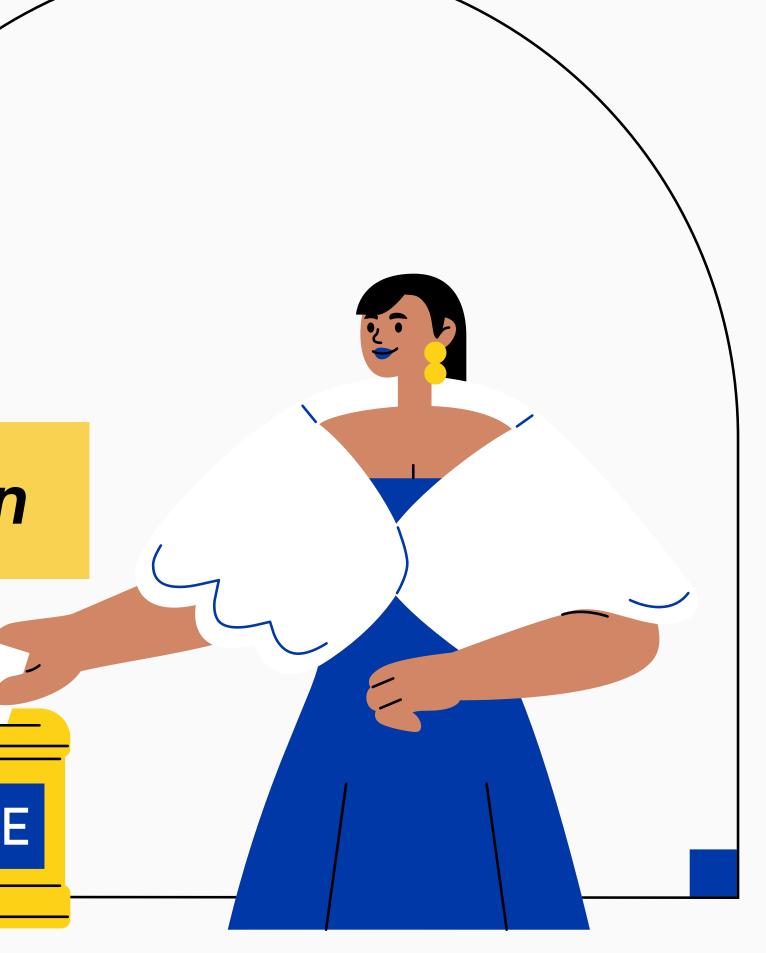
## Sentiment Analysis

on 2019 Indonesia Election

**BY: ALAN TURING** 





# TOPIC OUTLINE -

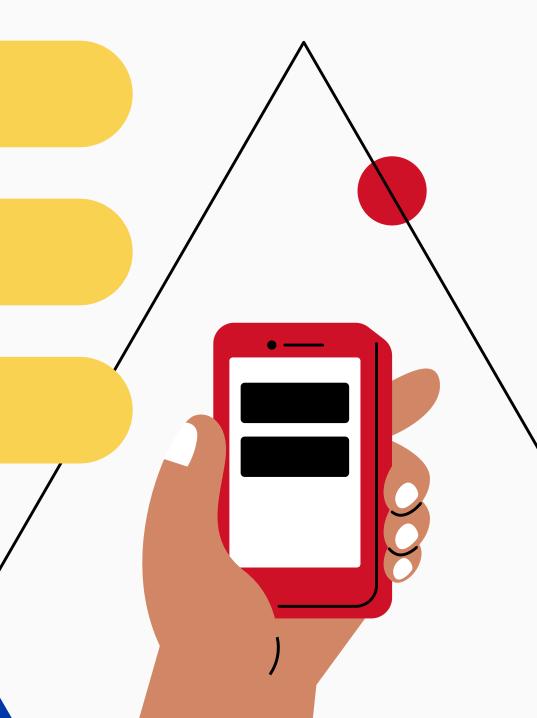
**BACKGROUND** 

DATA UNDERSTANDING

TEXT PREPROCESSING

EDA MODELING

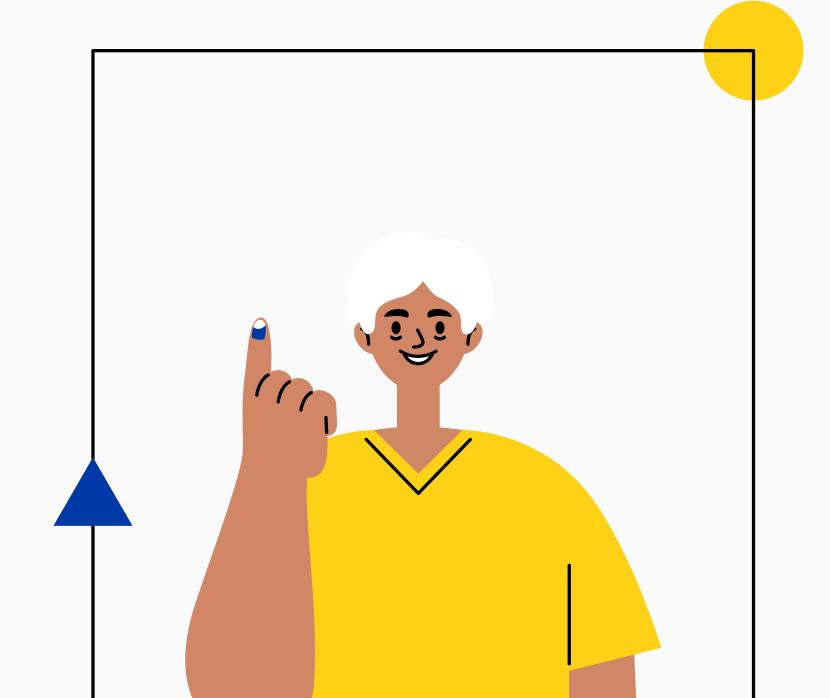
**EVALUATION** 



# BACKGROUND



# INTRODUCTION



#### **Election in the country of Indonesia**

Pemilihan umum di Indonesia berlangsung tiap lima tahun, warga memilih presiden dan wakil presiden. Pasangan calon akan bersaing, pemenangnya memimpin negara selama lima tahun ke depan. Ini adalah momen penting dalam kehidupan politik Indonesia, menentukan arah negara berdasarkan pilihan rakyat.

# BACKGROUND

#### Sentiment Analysis on Indonesia Election

Di era digital, Twitter telah menjadi platform utama bagi masyarakat untuk berbagi pandangan, opini, dan reaksi terhadap peristiwa politik. Analisis terhadap percakapan yang terjadi di Twitter selama masa kampanye dan pemilihan dapat memberikan pemahaman yang mendalam tentang pola sentimen yang muncul.



