Membangun sebuah Combinatory Categorial Grammar (CCG) Supertagger Berbasis Maximum Entropy untuk Bahasa Indonesia

Proposal Tugas Akhir

Kelas TA NLP

Wisnu Adi Nurcahyo NIM: 1301160479



Program Studi Sarjana Informatika
Fakultas Informatika
Universitas Telkom
Bandung
2019

Lembar Persetujuan

Membangun sebuah Combinatory Categorial Grammar (CCG) Supertagger Berbasis Maximum Entropy untuk Bahasa Indonesia

Building a Combinatory Categorial Grammar (CCG) Supertagger Based on the Maximum Entropy for Bahasa Indonesia

> Wisnu Adi Nurcahyo NIM: 1301160479

Proposal ini diajukan sebagai usulan pembuatan tugas akhir pada Program Studi Sarjana Informatika Fakultas Informatika Universitas Telkom

> Bandung, 13 November 2019 Menyetujui

> > Calon Pembimbing 1

<u>Dr. Ade Romadhony, S.T., M.T.</u> NIP: 06840042

Abstrak

Dalam pemrosesan bahasa alami, combinatory categorial grammar (CCG) merupakan salah satu formalisme tata bahasa yang dapat digunakan untuk membangun sebuah parser yang umumnya dikenal sebagai CCG parser. CCG parser dapat digunakan untuk berbagai macam keperluan dalam pemrosesan bahasa alami. Sebagai contoh, CCG parser dapat digunakan untuk memperoleh informasi (information extraction) dari suatu kalimat yang kemudian membentuk sebuah query. Agar dapat bekerja, CCG parser membutuhkan CCG lexicon. CCG lexicon diperoleh dari proses yang bernama supertagging. Supertagging adalah proses pelabelan suatu token kata terhadap supertag-nya. Perangkat lunak yang melakukan supertagging disebut sebagai supertagger. Demikian itu, supertagging merupakan langkah pertama yang perlu dilakukan sebelum membangun sebuah CCG parser. Supertagger yang dibangun dalam tugas akhir ini dimaksudkan sebagai produsen CCG lexicon bahasa Indonesia untuk riset-riset yang berkenaan dengan CCG di masa yang akan datang.

Kata Kunci: natural language processing, combinatory categorial grammar, supertagger, maximum entropy model, bahasa indonesia, haskell

Daftar Isi

Al	ostra	k												i
Da	aftar	Isi												ii
Ι	Pen	dahuluan												1
	1.1	Latar Bela	kang											1
	1.2	Perumusan	Masalah											1
	1.3	Tujuan												2
	1.4	Batasan M	asalah .											2
	1.5	Rencana K												2
	1.6	Jadwal Ke	giatan .							•				2
II	Kaj	ian Pustak	a											4
	2.1	Categorial	Grammar											4
	2.2	Combinato	ry Catego	rial Gra	amm	ar.								4
	2.3	Category 7	-											6
	2.4	Lambda Ca												6
	2.5	Supertaggi	ng											7
	2.6	Maximum												7
ΙIJ	Met	odologi da	ın Desair	ı Siste:	m									9
	3.1	Pembuatar	n Dataset											9
		3.1.1 Inp	ut Teks B	ahasa I	ndor	iesia								9
		3.1.2 PO	S Tagging											9
			nsformasi											10
			put CCG											11
	3.2	Melatih Me	-	-	_									12
Da	aftar	Pustaka												14
La	mpiı	an												15

