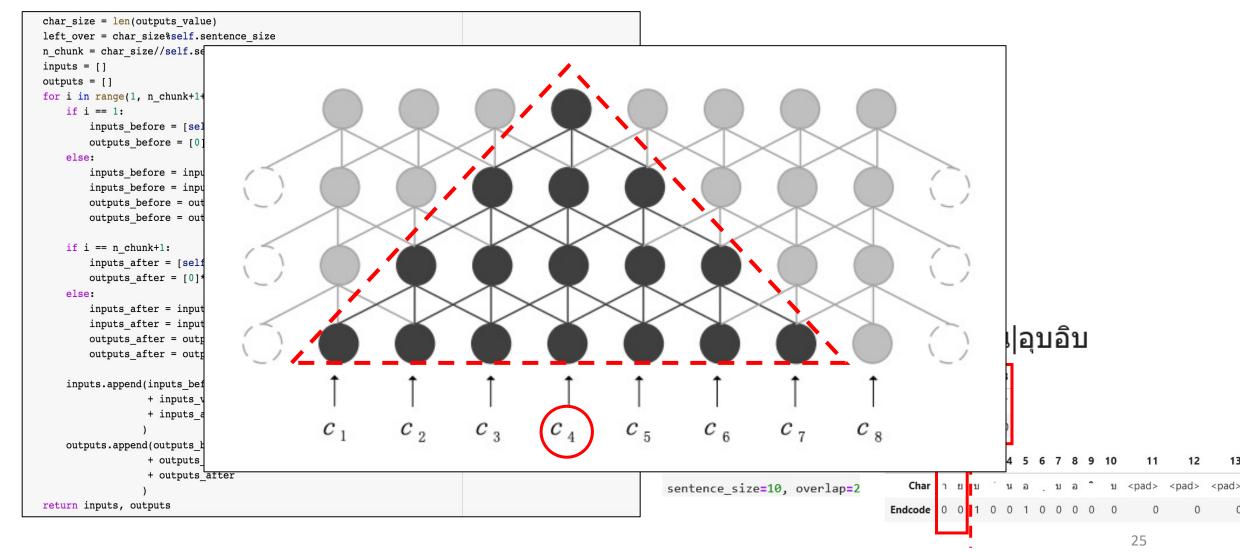
Data and preprocessing



Data and preprocessing



Data and preprocessing

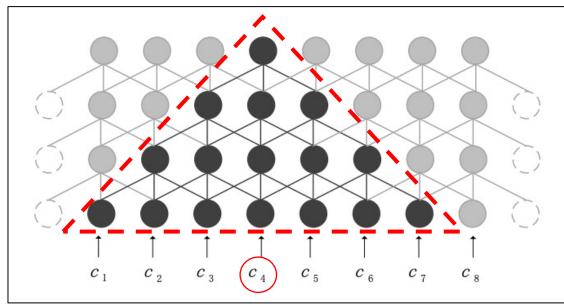


Step 2

ตัดตามขนาดของ sentence size และเพิ่ม overlap ตามจำนวน layer

Data and preprocessing

```
char size = len(outputs value)
left over = char size%self.sentence size
n chunk = char size//self.sentence size
inputs = []
outputs = []
for i in range(1, n chunk+1+(left over>0)):
   if i == 1:
        inputs before = [self.look up dict['<pad>']]*self.overlap
        outputs before = [0]*self.overlap
   else:
        inputs before = inputs value[(i-1)*self.sentence size-self.overlap:(i-1)*self.sentence size]
        inputs before = inputs before + [self.look up dict['<pad>']]*(self.overlap-len(inputs before))
        outputs before = outputs value[(i-1)*self.sentence size-self.overlap:(i-1)*self.sentence size]
        outputs before = outputs before + [0]*(self.overlap-len(outputs before))
   if i == n chunk+1:
        inputs_after = [self.look_up_dict['<pad>']]*(self.sentence_size-left_over+self.overlap)
        outputs after = [0]*(self.sentence size-left over+self.overlap)
    else:
        inputs after = inputs value[i*self.sentence size:i*self.sentence size+self.overlap]
       inputs after = inputs after + [self.look up dict['<pad>']]*(self.overlap-len(inputs after))
        outputs after = outputs value[i*self.sentence size:i*self.sentence size+self.overlap]
        outputs after = outputs after + [0]*(self.overlap-len(outputs after))
    inputs.append(inputs before
                  + inputs value[(i-1)*self.sentence size:i*self.sentence size]
                  + inputs after
   outputs.append(outputs before
                  + outputs value ((i-1)*self.sentence size:i*self.sentence size)
                  + outputs after
return inputs, outputs
```



