Praktikum Maschinelle Übersetzung: Phrase Extraction

Um die Aufgaben auszuführen, können Sie ihre Daten in folgendem Verzeichnis speichern:

/project/smtstud/ss17/systems/USERNAME/

Wir werden die beiden asymmetrischen word alignments, die wir das letzte Mal trainiert haben, mit verschiedenen Kombinationsheuristiken kombinieren und jeweils einen Phrase Table extrahieren.

Für die Kombination der word alignments und zum Extrahieren der phrase tables verwenden wir das weit verbreitete SMT Toolkit **moses**. (http://www.statmt.org/moses/)

Wenn Sie die IBM word alignment models nicht in der letzten Praktikumsstunde trainiert haben, führen Sie das script: /project/smtstud/ss17/bin/copyGizaModels.sh in Ihrem Userverzeichnis aus. Bitte melden Sie sich nach Abschluss jeder Aufgabe (oder ggf. Zwischenaufgabe), sodass wir ausschließen können, dass Sie mit fehlerhaften Dateien weitermachen.

1. Kombinieren der Word Alignment Modellle

Das Kombinieren der beiden word alignment models aus dem GIZA++ Training wird im moses Training im Schritt 3 erledigt: http://www.statmt.org/moses/?n=FactoredTraining.AlignWords

Rufen Sie den Schritt 3 des moses Trainingsscript auf. Fügen Sie zu folgendem Programmaufruf den Parameter --alignment hinzu und generieren Sie drei kombinierte Alignments für die drei verschiedenen Kombinationsheuristiken: grow-diag-final-and, intersection und union.

/project/smtstud/ss17/bin/giza/train-factored-phrase-model.PGIZA.Adapt.perl --root-dir . --corpus corpus/train.de-en.1-99 --f de --e en --first-step 3 --last-step 3

Führen Sie den Programmaufruf in Ihrem Verzeichnis aus. Das moses Trainingsscript schreibt die resultierenden Alignments in das Unterverzeichnis model/. Die Dateinamen reflektieren die Kombinationsheuristik.

1.a) In den resultierenden Alignmentdateien (model/aligned.grow-diag-final-and, model/aligned.intersection und model/aligned.union) befindet sich ein Eintrag pro Wort-zu-Wort Link. Um die Gesamtzahl aller gesetzten Links zu erfahren, können Sie wc -w <file> verwenden.

- Wie viele Alignmentlinks wurden jeweils gesetzt?
- Wie unterscheiden sich die drei Heuristiken und welchen Einfluss hat dies auf die Anzahl der generierten Links?

Heuristik	# Links
intersection	706597
union	883788
grow-diag-final- and	856279

Antwort zu Aufgabe 1:

/project/smtstud/ss17/bin/giza/train-factored-phrase-model.PGIZA.Adapt.perl --root-dir . --corpus corpus/train.de-en.1-99 --f de --e en --first-step 3 --last-step 3 --alignment grow-diag-final-and

/project/smtstud/ss17/bin/giza/train-factored-phrase-model.PGIZA.Adapt.perl --root-dir . --corpus corpus/train.de-en.1-99 --f de --e en --first-step 3 --last-step 3 --alignment union

/project/smtstud/ss17/bin/giza/train-factored-phrase-model.PGIZA.Adapt.perl --root-dir . --corpus corpus/train.de-en.1-99 --f de --e en --first-step 3 --last-step 3 --alignment intersect

Die Intersection setzt nur links, die in beiden Alignments übereinstimmen und hat daher die geringste Anzahl von Links. Die Union setzt alle Links, die in einem der beiden Alignments vorkommen und hat daher am meisten Links. grow-diag-final-and liegt dazwischen.

2. Phrase Extraction and Scoring

Die Phrasenpaare für das Übersetzungsmodell werden im moses Schritt 5 extrahiert und im Schritt 6 gescored. Das für das Scoring benötigte Lexikon wird in Schritt 4 erzeugt.