# GOALS

#### **Developed Sentiment Analysis Model**

Membangun model untuk memahami sentimen masyarakat tentang pemilihan umum Indonesia tahun 2019 dari data Twitter.



# DATA UNDERSTANDING



#### DATASET

Dataset terdiri dari 1815 baris dan 2 kolom, dengan setiap baris mewakili satu tweet yang mencerminkan opini masyarakat Indonesia selama pemilihan umum 2019.

#### Jenis Sentimen

• positif : 612 data

• netral: 607 data

• negatif : 596 data

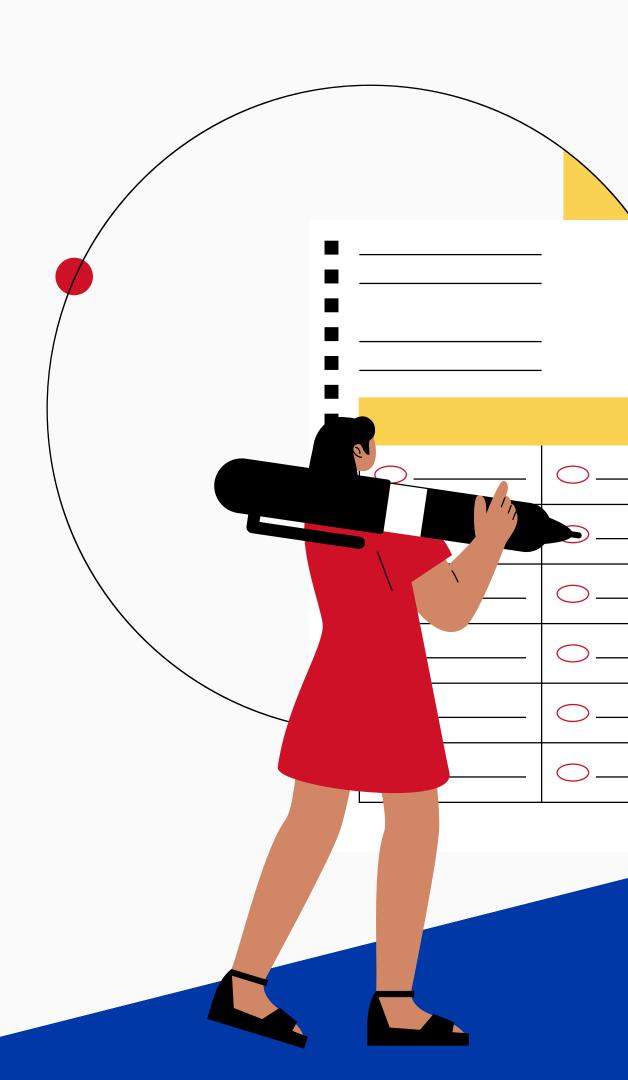
Feature	Description
tweet	Berisi teks tweet yang menjadi subjek analisis, memuat beragam pendapat dan respons dari masyarakat terkait pemilihan umum di Indonesia pada tahun 2019.
sentimen	Berisi label sentimen tweet yang dapat berupa positif, negatif, atau netral, menggambarkan pandangan masyarakat terhadap pemilihan umum 2019 di Indonesia.