ผู้|เป็น|ยาย<mark>|บ่น|อุบอิบ</mark>



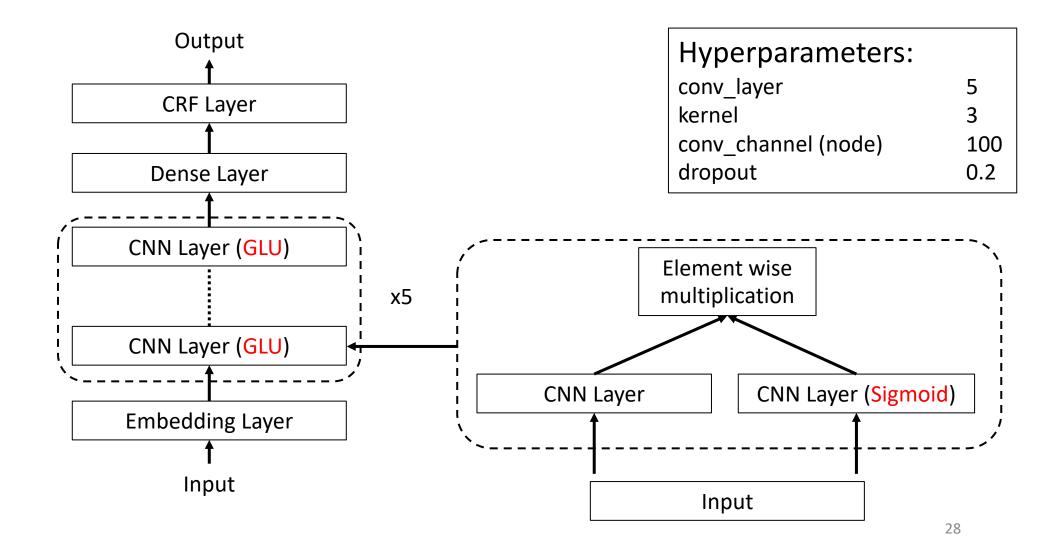
sentence_size=10, overlap=2



Data and preprocessing



How our modeling techniques works



How our modeling techniques works

```
def create model crf(self, conv layer=5, conv chanel=50, kernel=3, dropout rate=0.2, glu = False):
    x = layers.Input(shape=(self.ndim))
   y = layers.Embedding(self.chr size,
                        self.chr vec size,
                                                                          Embedding
                        weights=[self.embedding matrix],
                        trainable=False)(x)
    y = layers.Dropout(dropout rate)(y)
    '''create convolutional layers'''
   if glu:
                                                                         Convolution
       for i in range(conv layer):
           y1 = layers.Conv1D(conv chanel, kernel, padding='same')(y)
           y2 = layers.Conv1D(conv_chanel, kernel, activation='sigmoid', padding='same')(v)
           y = layers.Multiply()([y1,y2])
           y = layers.Dropout(dropout rate)(y)
   else:
       for i in range(conv layer):
           y = layers.Conv1D(conv chanel, kernel, activation='relu', padding='same')(y)
           y = layers.Dropout(dropout rate)(y)
                                                                               CRF
   y = layers.Dense(16, activation=None)(y)
   y = CRF(dtype='float32')(y)
   self.model = ModelWithCRFLoss(models.Model(x, y))
   self.model.compile(optimizer='adam')
   self.crf = True
```

Hyperparameters: conv_layer 5 kernel 3 conv_channel (node) 100 dropout 0.2

Why our model only use Character Embedding

- Having Word Embedding allows the alg. to better capture word segment from sequence of characters because alg. was provided with cheat sheet in training data (that contains possible words)
- In original paper they applied this model to <u>Chinese language</u> which normally has **1-4 characters per word**.
- While <u>Thai language</u> normally has **2-10+ characters per word** which in turn cost a lot more memory space than Chinese language
 counterparts

Why our model only use Character Embedding (Example)

Let assume we have 50 dimensions for each word in word vector on both language and sentence length of 100 characters.