Bab I

Pendahuluan

1.1 Latar Belakang

Riset pemrosesan bahasa natural untuk bahasa Indonesia saat ini terbilang sedikit. Bahkan, masih banyak area riset yang belum tersentuh seperti contohnya combinatory categorial grammar (CCG). CCG merupakan formalisme tata bahasa yang salah satu manfaatnya adalah untuk memperoleh informasi (information extraction) dari suatu kalimat. Informasi tersebut diperoleh setelah melakukan parsing berdasarkan formalisme CCG dengan menggunakan perangkat lunak bernama CCG parser. Untuk dapat melakukan parsing, CCG parser membutuhkan CCG lexicon yang mengandung bentuk formal dari suatu token kata. Bentuk formal yang dimaksud adalah category dalam category theory. CCG lexicon diperoleh dari proses pelabelan suatu token kata terhadap bentuk formalnya yang mana dikenal sebagai supertagging. Proses supertagging akan menghasilkan supertag yang kemudian disebut sebagai CCG supertag karena formalisme yang digunakan adalah formalisme CCG. Dalam hal ini, CCG supertag adalah CCG lexicon itu sendiri.

Tugas akhir dengan judul "Membangun sebuah Combinatory Categorial Grammar (CCG) Supertagger Berbasis Maximum Entropy untuk Bahasa Indonesia" berusaha untuk membangun versi awal dari CCG supertagger untuk bahasa Indonesia yang mana harapannya dapat menjadi inisiator riset pemrosesan bahasa natural dengan tema CCG sehingga ke depannya akan ada lebih banyak riset mengenai CCG yang tersedia. Supertagger yang dimaksud dalam tugas akhir ini akan dibangun dengan menggunakan model Maximum Entropy (MaxEnt) dan implementasinya akan ditulis dalam bahasa pemrograman Haskell. Model MaxEnt digunakan karena keterbatasan dataset untuk melakukan learning. Adapun bahasa pemrograman Haskell digunakan karena abstraksi bahasanya yang sangat mendekati category theory serta kemampuannya yang sangat baik dalam pemrosesan data.

1.2 Perumusan Masalah

Rumusan masalah yang akan diangkat yaitu:

1. Mengapa CCG supertagger diperlukan?

- 2. Apa saja yang harus dipersiapkan untuk membangun CCG supertagger?
- 3. Bagaimana proses pembangunan CCG supertagger?

1.3 Tujuan

Tujuan yang diharapkan dapat tercapai oleh tugas akhir ini yaitu:

- 1. Mengenalkan alternatif metode yang dapat digunakan dalam pemrosesan bahasa alami untuk bahasa Indonesia.
- 2. Merilis CCG supertagger pertama untuk bahasa Indonesia.
- 3. Membuka peluang riset untuk CCG parser bahasa Indonesia.

1.4 Batasan Masalah

Hipotesis dari tugas akhir ini yaitu:

- 1. Memberikan label CCG untuk proses *learning* merupakan permasalahan utama dari tugas akhir ini.
- 2. Supertagger yang akan dibangun kemungkinan besar memiliki akurasi yang cenderung rendah.
- 3. CCG *lexicon* sudah dapat digunakan oleh CCG *parser* bahasa Indonesia (apabila ada).

1.5 Rencana Kegiatan

Rencana kegiatan yang akan dilakukan adalah sebagai berikut:

- Studi literatur
- Studi tools yang tersedia
- Studi bahasa pemrograman yang akan digunakan
- Perancangan sistem supertagger
- Membangun *supertagger*
- Memeriksa hasil

1.6 Jadwal Kegiatan

Laporan proposal ini akan dijadwalkan sesuai dengan tabel 1.1.

Tabel 1.1: Jadwal kegiatan proposal tugas akhir.