Schritt 5: http://www.statmt.org/moses/?n=FactoredTraining.ExtractPhrases
Schritt 6: http://www.statmt.org/moses/?n=FactoredTraining.ScorePhrases

2.a) Führen Sie die Schritte 4 bis 6 zunächst für das mit grow-diag-final-and erzeugte Alignment aus: (Laufzeit ca. 10min)

/project/smtstud/ss17/bin/giza/train-factored-phrasemodel.PGIZA.Adapt.perl -root-dir . --corpus corpus/train.de-en.1-99 --f de --e en --alignment grow-diag-final-and --first-step 4 --last-step 6

Sehen Sie sich den Inhalt des resultierenden Phrase Table (zless model/phrase-table.0-0.gz) einmal an.

• Was steht in den ersten fünf Feldern (zwischen |||) jeder Zeile? http://www.statmt.org/moses/?n=FactoredTraining.ScorePhrases

2.b) Analysieren sie den Phrase Table mit dem script: zcat model/phrase-table.0-0.gz | python /project/smtstud/ss17/bin/countPPinPT.py

Sehen Sie sich die erzeugte phrase pair Statistik an. Eine solche Statistik ist nützlich, um auf den ersten Blick zu sehen, ob im Training etwas schief gelaufen ist oder um Phrase Tables zu vergleichen.

- Warum sind die höchsten Einträge um die Diagonale der Tabelle?
- Was ist der Unterschied zwischen der ersten und der zweiten Statistik?
- Phrasen welcher Länge kommen in der ersten Statistik am häufigsten vor, welche in der zweiten und wieso?
- 2.c) Sehen Sie sich die möglichen Übersetzungen für drei Beispiele an:

```
zcat model/phrase-table.0-0.gz | grep -P '^die Insel \|' | less zcat model/phrase-table.0-0.gz | grep -P '^Zimmer \|' | less zcat model/phrase-table.0-0.gz | grep -P '^, \|' | less
```

- Wie viele verschiedene Übersetzungen gibt es für "die Insel", "Zimmer" und das Komma? (Hinweis: | wc -I)
- Halten Sie die Anzahl von Übersetzungen für das Komma für sinnvoll? Was kann man dagegen unternehmen?

phrase	# translations
die Insel	1
Zimmer	41
,	364

Benennen Sie den Phrase Table um und löschen Sie erzeugte Zwischendateien:

mv model/phrase-table.0-0.gz model/phrase-table.0-0.grow-diag-finaland.gz rm model/extract.* rm model/lex.* rm model/phrase-table.0-0.stat.half.*

2.d) Erzeugen Sie nun nach demselben Muster jeweils einen Phrase Table für die beiden verbleibenden Alignmentheurisitken aus Aufgabe 1. (Vergessen Sie nicht, dazwischen die erzeugten Dateien wie oben umzubenennen und zu löschen.)

Vergleichen Sie die drei Phrase Tables:

- Wieviele Einträge haben die drei Phrase Tables?
- Wie verhalten sich diese Anzahlen zu den Anzahlen der Alignment Links aus Aufgabe 1 und weshalb?

Phrase table	# entries
intersection	1990891
union	898284
grow-diag-final- and	1082266

Antworten zu Aufgabe 2:

