Asdos PJ: Muhammad Faisal Adi Soesatyo

CSCE604231: PENGOLAHAN BAHASA MANUSIA (NLP)

September 2, 2023

# Tugas Individu 2 (TI 2) Eksperimen Pengembangan N-gram *Language Model* Deadline Jumat, 6 Oktober 2023 jam 22:00

Pada Tugas Individu 2 ini, peserta diminta untuk melakukan eksperimen pengembangan N-gram Language Model serta mengukur kualitas model yang dibangun menggunakan metrik perplexity.

#### 1. Apa yang Perlu Dipahami?

Untuk menyelesaikan tugas ini, peserta diharapkan telah memahami konsep dari n-gram language model serta metrik evaluasi perplexity.

1.1. **Apa itu N-gram Language Model.** Language Model (LM) merupakan model yang memberikan nilai probabilitas pada urutan kata. Salah satu model bahasa yang paling sederhana adalah **n-gram**. Suatu *n-gram* adalah sebuah urutan yang terdiri dari *n* kata. Misal, suatu model bahasa 2-gram atau dikenal dengan bigram merupakan suatu urutan dua kata dari kumpulan kata.

Esensi dari N-gram Language Model adalah menghitung probabilitas kemunculan suatu urutan kata dalam sebuah kalimat. Untuk menghitung probabilitas tersebut memanfaatkan aturan rantai (The chain rule) yang kemudian disederhanakan menggunakan Markov Assumption. Dengan mengasumsikan kehadiran antar kata di dalam suatu kalimat sebagai komponen independen maka muncul beragam jenis n-gram model, seperti 1-gram (unigram), 2-gram (bigram), 3-gram (trigram), etc.

1.2. **Menghitung Probabilitas Menggunakan N-gram.** Salah satu pendekatan yang dilakukan adalah menggunakan *Maximum Likelihood Estimate* (MLE).

Contoh perhitungan yang digunakan adalah menggunakan 2-gram (bigram), di mana suatu probabilitas  $P(w_i|w_{i-1})$  dapat diaproksimasi sebagai berikut,

$$P_{MLE}(w_i|w_{i-1}) = \frac{count(w_{i-1}, w_i)}{count(w_{i-1})}$$

di mana.

- count $(w_{i-1}, w_i)$ : jumlah kemunculan pasangan kata  $w_{i-1}$  dan  $w_i$  secara berurut di sebuah kalimat.
- count $(w_{i-1})$ : jumlah kemunculan kata  $(w_{i-1})$  di sebuah kalimat.

tetapi, apa yang akan terjadi apabila  $\operatorname{count}(w_{i-1}, w_i)$  bernilai 0? Tentu probabilitas dari pasangan kata  $w_{i-1}$  dan  $w_i$  akan bernilai 0, yang berakibat pada nilai 0 untuk keseluruhan probabilitas kalimat tersebut. Untuk menangani isu tersebut, dilakukanlah tahap *smoothing*, bernama *add-one* (laplace) *smoothing*.

Laplace smoothing diaproksimasi sebagai berikut,

(1) 
$$P_{laplace}(w_i|w_{i-1}) = \frac{count(w_{i-1}, w_i) + 1}{count(w_{i-1}) + |V|}$$

di mana,

 $\bullet$  |V|: jumlah kosakata unik yang terdapat di dalam corpus

#### 2. Apa yang Harus Dikerjakan?

Data yang digunakan pada tugas individu ini berasal dari https://dumps.wikimedia.org/idwiki/latest/idwiki-latest-pages-articles.xml.bz2. Konten dataset tersebut merupakan potongan kalimat dari artikel yang terdapat pada laman wikimedia.

Setelah memahami informasi di atas, berikut adalah beberapa hal yang perlu dilakukan.

- 1) Clone/unduh repository GitHub ini yang berisi kode program dari eksperimen pengembangan ngram language model ini.
- 2) Lengkapi method yang diberikan komentar TODO pada kode program tersebut.

- 3) Untuk menjalankan keseluruhan program, Anda cukup menjalankan file main.py.
- 4) Di akhir masing-masing python file kecuali main.py terdapat conditional statement yang dapat Anda uncomment apabila ingin debug pada file tersebut.
- 5) Perlu diperhatikan bahwa proses pembangunan corpus pada file build\_corpus.py memakan waktu yang cukup lama, yakni sekitar 7-10 menit tergantung RAM serta kekuatan processor Anda. Maka dari itu, command build\_corpus.main() pada file main.py cukup dijalankan sekali, kemudian Anda comment atau hapus.
- 6) Jumlah keseluruhan kalimat pada corpus sebesar 492,026 kalimat dengan rasio train:dev:test sebesar 8:1:1. Apabila untuk memproses sebanyak 492,026 kalimat dinilai cukup berat, Anda dipersilakan untuk mengatur jumlah kalimat serta rasio tran:dev:test yang disesuaikan dengan kemampuan mesin Anda.
- 7) Lakukan eksperimen serta eksplorasi sebebas Anda, asalkan model dapat berjalan dan memberikan nilai *perplexity* yang menurut Anda optimal.

#### 3. Objektif TI 2

1) Lakukan eksplorasi pada pengaturan ukuran dataset, data preprocessing, kombinasi n-gram model, pengaturan threshold token, dsb hingga mencapai nilai perplexity serendah atau se-optimum mungkin.

### 4. Luaran TI 2

Kode program hasil pengembangan dapat Anda unggah di github masing-masing dan pastikan visibility dari repository tersebut sudah private. Invite github ialfina serta faisaladisoe sebagai collaborator. Mengingat ukuran dataset yang cukup besar, maka dari itu, dataset tidak perlu Anda upload ke github.

Anda diharapkan membuat laporan hasil eksperimen pengembangan n-gram language model yang berisi informasi seperti,

- 1) Tahap data preprocessing yang dilakukan termasuk pemilihan jumlah kalimat serta konfigurasi train:dev:test.
- 2) Implementasi logic n-gram model serta perhitungan perplexity.
- 3) Nilai *perplexity* dari model Anda serta usaha yang dilakukan hingga mendapatkan nilai perplexity tersebut.
- 4) Link github yang berisi program hasil eksperimen Anda.

#### 5. Pengumpulan Tugas

## File yang dikumpulkan:

1) File laporan dalam format PDF dengan aturan nama NLP-TI2-[NamaMahasiswa].pdf. Contoh: NLP-TI2-CommanderKowalski.pdf.