			Bulan ke-																				
No	Kegiatan	1			2		3			4			5			6							
1	Studi Litera- tur																						
2	Studi Tools yang Tersedia																						
3	Studi Bahasa Pemrogram- an																						
4	Pengumpulan Data																						
5	Analisis dan Perancangan Sistem																						
6	Implementasi Sistem																						
7	Analisa Hasil Implementasi																						
8	Penulisan Laporan																						

Bab II

Kajian Pustaka

2.1 Categorial Grammar

Categorial Grammar (CG) merupakan sebuah istilah yang mencakup beberapa formalisme terkait yang diajukan untuk sintaks dan semantik dari bahasa alami serta untuk bahasa logis dan matematis [2]. Karakteristik yang paling terlihat dari CG adalah bentuk esktrim dari leksikalismenya di mana beban utama (atau bahkan seluruh beban) sintaksisnya ditanggung oleh leksikon. Konstituen tata bahasa dalam categorial grammar dan khususnya semua leksikal diasosiasikan dengan suatu type atau "category" (dalam category theory) yang mendefinisikan potensi mereka untuk dikombinasikan dengan konstituen lain untuk menghasilkan konstituen majemuk. Category tersebut adalah salah satu dari sejumlah kecil category dasar (seperti NP) atau functor (dalam category theory).

Ada beberapa notasi berbeda untuk category dalam merepresentasikan directional-nya. Notasi yang paling umum digunakan adalah "slash notation" yang dipelopori oleh Bar-Hilel, Lambek, dan kemudian dimodifikasi dalam kelompok teori yang dibedakan sebagai tata bahasa "combinatory" categorial grammar (CCG). Sebagai contoh, category (S\NP)/NP merupakan suatu functor yang memiliki dua buah notasi slash yaitu \ dan /. Masing-masing notasi slash tersebut merepresentasikan directionality yang berbeda. Notasi forward slash, /, mengindikasikan bahwa argumen dari suatu functor X/Y ada di bagian kanan atau dengan kata lain Y. Adapun backward slash, \, mengindikasikan bahwa argumen dari suatu functor X\Y ada di bagian kiri atau dengan kata lain X. Demikian itu, penggunaan notasi slash yang tepat sangat penting dikarenakan hal ini dapat mempengaruhi konstituen dari hasil "kombinasi" category-nya.

2.2 Combinatory Categorial Grammar

Combinatory Categorial Grammar (CCG) merupakan salah satu formalisme tata bahasa yang gaya aturannya diturunkan dari categorial grammar dengan beberapa penambahan aturan dan istilah baru. Di CCG, category dapat dipasangkan dengan semantic representation. Dalam hal ini, semantic repre-

```
Pamungkas \vdash NP: pamungkas'

Setyo \vdash NP: setyo'

dan \vdash CONJ: \lambda x.\lambda y.\lambda f. (f \ x) \land (f \ y)

menyukai \vdash (S\NP)/NP: \lambda x.\lambda y. suka(y,x)

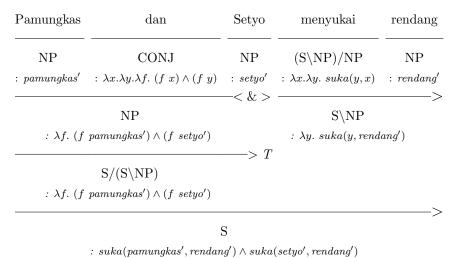
rendang \vdash NP: rendang'
```

Gambar 2.1: Kamus yang memetakan token kata ke bentuk CCG lexicon-nya.

sentation yang dimaksud adalah abstraksi fungsi lambda (dalam lambda calculus, lambda function). Sebagai contoh, category (S\NP)/NP dapat dipasangkan dengan fungsi lambda $\lambda x.fx$ sehingga dapat ditulis menjadi (S\NP)/NP: $\lambda x.fx$. Adapun pemetaan dari suatu token kata ke category-nya menggunakan notasi \vdash . Sebagai contoh, anggap saja kita memiliki kamus pemetaan seperti pada Gambar 2.1. Apabila kita memiliki kalimat "Pamungkas dan Setyo menyukai rendang", maka kita dapatkan:

Pamungkas	dan	Setyo	menyukai	rendang
NP	CONJ	NP	$(S\NP)/NP$	NP
$: \ pamungkas'$: $\lambda x.\lambda y.\lambda f.$ $(f x) \wedge (f y)$: setyo'	: $\lambda x.\lambda y. \ suka(y,x)$: rendang'