- 2.a) phrase DE ||| phrase EN ||| source->target word alignment ||| target->source word alignment ||| scores: phrase translation probability $\varphi(f|e)$ lexical weighting lex(f|e) phrase translation probability $\varphi(e|f)$ lexical weighting lex(e|f) phrase penalty (always exp(1) = 2.718) ||| ...
- 2.b) Im Allgemeinen werden mehr Phrasen in dem Phrase Table aufgenommen, bei denen die source Seite in ähnlich viele Wörter auf der target Seite übersetzt werden = Diagonale der Tabelle. Übersetzungen von einem Wort in der Quellsprache in sieben auf der Zielsprache ist sehr selten = andere zwei Ecken der Tabelle.
- Die erste Statistik addiert alle Vorkommen der Phrasepaare im Trainingskorpus auf, die zweite zählt nur die Anzahl verschiedenen Phrasen im Phrase Table.
- In der ersten Statistik haben die eins-zu-eins Phrasenpaare den höchsten count, in der zweiten, die drei-zu-drei Phrasenpaare. Wort-zu-Wort übersetzungen kommen natürlich im Trainingscorpus sehr häufug vor, es gibt aber nicht so viele verschiedenen von ihnen, wie von drei-zu-drei Übersetzungen.
- 2.c) Man kann den Phrase Table prunen, z.B. nur die top 20 Übersetzungen pro source phrase im Phrase Table behalten.
- 2.d) Die Anzahl der Alignmentlinks und die Anzahl von Phrasen verhält sich genau umgekehrt: je weniger Alignmentlinks, desto mehr Phrasenpaare werden extrahiert. Das liegt daran, dass nicht alignierte Wörter an der Phrasengrenze immer sowohl zur Phrase hinzugenommen werden können oder nicht, sodass hier mehr verschiedene Phrasenpaare extrahiert werden.

3. Decoder

Der Decoder wird mittels einer Parameter-Datei konfiguriert. Kopieren Sie die Datei

/project/smtstud/ss17/data/param/Initial.Param in Ihr Arbeitsverzeichnis. Um diese Parameter-Datei benutzen zu können müssen Sie einige Parameter-Einstellungen festlegen:

SentenceList: Hier geben Sie die Datei an, die die Sätze enthält, die übersetzt werden sollen. In unserem Fall ist es die zu Beginn erwähnte Datei smalltest.de (mit vollständigendem Pfad)

In der zu übersetzenden Datei muss jeweils pro Zeile ein Satz stehen.

ReferenceList: Für die Optimierung wird hier die Datei mit den Referenzen angegeben. Im Testfall haben wir keine Referenzen, deshalb geben wir hier einfach noch mal die gleiche Datei an.

LMFile: Hiermit wird das Language Model spezifiziert. Geben Sie hier Ihr bestes Sprachmodell aus dem Language Model Praktikum an. Falls Sie dies nicht mehr haben, verwenden sie folgendes Sprachmodell: /project/smtstud/ss17/models/train.de-en.1-99.en.4gram.no-cutoff34.srilm

PhraseTableFileName: Hier geben Sie die Phrasentabelle an. Verwenden Sie die Phrasentabelle aus der letzen Übung aus Aufgabe 2. Falls Sie diese nicht mehr haben, verwenden Sie folgende Phrasetabelle: /project/smtstud/ss17/models/phrase-table.0-0.grow-diag-final-and.pruned.sttk

Damit haben Sie ihre Parameter-Datei fertig gestellt. Erzeugen Sie nun die Übersetzungen mittels folgendem Programmaufruf und schauen Sie sich die Log-Datei an:

/project/smtstud/ss17/bin/TranslateMM.static -f Initial.Param > LogFile

Die Datei ist folgendermaßen aufgebaut:

Zunächst werden die Parametereinstellungen, die benutzt werden, angegeben.

Danach werden die Modelle geladen und der Decoder initialisiert.

Danach wird mit der Übersetzung begonnen.

Aufgabe 1.a)

Auf welchen Wert wurde das Reordering Window gesetzt?

Aufgabe 1.b)

Wie viele Einträge enthält die Phrasentabelle? Wie viele verschiedene Quellund Zielphrasen tauchen in der Phrasentabelle auf?

827345 Einträge 669916 Quellphrasen 628321 Zielphrasen

Aufgabe 1c)

In der Zeile "Prepare Scaling Factors" sind die Gewichte für die einzelnen Modelle des log-linearen Modells angegeben. Kurz darauf werden die Anfangsindizes der Gewichte für die einzelnen Modells angegeben (Zeile Start LMs und folgende). Dabei stehen die Abkürzungen für Language Model, Distortion Model, Wordcount Model, PhraseCount Model, Sentence Length Model und Translation Model.