Memory cost per sentence is

[sentence length] x [dimensions] x [number of possible word] x [4 byte]

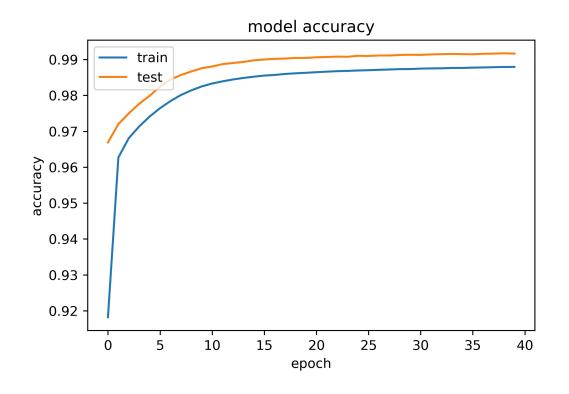
Chinese case (4 characters per word): number of possible word is 10 $[100] \times [50] \times [10] \times [4 \text{ byte}] = 200,000 \text{ byte}$

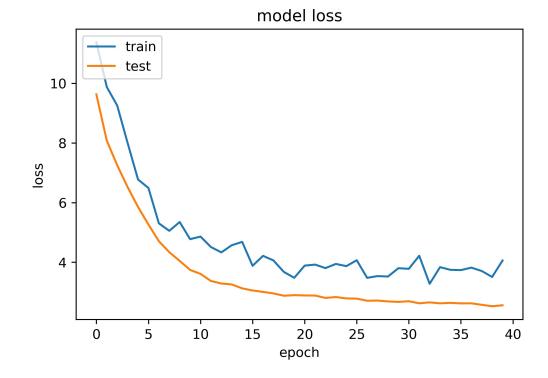
Thai case (10 characters per word): number of possible word is 55 [100] \times [50] \times [55] \times [4 byte] = 1,100,000 byte

And now multiply this number with batch size!