Ada beberapa operasi yang dapat dilakukan dalam CCG. Operand dari operasi yang dimaksud adalah category. Berdasarkan contoh di atas, akan ada tiga operasi yang dijalankan yaitu coordination, forward application, dan type rising. Untuk mendapatkan hasil yang diinginkan, kita lakukan type rising sebelum forward application di akhir. Sehingga, kita dapatkan:



Berdasarkan hasil evaluasi tersebut, kita dapatkan query 2.1 yang diperoleh dari kalimat "Pamungkas dan Setyo menyukai rendang". Demikian itu, komputer dapat melakukan komputasi berdasarkan query yang telah diperoleh.

Kegiatan tersebut merupakan apa yang disebut dengan CCG parsing. Untuk dapat melakukan parsing, CCG lexicon diperlukan. Untuk mendapatkan CCG lexicon kita dapat menggunakan CCG supertagger yang akan melakukan pelabelan suatu token kata ke CCG lexicon berdasarkan pemetaannya.

$$suka(pamungkas', rendang') \land suka(setyo', rendang')$$
 (2.1)

2.3 Category Theory

Category Theory (CT) merupakan formalisme yang dapat digunakan untuk memformalkan struktur matematis. CT mempelajari category yang merupakan sebuah representasi dari suatu abstraksi konsep matematis. Suatu category memiliki kumpulan object dan morphism. Untuk mempermudah pemahaman mengenai CT, kita akan gunakan category of set (kategori dari himpunan) sebagai contoh. Dalam category of set, object-nya adalah himpunan dan morphism-nya (terkadang disebut dengan arrow) adalah fungsi (function, sebuah pemetaan). Kemudian, pemetaan dari suatu category C ke category D yang dipetakan oleh F (F: $C \rightarrow D$) disebut sebagai functor.

2.4 Lambda Calculus

Lambda calculus (λ -calculus) merupakan sebuah formalisme yang dikembangkan oleh Alonzo Church sebagai alat yang digunakan untuk memahami konsep komputasi yang efektif [1]. Formalisme λ -calculus cukup populer dan bahkan dijadikan sebagai pondasi teori bagi paradigma pemrograman functional programming. Konsep utama dari λ -calculus adalah apa yang disebut dengan expression. Suatu expression dalam λ -calculus terdiri dari tiga bagian yaitu lambda notation (λ), argument (seperti a, b, c, x, dan lain-lain), dan body yang dipisahkan dengan tanda titik. Sebagai contoh, fungsi lambda $\lambda x.x$ merupakan sebuah fungsi identitas yang mengambil argumen x kemudian mengembalikan nilai x itu sendiri. Dalam hal ini, terlihat bahwa notasi λ merupakan sebuah penanda bagi suatu fungsi lambda. Kemudian, pengubah x setelah notasi λ merupakan argumen dari fungsi tersebut. Selanjutnya, tanda titik merupakan pemisah antara head dan body fungsi lambda. Terakhir, setelah tanda titik adalah body dari suatu fungsi lambda yang mana berupa expression.

Untuk mempermudah pemahaman, λ -calculus dapat diperlakukan seperti fungsi tanpa nama. Sebagai contoh, fungsi lambda $(\lambda x.x+5)$ apabila diberikan nilai 2 sehingga menjadi $(\lambda x.x+5)$ 2 akan dievaluasi menjadi $\lambda(2).(2)+5$. Demikian itu, nilai yang dikembalikan oleh fungsi tersebut adalah 7. Sama seperti fungsi pada umumnya, konsep ini bernama substition (substitusi). Memahami λ -calculus dirasa perlu berhubung dalam tugas akhir ini λ -calculus digunakan sebagai bentuk formal di category dalam konteks CCG lexicon. Meskipun λ -calculus tidak sesederhana yang dijelaskan sebelumnya, setidaknya memahami

 λ -calculus seperti ini sudah cukup untuk dapat membangun supertagger yang ada di tugas akhir ini.