# TEXT PREPROCESSING



# CLEANING PIPELINE

- 1. Split Hashtag
- 2. Lowercasing
- 3. Remove URL
- 4. Remove Numeric
- 5. Remove String Emoticon
- 6. Remove Punctuation
- 7. Extract Emoji
- 8. Remove Special Character
- 9. Remove Repeating Character
- 10. Remove Single Alphabeth
- 11. Checking Informal Words
- 12. Stemming



## SPLIT HASHTAG

Memproses teks yang berisi hashtag dengan memisahkan kata-kata yang ditulis dalam format camel case menjadi kata-kata terpisah, sehingga memudahkan pemrosesan lebih lanjut.

Before	After	
#PilihOrangBaik #PilihJelasIslamnya #PilihBajuPutih	Pilih Orang Baik Pilih Jelas Islamnya Pilih Baju Putih	
#17AprilCoblosJokowiAmin #17AprilCoblosBajuPutih	17April Coblos Jokowi Amin 17April Coblos Baju Putih	

• Terdapat 556 perubahan data

## LOWER CASING

Memproses teks menjadi huruf kecil bertujuan untuk memastikan konsistensi dalam data teks

Before	After	
Kata @prabowo Indonesia	kata @prabowo indonesia	
tidak dihargai bangsa asing!	tidak dihargai bangsa asing!	
Iya bener Aa, kita MANTAP	iya bener aa, kita mantap kan	
kan pilihan ke Pemimpin yg	pilihan ke pemimpin yg bs	
bs memberi Solusi @jokowi	memberi solusi @jokowi	
bukan yg menyalahkan	bukan yg menyalahkan	
pemimpin sebelumnya	pemimpin sebelumnya	

• Terdapat 1754 perubahan data

## REMOVE URL

Membersihkan teks dari URL dengan menggantikan URL yang cocok dengan string kosong, sehingga menghasilkan teks yang tidak mengandung tautan.

Before	After	
batuan langka, tasbih jokowi hadiah dari habib luthfi seharga mercy? http://dlvr.it/r2pvzvâ	batuan langka, tasbih jokowi hadiah dari habib luthfi seharga mercy?	
populer b1 4: jokowi: naikkan tax ratio drastis bisa guncang ekonomi http://brt.st/6b4kâ	populer b1 4: jokowi: naikkan tax ratio drastis bisa guncang ekonomi	

• Terdapat 626 perubahan data

## REMOVE NUMERIC

Menghapus angka dari teks selain angka (1, 2, 01, 02) dan menggantikan angka tertentu dengan kata-kata terkait, sehingga menghasilkan teks yang tidak mengandung representasi numerik.

Before	After	
dengan memilih 02 kita	dengan memilih dua kita sudah	
sudah bersodakoh	bersodakoh	
no. 5 donk mang. dan sayah	no. donk mang. dan sayah	
percaya, semua saudara	percaya, semua saudara	
seperjuangan 02	seperjuangan dua	

• Terdapat 757 perubahan data

## REMOVE STRING EMOTICON

Menghapus string emotikon dari teks dengan menggantikan emotikon tersebut dengan string kosong, sehingga menghasilkan teks yang tidak mengandung representasi visual emotikon.

Before	After	
leres pakdhe :) salah satu	leres pakdhe salah satu aspek	
aspek penting dari faktor	penting dari faktor ekonomi yg	
ekonomi yg bertumbuh	bertumbuh adalah stabilitas	
adalah stabilitas politik	politik	
akutuh kasihan ngelihat pak	akutuh kasihan ngelihat pak	
jokowi udah berumur, tapi	jokowi udah berumur, tapi	
masih ttp trsnyum disaat org	masih ttp trsnyum disaat org	
ngebenci dia:( diluar dia jadi	ngebenci dia diluar dia jadi	
capres	capres	

• Terdapat 12 perubahan data

## REMOVE PUNCTUATION

Membersihkan tanda baca dari teks dengan menggantikan tanda baca tersebut dengan spasi kosong, dan menghapus spasi yang berlebihan, sehingga menghasilkan teks yang bebas dari tanda baca dan spasi yang tidak diperlukan.