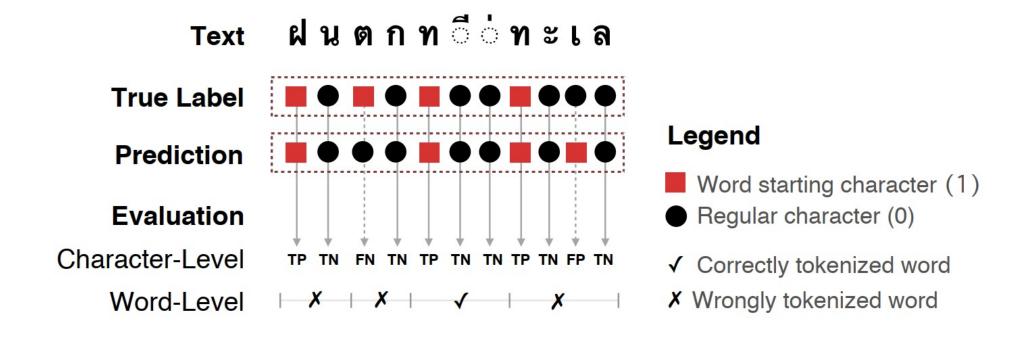
Fine Tuning Parameters

Compare accuracy & loss changes in each epoch

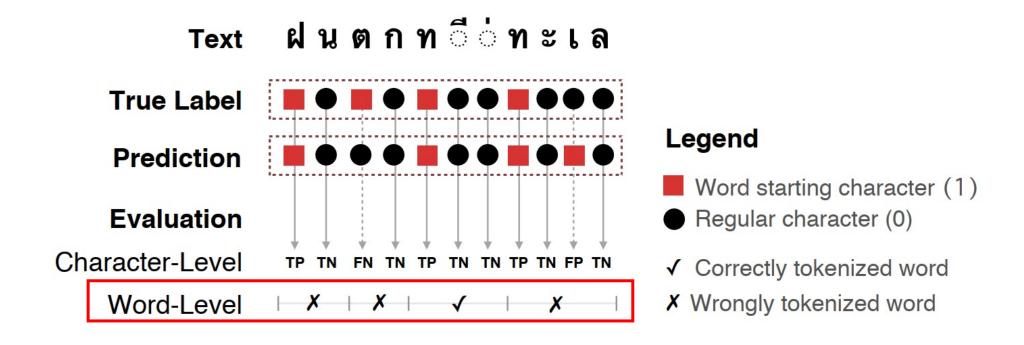




Fine Tuning Parameters



Fine Tuning Parameters



Experiments and results

• Character level:

Precision: 0.9695

Recall: 0.9895

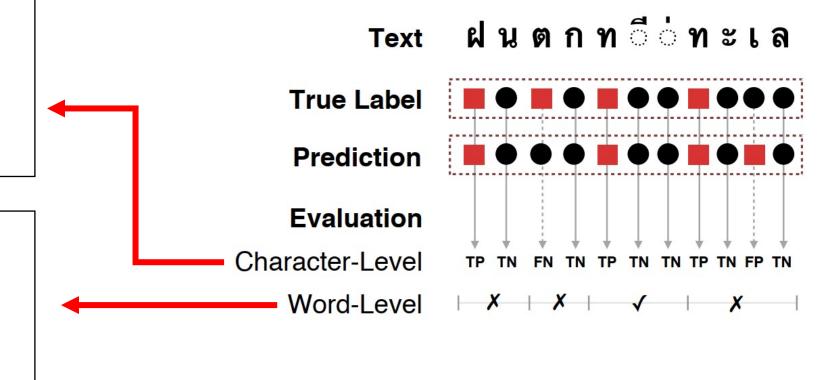
F-score: 0.9794

• Word level:

Precision: 0.9411

Recall: 0.9605

F-score: <u>0.95</u>07



'ธนาคารกรุงไทย|สร้าง|ปรากฏการณ์|ครั้ง|ใหม่| |สู้|ศึก|ดิจิทัล|ใน|วงการ|ธนาคารไทย|ที่|แข่งขัน|กัน|อย่าง|ดุเดือด| |ด้วย|การ|เปิด|ตัว|บริษัท|ลูก| |อินฟินิธัส| บาย| |กรุงไทย จำกัด| |(|Infinitas| |by |Krungthai|)| |ทำ|การ|วิจัย|และ|พัฒนา|ผลิตภัณฑ์|ทาง|การ|เงิน|ดิจิทัล|รูปแบบ|ใหม่'

Attacut

'Zoom| |รายงาน|ผล|ประกอบ|การ|ประจำ|ไตรมาส|ที่| |3| |ตาม|ปี|การ|เงิน|บริษัท| |2021| |สิ้นสุด|วัน|ที่| |31| |ตุลาคม| |2020| |ราย|ได้|รวม|เพิ่ม|ขึ้น| |3 67|%| |เทียบ|กับ|ช่วง|เดียว|กัน|ใน|ปี|ก่อน|เป็น| |777|.|7| |ล้าน|ดอลลาร์| |และ|มี|กำไร|สุทธิ|แบบ| |GAPP| |198|.|4| |ล้าน|ดอลลาร์'

WordSeg

ี |ธนาคารกรุงไทย|สร้าง|ปรากฏการณ์|ครั้ง|ใหม่| |สู้|ศึก|ดิจิทัล|ใน|วงการ|ธนาคารไทย|ที่|แข่งขัน|กัน|อย่าง|ดุ|เดือด| |ด้วย|การ|เปิด|ตัว|บริษัท|ลูก| |อินฟินิธัส | |บาย| |กรุงไทย จำกัด| |(|Infinitas| |by| |Krungthai|)| |ทำ|การ|วิจัย|และ|พัฒนา|ผลิตภัณฑ์|ทาง|การ|เงิน|ดิจิทัล|รูปแบบ|ใหม่|'