Welche Gewichte werden für die einzelnen Modelle benutzt?

Langauge Model: 2.76036 Distortion Model: 1.45376 Wordcount Model: -2.05781 Phrasecount Model: 2.0104

Translate Model: 0.772352 0.32515 0.705232 0.387321

Wieso ist das Gewicht für das Wordcount Modell negativ?

Wir bevorzugen Sätze mit mehr Wörtern, da diese von Sprachmodell benachteiligt werden

Wieso gibt es 4 Gewichte für das Translation Model?

In der Phrasentabelle sind 4 Scores für jeden Phrasenpaar enthalten

Aufgabe 1.d)

Schauen Sie sich die Übersetzung für den letzten Satz genauer an. Wie wurde dieser Satz aus den vorhandenen Phrasenpaaren aufgebaut? Welcher Score wurde dieser Übersetzung zugewiesen?

4. Beam Size:

In dieser Aufgabe möchten wir die Auswirkungen der Größe des Beams auf die Laufzeit des Decoders betrachten. Dazu benutzen wir den Parameter BeamSize. Verwenden Sie die Parameter-Datei aus Aufgabe 1 und übersetzen Sie das Testset mit den Beamsizewerten 1, 10, 100 und vergleichen Sie die benötigte Zeit.

Zeiten: 1. 2sec

10. 9sec 100. 49sec

5. Optimierung

Wie in der Vorlesung erwähnt können wir die Gewichte für das log-linear Modell auf einem Development Set optimieren. Dazu benutzen wir folgdendes Development Set:

/project/smtstud/ss17/data/dev/dev.btec.de.Final.sc /project/smtstud/ss17/data/dev/dev.btec.en.Final.sc

Die deutsche Version wird mit dem Parameter SentenceList angegeben und die englische Version mit dem Parameter ReferenceList.

Als Initiale Gewichte benutzen wir 1.0_0.5_-1.0_1.0_0.1_0.1_0.1_0.1 und aktivieren die Optimierung indem der Parameter MEROptimize auf 1 gesetzten wird.

Da die Optimierung länger dauern würde, können Sie sich direkt den entsprechenden Log-file unter folgendem Link anschauen: /project/smtstud/ss17/data/dev/Optimize.Log

Aufgabe 5a)

Am Ende der Log-Datei sind die Ergebnisse zusammengefasst. Jede Zeile in der Tabelle entspricht einer Iteration. Die zweite Zahl gibt den BLEU Score an. Welcher BLEU-Score wurde in der ersten und letzten Iteration erreicht? 57.67 und 60.58

Aufgabe 5b)

Schauen Sie sich die Übersetzungen in den verschiedenen Iterationen für den 25. und 34. Satz an. Das können Sie am einfachsten mittels des Befehls:

grep "TRANSLATION RESULT HYP *25 1" Optimize.Log

```
TRANSLATION_RESULT_HYP 25 1 a ring and one o 'clock . TRANSLATION_RESULT_HYP 25 1 a ring and a watch . TRANSLATION_RESULT_HYP 25 1 a ring and a watch . TRANSLATION_RESULT_HYP 25 1 a ring and a watch . TRANSLATION_RESULT_HYP 25 1 a ring and a watch .
```

grep "TRANSLATION_RESULT_HYP *34 1" Optimize.Log

```
TRANSLATION_RESULT_HYP 34 1 a waiter will come to your order .
TRANSLATION_RESULT_HYP 34 1 a waiter will come to your order .
TRANSLATION_RESULT_HYP 34 1 a waiter will come to take your order .
TRANSLATION_RESULT_HYP 34 1 a waiter will come to take your order .
TRANSLATION_RESULT_HYP 34 1 a waiter will come to take your order .
```