#### **Before After** memilih dua kita dengan dengan memilih dua kita sudah sudah bersodakoh, karna bersodakoh karna prabowo sandi prabowo sandi menyumbangkan gaji menyumbangkan gaji mereka untuk negara fakir mereka untuk negara,fakir miskin yatim piatu masjid miskin, yatim piatu, masjid. assalamu'alaikum. saya tahu assalamualaikum saya tahu satu suara itu sgt berharga satu suara itu sgt berharga dlm upaya memenangkan dlm upaya memenangkan dua @prabowo dua prabowo sandiuno saya hrs @sandiuno saya hrs merelakan suara merelakan suara

• Terdapat 1742 perubahan data

## EXTRACT EMOJI

Mengekstraksi emoji dari teks dan menggantinya dengan makna teks terkait, menjaga teks non-emoji tidak berubah, sehingga menghasilkan teks yang terstandarisasi tanpa emoji.

sumber https://github.com/jolicode/emojisearch/blob/main/synonyms/cldremoji-annotation-synonyms-id.txt

Before	After	
ayo milih jokowi 😃	ayo milih jokowi bahagia	
habis gini presiden akan ganti nih 🕰	habis gini presiden akan ganti nih jatuh cinta	

Terdapat 48 perubahan data

## REMOVE SPECIAL CHAR

Menghapus karakter-karakter khusus dari teks, mempertahankan hanya kata-kata yang terdiri dari alphabethl, sehingga menghasilkan teks yang hanya berisi kata-kata yang tersusun atas alphabeth.

Before	After	
kata prabowo indonesia	kata prabowo indonesia tidak	
tidak dihargai bangsa asing	dihargai bangsa asing berita ini	
berita ini ðÿʻ‡ pasti hoax	pasti hoax	
prabowo sandi sepakat tak	prabowo sandi sepakat tak	
ambil gaji karena negara	ambil gaji karena negara	
sedang susah … go aceh	sedang susah go aceh	

• Terdapat 1111 perubahan data

## REMOVE REPEATING CHAR

Menghapus karakter berulang lebih dari dua kali dalam teks, sehingga menghasilkan teks yang bebas dari karakter berulang.

#### **Before After** yg diserang ekonomi makro yg diserang ekonomi makro woooyyy lu liat pengangkut liat pengangkut woy lu sembako dulu belum ada tol sembako dulu belum ada tol dia dijalan mikir jam sekarang dia dijalan mikir jam sekarang tinggal bayar waktu terganti tinggal bayar waktu terganti gw pelakunya gw pelakunya prabowo sudah berbuat apa prabowo sudah berbuat apa untuk rakyat kecil sedang untuk rakyat kecil sedang gaji gaji karyawannya aja belum belum karyawannya aja dibayar sampai sekarang dibayar sampai sekarang heheheee hehehehe

Terdapat 84 perubahan data

## REMOVE SINGLE WORD

Membersihkan karakter tunggal yang berdiri sendiri dalam teks, menghasilkan teks yang tidak mengandung karakter tunggal yang tidak berarti.

Before	After	
populer b jokowi naikkan tax ratio drastis bisa guncang ekonomi	populer jokowi naikkan tax ratio drastis bisa guncang ekonomi	
y memang lebih kecil tp pngetahuan tata kelola ekonomi negara jauh kelasnya	memang lebih kecil tp pngetahuan tata kelola ekonomi negara jauh kelasnya	

# CHECKING INFORMAL WORD

Mencari kata-kata informal dalam kalimat dengan mencocokkan kata formal pada KBBI

Terdapat 6964 Kata Informal yang dapat dipertimbangan untuk diproses pada penelitian lebih lanjut.

#### **Informal Words**

abg, abis, afk, ajja, akhlaq, baper, bljr, cukong, dableg, wkwkwkw

### STEMMING

Melakukan stemming pada teks, menghasilkan bentuk dasar kata tersebut.

Before	After	
presiden jokowi dan raja salman sepakat tingkatkan kerja sama ekonomi via metrobali	presiden jokowi dan raja salman sepakat tingkat kerja sama ekonomi via metrobali	
berita terbaru prabowo saya tak ingin naikkan pajak persen dalam setahun telah ada di	berita baru prabowo saya tak ingin naik pajak persen dalam tahun telah ada di	

• Terdapat 1690 perubahan data

#### STOPWORD

Pada project ini stopword tidak digunakan karena terdapat beberapa kata yang akan mengubah makna sentimen apabila di hapus.