'|Zoom| |รายงาน|ผล|ประกอบ|การ|ประจำ|ไตรมาส|ที| |3| |ตาม|ปี|การ|เงิน|บริษัท| |2021| |สิ้นสุด|วัน|ที| |31| |ตุลาคม| |2020| |ราย|ได้|รวม|เพิ่ม|ขึ้ น| |367|%| |เทียบ|กับ|ช่วง|เดียว|กัน|ใน|ปี|ก่อน|เป็น| |777|.|7| |ล้าน|ดอลลาร์| |และ|มี|กำไร|สุทธิ|แบบ| |GAPP| |198|.|4| |ล้าน|ดอลลาร์| '

ี 'ธนาคารกรุงไทย|สร้าง|ปรากฏการณ์|ครั้ง|ใหม่| |สู้|ศึก|ดิจิทัล|ใน|วงการ|ธนาคาร|ไทย|ที่|แข่งขัน|กัน|อย่าง|ดุเดือด| |ด้วย|การ|เปิด|ตัว|บริษัท|ลูก| |อินฟินิธัส| |บาย กรุงไทย จำกัด| |(|Infinitas| |by Krungthai|)| |ทำ|การ|วิจัย|และ|พัฒนา|ผลิตภัณฑ์|ทาง|การ|เงิน|ดิจิทัล|รูปแบบ|ใหม่'

Deepcut

'Zoom| |รายงาน|ผล|ประกอบ|การ|ประจำ|ไตรมาส|ที| |3| |ตาม|ปี|การ|เงิน|บริษัท| 2021| |สิ้นสุด|วัน|ที| |31| |ตุลาคม| |2020| |ราย|ได้|รวม|เพิ่ม|ขึ้น| |367|%| |เทียบ|กับ|ช่วง|เดียว|กัน|ใน|ปี|ก่อน|เป็น| |777|.|7| |ล้าน|ดอลลาร์| |และ|มี|กำไร|สุทธิ|แบบ| |GAPP| |198|.|4| |ล้าน|ดอลลาร์'

Attacut

'กนก|คน|ตลก|ชวน|ดวง|กมล|คน ผอมรอชมภมรดมดอม ดอก|ชจรสอง|คน|ชอบ|จอด|รถ|ตรง|ตรอก|ยอม|ทน|อด|นอน|อดกรนรอย|ลภมรดมดอก|หอม|บน|ขอน|ตร ง|คลองมอญ|ลม|บน|หวน|สอบ|จนปอย|ผม|ปรก|คอ|สอง|สมรสมพร|คน|จร|พบ|สอง อรชร|สมพร]ปอง|สองสมรยอม ลง|คลอง|ลอยคอ มอง|สอง|อรชร|มอง|อก|มอ ง|คอ|มอง|ผม|มอง|จน|สอง|คน|ฉงนสมพร|บอก|ชวน|สอง|คน|ถอน|สมอ|ลงชลลอง|วอน|สอง|หน|สอง|อร|ชร|ถอย|หลบ|สมพร|วอน|จน|พลพรรค|สด|สวย|หมด|ส นกร|กนก|ชวน|ดวงกมล|ชง|นม|ผง|รอชมภมรบนดอนฝน|ตก|ตลอดจน|ถนนปอน|จอม|ปลวก|ตรง|ตรอก|จอด|รถ|ถลอกปอก|ลง|สอง|สมพร|วอน|จน|มองผลก|ปลวกจ ก|หนอน|ลง|คอ|สมพร|คง|ลอย|คอ|ลอย|วน|บอก|สอพลอ|คน|สวย|ผสม|บท|สวด|ของ|ขอม|คน|หนอ|คน|สม|พร|สวด|วนจน|อรชรสอง|คน|จงน|จงยงยงง|คอ|ต ก|ยอม|นอน|ลง|บน|บก|สมพร|ยก|ชอง|ผง|ทอง|ปลอม|ผสม|ลง|นม|ชง|ของ|สอง|สมรสมพร|ถอน|ผม|นวล|ลออ|สอง|คน|ปน|ผสม|ตอน|หลอม|รวมนม|ชง|สมพร|ส วด|บท|ขอมถอยวกวน|หก|หน|ขอวรรค|ตอน|วอน|ผอง|ชน|จง|อวย|พร|สอง|ดวง|สมรรอด|ปลอด|นรก|คน|คน|จร|หมอน|สกปรก|ฝน|ตก|จน|จอม|ปลวก|ยวบ|ลง|ม ด|ปลวก|หนอน|ออกซอกซอน|ลง|ผสม|นม|ชง|จน|บท|สวด|หมด|ผอ|สมพร|คน|สถปรก|คง|หลง|ยก|นม|ชง|ชด|ลง|คอ|รอ|ครอบครอง|สอง|คน|สวย|ปลวก|มด|หน อนอลวนชอกซอน|จน|สมพร|ปวด|คอง|อลงหอนนอน|ครวญ|นอน|หงอ|ชม|บน|กอง|หนอนกอง|ปลวก|รอ|หมอ|ตรวจ|ลม|ฝน|สงบ|ลง|นวงชน|พล|พรรค|ครบ|คน|ของ|สอง|อร|ชร|ชา|พลสมทบชกถองหวด|ตบ|สมพร|จน|ตกตอง|จลง|คลอง|