2.5 Supertagging

Supertagging merupakan proses yang memetakan suatu token kata ke bentuk supertag-nya. CCG supertagging artinya proses pemetaan dari suatu token kata ke dalam bentuk CCG supertag atau dapat juga disebut sebagai CCG lexicon. Supertag mirip dengan POS tag. Perbedaannya, supertag memiliki bentuk formalisme yang lebih kompleks dari POS tag. Hal ini dikarenakan supertag menyimpan informasi lain selain tanda gramatikalnya (NP, NN, VB, dan sebagainya). Sebagai contoh, CCG supertag memiliki bentuk dengan format:

< categorial grammar tag > : < semantic representation >

Kita dapat menggunakan notasi \vdash untuk memetakan token kata ke bentuk CCG supertag-nya. Anggap kita memiliki kata kerja "menyukai" yang akan dipetakan ke $(S\NP)/NP : \lambda x. \lambda y. suka(y, x)$, kita dapatkan:

menyukai
$$\vdash (S \backslash NP)/NP : \lambda x. \lambda y. suka(y, x)$$

Adapun sebuah tool yang melakukan proses supertagging ini dinamakan supertagger. Supertagger sederhananya mengambil daftar token kata yang kemudian untuk setiap token kata tersebut "dilabelkan" dengan supertag-nya.

2.6 Maximum Entropy Model

Maximum Entropy (MaxEnt) merupakan model statistik yang dapat digunakan untuk melakukan train korpus teranotasi dengan Part-Of-Speech (POS) tag. Salah satu aplikasi MaxEnt adalah POS tagger yang mana memiliki hasil akurasi yang lebih baik ketimbang state-of-the-art. Adapun model probabilitasnya didefinisikan dalam $\mathcal{H} \times \mathcal{T}$, dimana \mathcal{H} adalah himpunan dari kemungkinan kata dan konteks tag, atau "history" (riwayat), dan \mathcal{T} adalah himpunan dari tag yang diizinkan. Model probabilitas dari suatu history h bersama dengan tag t didefinisikan dalam persamaan 2.2.

$$p(h,t) = \pi \mu \prod_{j=1}^{k} a_j^{f_j(h,t)}$$
 (2.2)

dimana π merupakan konstan normalisasi, $\{\mu, a_1, \ldots, a_k\}$ merupakan parameter model positif, dan $\{f_1, \ldots, f_k\}$ merupakan apa yang kita sebut sebagai "feature", dimana $f_j(h,t) \in \{0,1\}$.

Meskipun MaxEnt dipernalkan untuk POS tagging, MaxEnt dapat pula digunakan untuk supertagging. Stephen Clark 2002 mempublikasikan literatur

supertagging untuk CCG yang mana MaxEnt merupakan model yang digunakan. Adapun persamaan modelnya dapat dilihat di persamaan 2.3.

$$p(c|h) = \frac{1}{Z(h)} e^{\sum_{i} \lambda_{i} f_{i}(c,h)}$$
(2.3)

dimana c merupakan category, h merupakan context, fungsi $f_i(c,h)$ merupakan "feature" dari suatu category dan context, dan Z(h) merupakan konstan normalisasinya. Adapun contoh "feature" yang dimaksud dapat dilihat di persamaan 2.4.

$$f_j(c,h) = \begin{cases} 1 & \text{, if } merupakan_kata_yang(h) = true \& c = NP/N \\ 0 & \text{, selainnya} \end{cases}$$
(2.4)

Bab III

Metodologi dan Desain Sistem

3.1 Pembuatan Dataset

Dataset untuk melakukan train CCG sayangnya belum tersedia. Karenanya, kita akan membuatkan dataset secara semi otomatis dengan memanfaatkan POS tagger untuk bahasa Indonesia. Secara formal, flowchart untuk proses pembuatan dataset dapat dilihat pada Gambar 3.1.