#### Stopword

tidak, bukan, belum, enggak, entah, mungkin, seharusnya, sebaiknya, sebelumnya

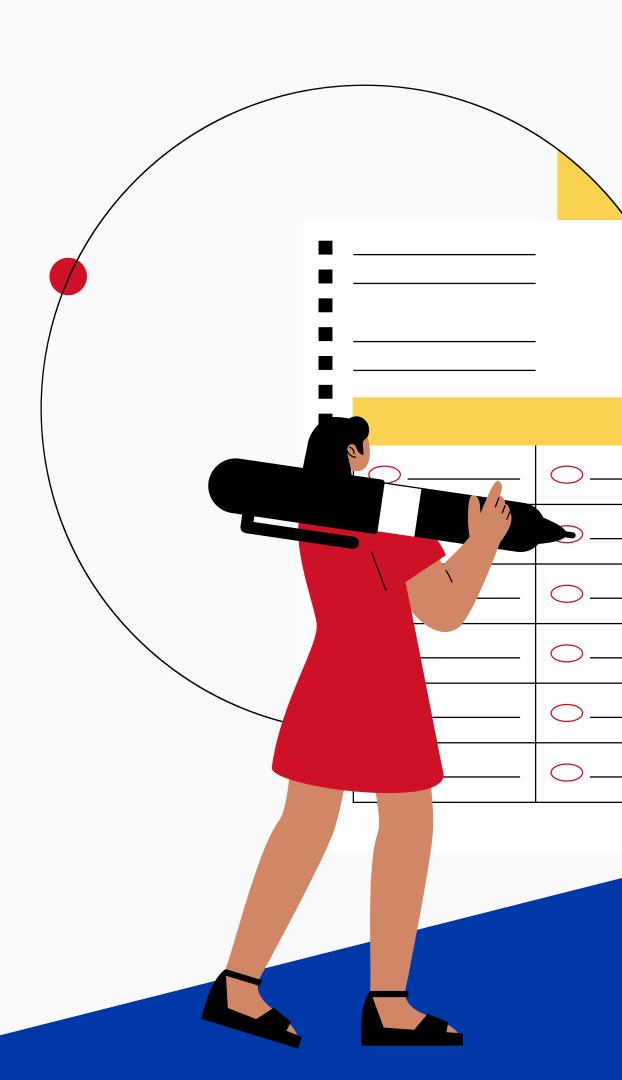
## DATASET PIPELINE

#### **Frequency Based Vectorizing**

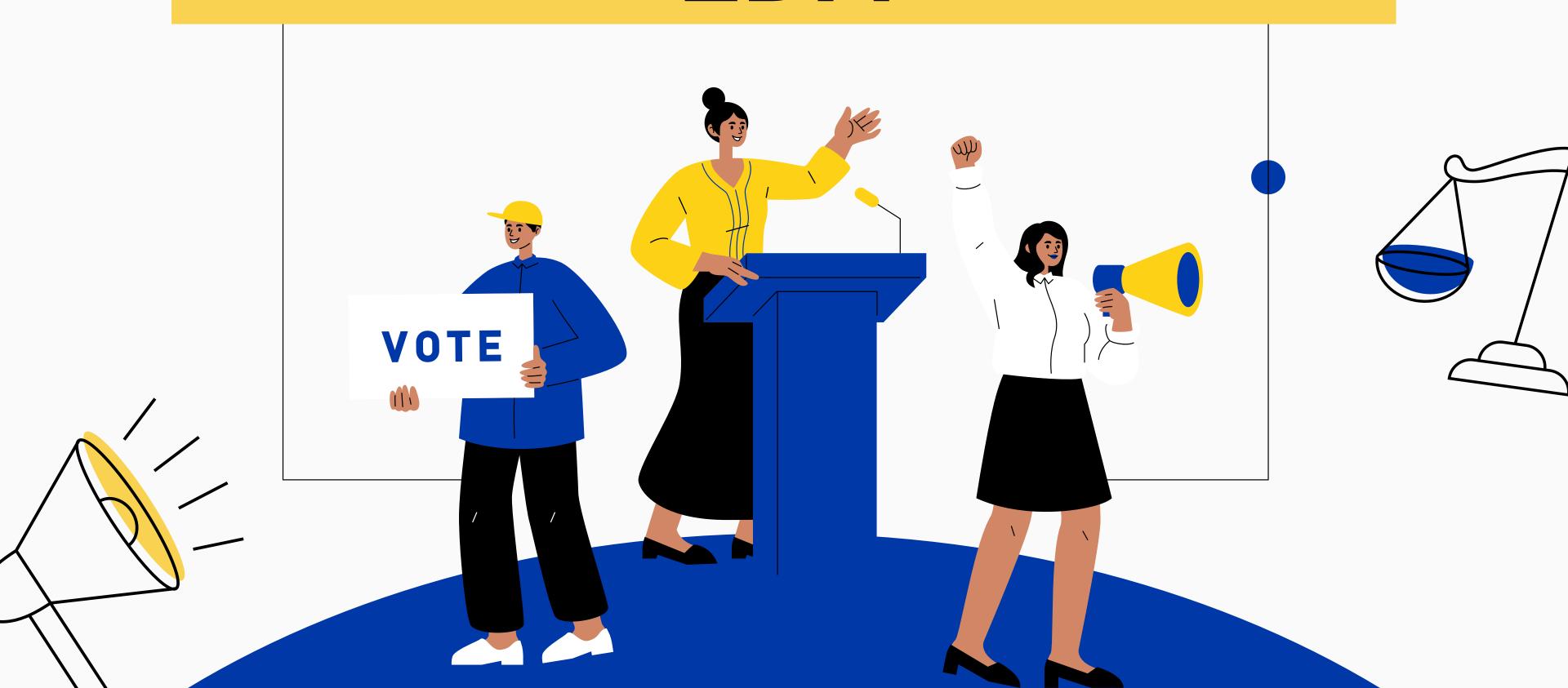
- Count Vector
- TF-IDF
- Co-Occurence Matrix
- N-Gram (unigram)
- N-Gram (unigram bigram)
- N-Gram (unigram trigram)