WordSeg

'|กนก|คน|ตลกชวน|ดวง|กมล|คน |ผอม|รอชมภมรดม|ดอก|ขอร|สอง|คน|ชอบ|จอด|รถ|ตรง|ตรอก|ยอม|ทนอด|นอน|อด|กรน|รอยลภมรดม|ดอก|หอม|บน|ขอน|ตรง|คลองมอญ|ลม|บน|หวน|สอบ|จน|บอ|ผม|ปรกคอ|สอง|สมรสมพร|คน|จร|พบ|สอง|อรชรสมพร|ปอง|สอง|สมร|ยอม|ดง|คลองลอย|คอ] มอง|สอง|อรชร|ม อง|อก|มอง|คอ|มอง|ผม|มอง|จน|สอง|คน|ฉงนสมพร|บอก|ชวน|สอง|คน|ถอน|สมอ|ลง|ชลลองวอน|สอง|หน|สอง|อรชรถอย|หลบ|สมพร|วอน|จน|พล|พรรค|สด |สวย|หมด|สนกรก|นกชวน|ดวง|กมลชงนม|ผง|รอชมภมร|บนดอน|ฝน|ตก|ตลอดจน|ถนน|ปอน|จอม|ปลวก|ตรง|ตรอก|จอด|รถ|ถลอก|ปอก|ลง[สอง|สมร|มอง|นก] ปรอท|จ|ก|มดจก|ปลวก|จก|หนอน|ลง|คอสมพร|คง|ลอย|คอ|ลอยวน|บอก|สอ|พลอ|คน|สวย|ผสม|บท|สวด|ของ|ขอม|คน|หนอ|คน|สมพร|สวดวน|จน|อรชร|สอง|คน|จงน|จงวย|งวย|งงคอ|ตก|ยอม|นอน|ลง|บน|บก|สมพรยก|ซอง|ผง|ทอง|ปลอก|ผสม|ลง|นมชง|ของ|สอง|สมรสมพร|ถอน|ผม|นวล|ลออ|สอง|คน|ปน|ผสม |ตอน|หลอม|รวม|นม|ชงสมพร|สวด|บท|ขอม|ถอย|ว|กวน|หก|หน|ขอ|วรรค|ตอนวอน|ผอง|ชน|จงอย|พร|สอง|ดวง|สมร|รอด|ปลอด|นรก|คน|คน|จร|หมอน|สก ปรก|ผน|ตก|จน|จอม|ปลวก|ยวบ|ลง|มด|ปลวก|หนอน|ออก|ซอกซอน|ลง|ผสม|นม|ชง|จน|บท|สวด|หมด|ผล|สมพร|คน|สกปรก|คง|หลง|ยก|นม|ชง|ชด|ลง|ค อ|รอ|ครอง|สอง|คน|สวย|ปลวก|มด|หนอนอลวน|ซอกซอน|จน|สมผสมหร|ยาง|สมร|สอง|หมด|ผล|สมพร|คน|สาปรก|คง|หลงยกอง|ปลวกรอ|หมอ|ตร วจ|คม|ผน|สงบ|ลง|คง|ปลวก|มด|หรอนคอง|หมอแลง|สมุเลมผสมหร|ยาง|สมุเลมผสมหร|ยาง|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย|สมุเลมหราย