3.1.1 Input Teks Bahasa Indonesia

Pada bagian *input* dalam pembuatan *dataset*, kita dapat mengambil teks bahasa Indonesia dari Indonesian Treebank¹ dan/atau dari beberapa contoh artikel yang terdapat di *website* Wikipedia Indonesia². Indonesian Treebank terdapat setidaknya 1000 kalimat yang dirasa cukup untuk melakukan *training* menggunakan model MaxEnt. Apa yang perlu dilakukan setelah mengambil *input* adalah membersihkan bentuk *tree*-nya untuk kemudian diambilkan kalimat yang sebenarnya. Caranya cukup sederhana yaitu dengan mengambil *leaf* dari *tree* tersebut kemudian disatukan di suatu pengubah dengan tipe data *string*.

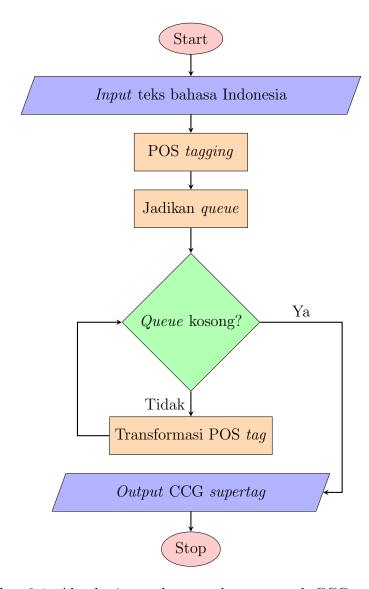
Sebagai contoh, salah satu tree yang terdapat di Indonesian Treebank dapat dilihat pada Gambar 3.2. Apa yang dimaksud dengan leaf pada tree tersebut adalah (Kera), (untuk), (*), (amankan), (pesta olahraga). Terkhusus untuk leaf dengan bentuk spesial, seperti (*), kita hilangkan sehingga teks yang diperoleh dari tree tersebut adalah "Kera untuk amankan pesta olahraga". Selanjutnya, contoh teks yang akan digunakan agar konsisten yaitu "Pamungkas dan Setyo menyukai rendang".

3.1.2 POS Tagging

Berdasarkan teks bahasa Indonesia yang telah diambil, kita manfaatkan tool POS tagger bahasa Indonesia untuk mendapatkan lexical category atomik untuk masing-masing token. Dengan memanfaatkan POS tag kita dapat membuat dataset untuk CCG supertag lebih mudah dibandingkan dengan

¹github.com/famrashel/idn-treebank/blob/master/Indonesian_Treebank.bracket

²id.wikipedia.org



Gambar 3.1: Alur kerja pembuatan dataset untuk CCG supertag.

memberikan tag CCG secara manual. Ide dasarnya yaitu kita akan mentransformasikan POS tag yang didapatkan menjadi CCG supertag berdasarkan aturan-aturan khusus yang telah ditentukan. Sebagai contoh, kita dapat membuat aturan seperti mentransformasikan VB menjadi (S\NP)/NP. Dengan menggunakan contoh kalimat yang sama seperti di bagian sebelumnya, yaitu "Pamungkas dan Setyo menyukai rendang", setelah menggunakan POS tagger bahasa Indonesia kita dapatkan hasil sesuai dengan Gambar 3.3.

3.1.3 Transformasi POS Tag

Pada bagian proses transformasi POS tag ke bentuk CCG supertag-nya, kita buatkan aturan-aturan transformasinya. Aturan transformasi tersebut

```
(NP \ (NN \ (Kera)) \ (SBAR \ (SC \ (untuk)) \ (S \ (NP - SBJ \ (*)) \ (VP \ (VB \ (amankan)) \ (NP \ (NN \ (pesta \ olahraga))))))))
```

Gambar 3.2: Salah satu contoh tree dalam Indonesian Treebank.