#### **Prediction Based Vectorizing**

- CBOW
- SkipGram

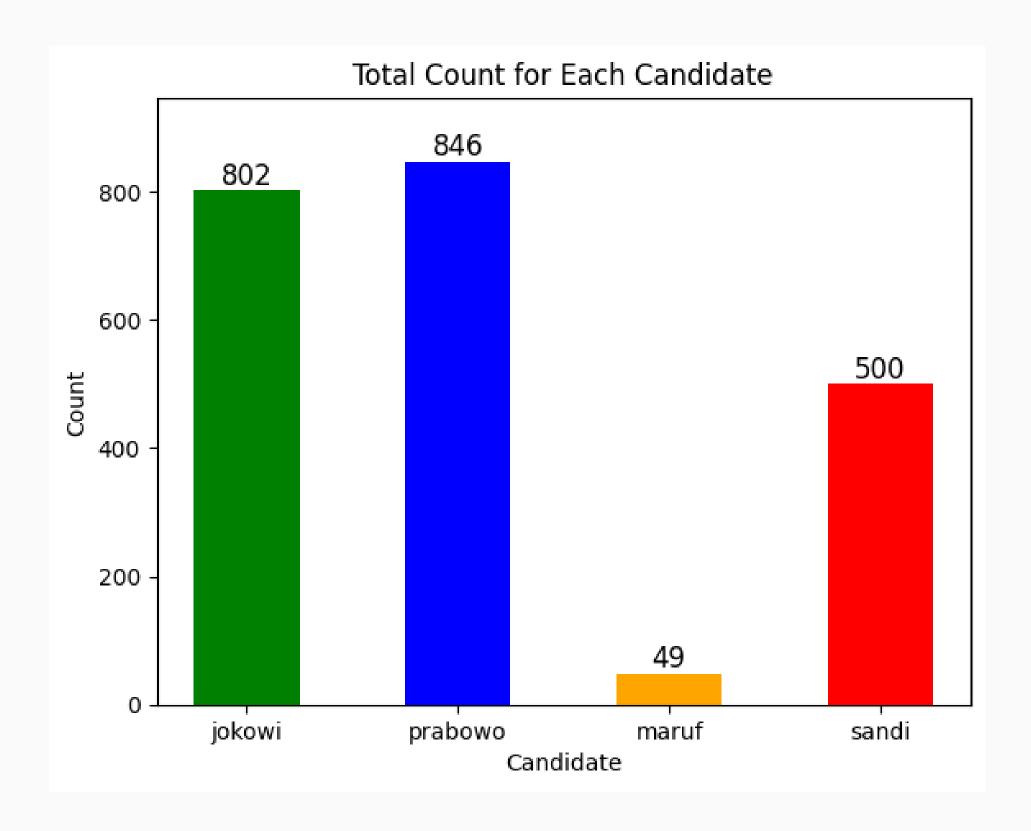


# EDA



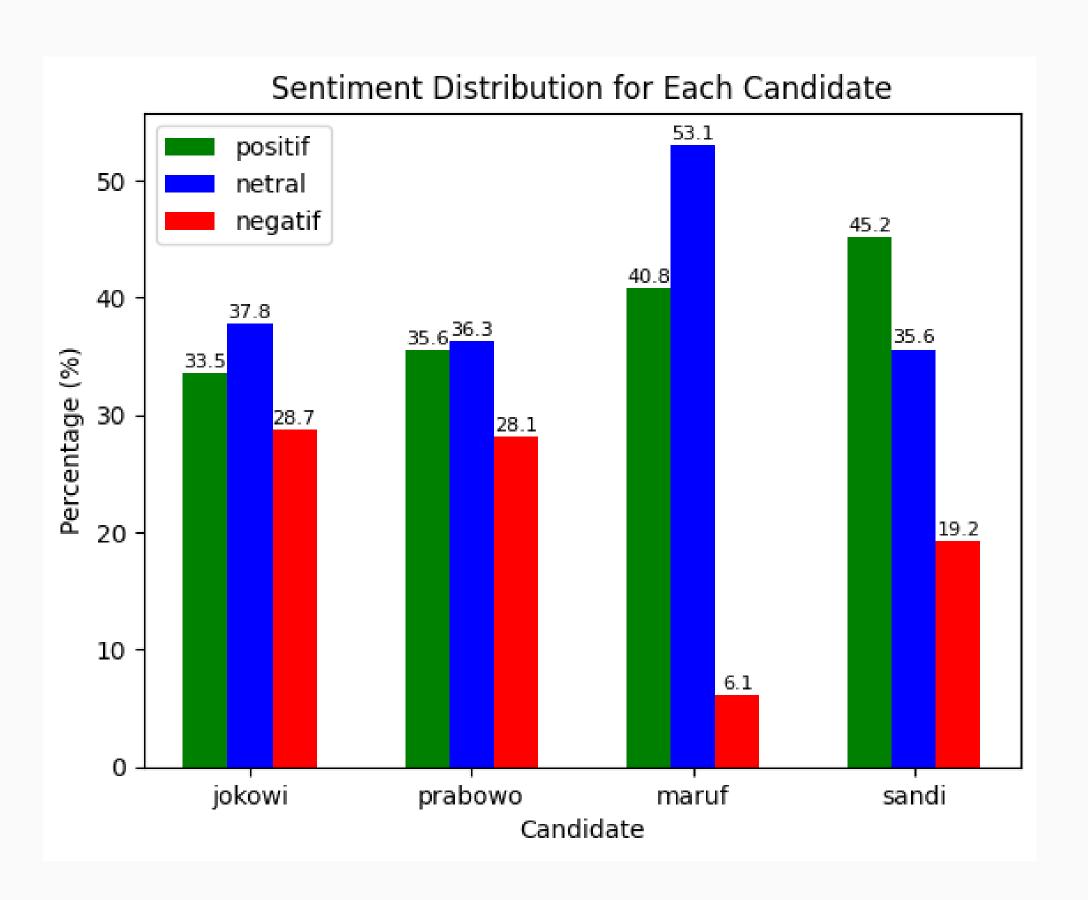
## Total Count

Analisis data total penyebutan kandidat menunjukkan dominasi Prabowo, diikuti oleh Jokowi, Sandi, dan Maruf. Pola ini mencerminkan tidak hanya visibilitas kandidat, tetapi juga potensi pengaruhnya terhadap opini publik, menyoroti pentingnya pemahaman tren dalam dinamika pemilihan.