Deepcut

'กนก|คน|ตลก|ชวน|ดวง|กมล|คน|<mark>ผอม|รอชมภมรดมดอม|ด</mark>้อก|ขจร|สอง|คน|ชอบ|จอด|รถ|ตรง|ตรอก|ยอม|ทนอดนอนอดกรนรอย|ลภม|รดม|ดอก|หอม|บน|ขอน |ตรง|คลองมอญลม|บน|หวน|สอบ|จน|บอย|ผม|บรก|คอ|สอง|สมรสมพรคน|จรพบสอง|อรชรสมพร ปอง|สอง|สมรยอม (ลงคลองลอย|คอ) บอง|สอง|อรชรมอง|อก|ม อง|คอ|มอง|ผม|มอง|จน|สอง|คน|ฉงนสมพร|บอก|ชวน|สอง|คน|ถอนสมอลง|ชลลอง|วอน|สอง|หน|สอง|อรชรถ|อย|หลบ|สมพรวอน|จน|พล|พรรค|สด|สวย|หมด |สนกรกนกชวน|ดวง|กม|ล|ชงนม|ผง|รอ|ชมภมรบน|ดอน|ฝน|ตก|ตลอดจน|ถนนปอน|จอม|ปลวก|ตรง|ตรอก|จอด|รถ|ถลอกปอก|ลง (สอง|สมรมอง|นก) ปรอท|จก| มด|จก|ปลวก|จก|หนอนลง|คอสมพร|คงลอย|คอ|ลอยวน|บอก|สอ|พลอ|คน|สวย|ผสม|บท|สวด|ของ|ขอม|คน|หนอ|คน|สมพรสวด|วน|จน|ตอน|หลอม|รวม|นม |ชง|สมพร|สาด|บท|ขอ|ม|ถอยวกวน|หก|หน|ขอวรรค|ตอน|วอน|ผอง|ชน|จง|อวยพร|สอง|ดวง|สมรรอด|ปลอด|นรก|คน|คน|จรหมอน|สกปรก|ฝน|ตก|จน|จอม|ป ลวกยวบลง|มด|ปลวก|หนอน|ออก|ซอกซอน|ลง|ผสม|นม|ชง|จน|ครวญ|นอน|ครวญ|นอน|สกปรก|ผน|สามพรปรด|คองอลง|หอนนอน|ครวญ|นอน|หมอหมายง|สกปรก|ผน|สามพรปรด|คองอลง|หอนนอน|ครวญ|นอน|หมอหมายง|สกปรก|ผน|สามพรปรด|คองอลง|หอนนอน|ครวญ|นอน|หมอหมายง|สกปรก|สมพรปรด|คองอลง|หอนนอน|ครวญ|นอน|คราย|สามพรบก|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบายง|สามพรบ

We can segment English word as well!

WordSeg

'|Although| |GLU| |turns| |out| |to| |be| |intrinsically| |simple|,| |the| |description| |of| |GLU| |from| |the| |original| |paper| |has| |been| |confusing| |to| |some| |of| |the| |readers|.| |When| |I| |worked| |on| |the| |CycleGAN| |based| |voic | |conversion|, | |I| |did| |not| |implement| |correctly| |for| |the| |first| |time|.| |After| |a| |few| |years| |when| |I| |looked| |back| |at| |the| |paper|, | |I| |almost| |misunderstood| |it| |again|.| |The| |official| |PyTorch| |GLU| |function| |was| |also| |very| |confusing| |to| |the| |users|.|'

Thank you!