Pamungkas	dan	Setyo	menyukai	rendang
NNP	\overline{CC}	NNP	VB	X

Gambar 3.3: Kalimat contoh dengan POS taq-nya.

merupakan pemetaan berbasis aturan. Sebagai contoh, kata "menyukai" memiliki POS tag VB. Anggap saja dalam aturan transformasi terdapat pemetaan VB \vdash (S\NP)/NP. Sehingga, kita dapatkan CCG supertag untuk "menyukai" yaitu (S\NP)/NP. Kendati demikian, masih ada bagian yang belum kita dapatkan yaitu semantic representation-nya. Kita dapat menggunakan stemmer bahasa Indonesia agar mendapatkan root words dari kata "menyukai" yaitu "suka". Langkah terakhirnya adalah membuatkan semantic representation-nya berdasarkan root words yang telah diperoleh sehingga kita dapatkan fungsi lambdanya yaitu $\lambda x. \lambda y.$ suka(y, x).

Selain menggunakan stemmer, kita dapat menggunakan morphological analyzer. Untuk bahasa Indonesia, kita dapat menggunakan tool bernama MorphInd³. Morphological analyzer salah satu kegunaannya yaitu dapat menghasilkan root words sehingga dapat kita manfaatkan untuk membuat fungsi lambda. Namun, kita dapat menggunakan MorphInd sebagai pelengkap POS tagger untuk bahasa Indonesia. Hal ini agar dataset yang dibuatkan secara semi-otomatis ini dapat memiliki kualitas yang baik.

3.1.4 Output CCG Supertag

Keluaran dari bagian pembuatan dataset ini adalah sebuah berkas JSON (JavaScript Object Notation) berisi CCG supertag lengkap dan beberapa berkas JSON dari CCG supertag yang lemanya dikelompokkan berasarkan alfabet. Adapun format JSON dari dataset yang disimpan dalam berkas tersebut dapat dilihat pada Gambar 3.4. Untuk setiap kalimat dalam berkas tersebut direp-

³septinalarasati.com/morphind

Gambar 3.4: Format JSON dataset yang disimpan di dalam berkas.

resentasikan oleh dua objek yaitu (1) "tokens" berupa daftar token, dan (2) "supertags" berupa daftar supertag untuk token ke-(i,j) dimana $1 \le i \le n$ dan $1 \le j \le m$ dalam sistem 1-indexed array. Sebagai contoh, dengan kalimat yang sama dengan sebelum-sebelumnya, dapat dilihat di Gambar 3.5. Demikian itu, kita dapat mengambil dataset secara lengkap dengan CCG supertag-nya.

3.2 Melatih Model Supertagger

Model yang akan digunakan oleh supertagger ini adalah Maximum Entropy (MaxEnt). Model ini dipilih karena ketersediaan dataset bahasa Indonesia yang masih sangat kurang. Selain itu, model MaxEnt digunakan di sebuah riset yang dilakukan oleh Stephen Clark dalam pembuatan supertagger-nya. Bahkan, performansi supertagger yang dikembangkan sangat baik. Riset tersebut pada intinya membuktikan bahwasannya MaxEnt dapat digunakan di supertagger juga meskipun pada peruntukannya MaxEnt dibuat untuk POS tagger. Tentunya terdapat beberapa penyesuaian yang harus dilakukan. Salah satunya adalah formula probabiltas yang digunakan. Formula yang telah disesuaikan tersebut dapat dilihat di persamaan 2.3.

Gambar 3.5: Contoh isi dari berkas dataset dalam format JSON.

Daftar Pustaka

- [1] Raul Rojas. A tutorial introduction to the lambda calculus. CoRR, abs/1503.09060, 2015.
- [2] Mark Steedman. Categorial grammar. Technical report, 1992.

Lampiran