

# Word2vec: Ketika Mesin Mengerti Bahasa Manusia

Politeknik Elektronika Negeri Surabaya Surabaya, 9 Oktober 2017

#### Perkenalan

Nama : Afif Akbar Iskandar

• Email : <u>afifai@sci.ui.ac.id</u>

Bidang : Machine Learning, Deep Learning,

**Computer Vision** 

Institusi : Kumparan (PT. Dynamo Media Network)

Role : Data Scientist

Blog : http://afifai.com

# Word2vec, apa itu?

- Word Embeddings
- Pemetaan kata terhadap ruang semantik/sintatikal
- Berbasis Neural Network

#### Namun:

Bukan Deep Learning

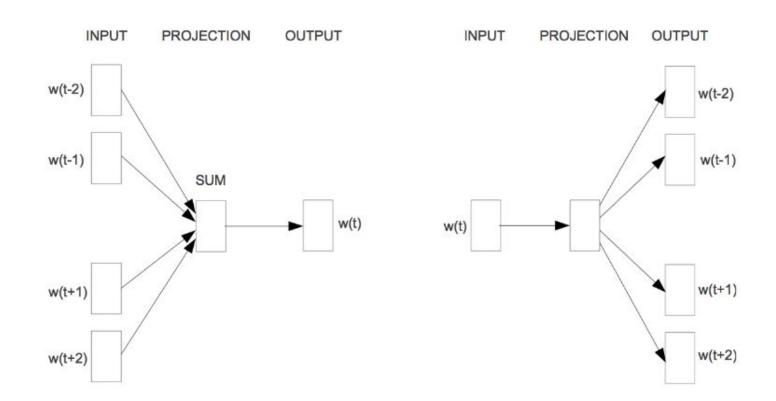
## Arsitektur

- Skip-gram
- Continuous Bag of Words (CBOW)

Keduanya tidak memiliki *hidden layer*, melainkan *projection layer* 



#### Arsitektur





#### Kelebihan

- Scales
  - Dilatih dengan menggunakan milyaran korpora dalam waktu yang cukup singkat
  - Dapat menggunakan online learning
- Model dapat digunakan dalam berbagai task
  - Klasifikasi Artikel
  - Pembangkit Kalimat
- Mudah dibuat menggunakan Python
  - Gensim

# Apa yang Bisa Dilakukan?

Kata-kata direpresentasikan kedalam Vektor, sehingga dapat dioperasikan dengan operasi Vektor.

Dengan korpus yang bagus (e.g.:Wikipedia)

'King' + 'Woman' - 'Man' = 'Queen'



# Apa yang Bisa Dilakukan?

```
In [17]: model.most_similar(positive=[ 'presiden' , 'wanita' ], negative=[ 'pria' ])
Int[17]:
[('kepresidenan', 0.5164607167243958),
    ('presidennya', 0.5102983713150024),
    ('wapres', 0.443649023771286),
    ('soekarnoputri', 0.43430280685424805),
    ('menlu', 0.4306909441947937),
    ('kanselir', 0.41026079654693604),
    ('macapagal', 0.40354228019714355),
    ('megawati', 0.39232367277145386),
    ('mbeki', 0.3865049183368683),
    ('disumpah', 0.3826873302459717)]
```

## Apa yang Bisa Dilakukan?

```
19  model.most similar('surabaya')
('malang', 0.6218435168266296),
('semarang', 0.5621165037155151),
('sidoarjo', 0.5270854234695435),
('jogjakarta', 0.5220928192138672),
('madiun', 0.5171178579330444),
('mojokerto', 0.5162099003791809),
('jatim', 0.5134848952293396),
('gresik', 0.5091941356658936).
('jember', 0.49597451090812683),
('kenjeran', 0.4852325916290283)]
```

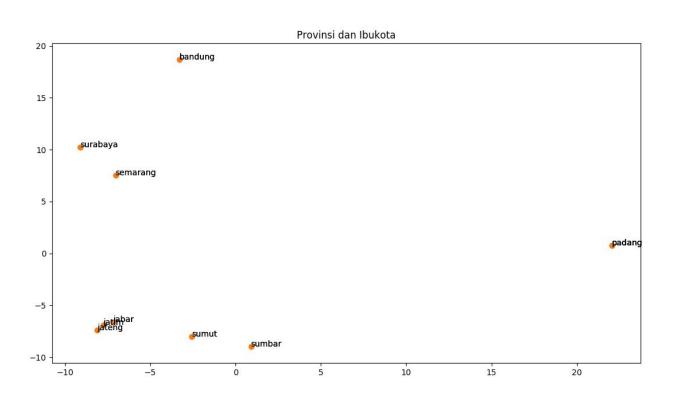


# Apa yang Bisa Dilakukan?

```
In [22]: model.doesnt_match('jokowi prabowo jk pisang'.split())
Out[22]: 'pisang'
In [23]: model.doesnt_match('jambu mangga novanto pisang'.split())
Out[23]: 'novanto'
```



#### Visualisasi Vektor





## Evaluasi Word2Vec

Model	Semantic-Syntactic Word Relationship test set		MSR Word Relatedness
Architecture	Semantic Accuracy [%]	Syntactic Accuracy [%]	Test Set [20]
RNNLM	9	36	35
NNLM	23	53	47
CBOW	24	64	61
Skip-gram	55	59	56

# kumparan Melatih Word2Vec dengan Gensim

```
import multiprocessing
from gensim.corpora.wikicorpus import WikiCorpus
from gensim.models.word2vec import Word2Vec
wiki = WikiCorpus('idwiki-latest-pages-articles.xml.bz2',
         lemmatize=False, dictionary={})
sentences = list(wiki.get_texts())
params = {'size': 500, 'window': 10, 'min count': 10,
    'workers': max(1, multiprocessing.cpu_count() - 1), 'sample': 1E-3,}
word2vec = Word2Vec(sentences, **params)
word2vec.save('idwiki500')
```

# Aplikasi yang dapat dibangun

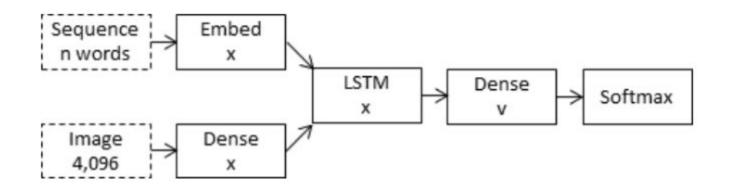
- Synonym Detection
- Selecting Out-of-list Words
- Sentence Completion
- Article Classification
- Machine Translation
- Auto Image Captioning
- Chatbot
- etc.



# Kekurangan Word2vec

- Ambiguitas, misalkan kata : bunga, memiliki 2 arti
- Ignore kata yang tidak ditemukan di data Train
- Penggunaan parameter cenderung gambling (Berdasarkan trial and error)

# Studi Kasus: Image Captioning





# Studi Kasus: Image Captioning

#### APLIKASI PEMBANGKIT CAPTION OTOMATIS



seorang pengendara motor yang mengenakan seragam biru dan putih sedang mengendarai sepeda motor .



#### Referensi

- https://radimrehurek.com/gensim/models/word2vec.html
- http://machinelearningmastery.com

# **Thank You**