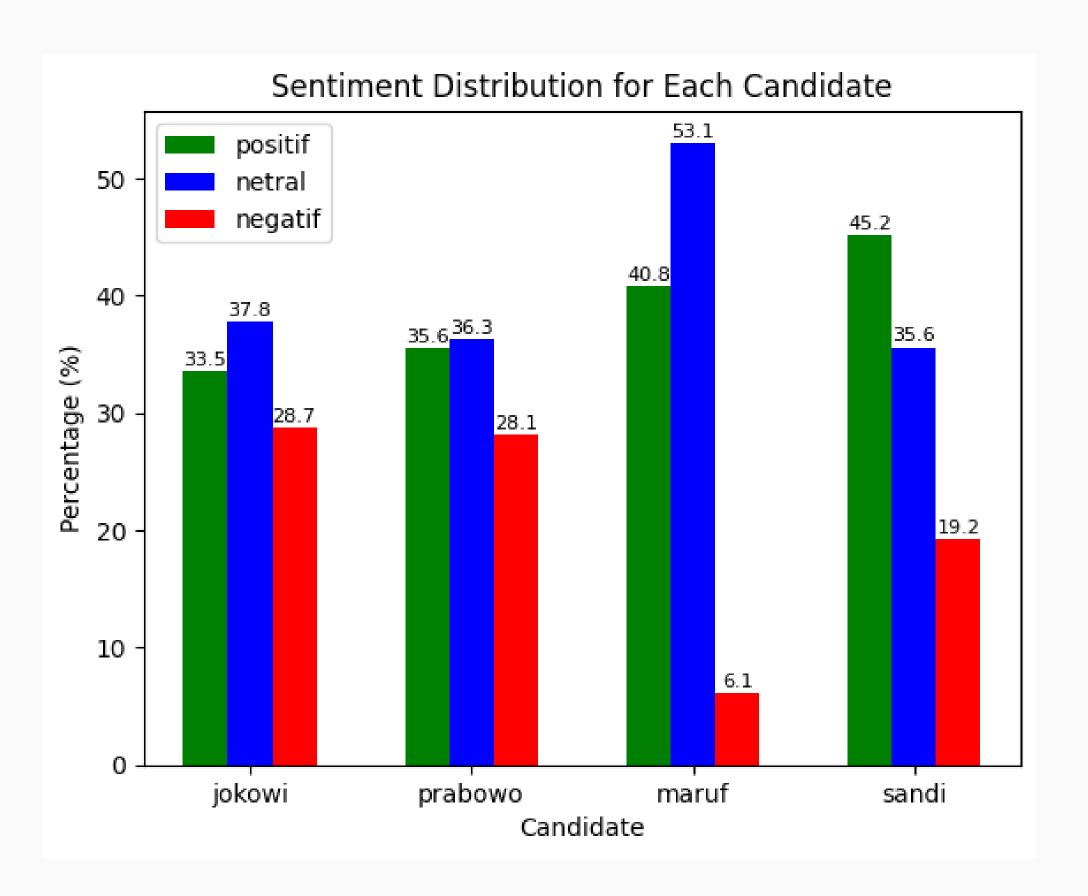
#### Sentiment Distribution

- Jokowi: Dukungan stabil, ditandai dengan tingkat sentimen netral yang tinggi, tingkat sentimen positif yang hampir setara dengan Prabowo menunjukkan basis dukungan yang kuat.
- Prabowo: Polarisasi opini yang seimbang, dengan distribusi merata antara sentimen positif, netral, dan negatif, menunjukkan divergensi pendapat dalam masyarakat, meskipun proporsi sentimen negatifnya lebih kecil.



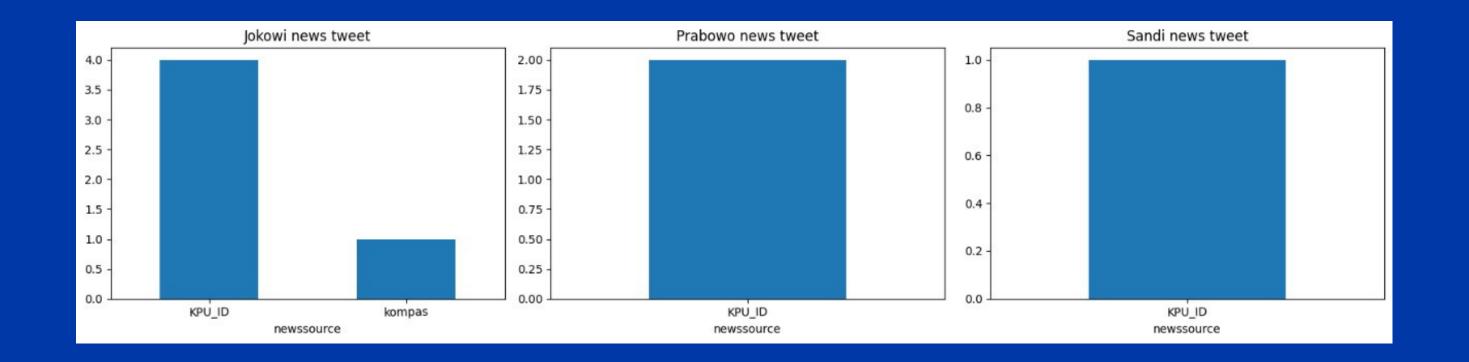
#### Sentiment Distribution

- Maaruf: Meskipun kurang populer dibandingkan kandidat lainnya, tingkat sentimen positif yang signifikan menunjukkan adanya basis pendukung yang solid.
- Sandi: Tingkat dukungan yang tinggi tercermin dari tingkat sentimen positif yang tertinggi, dan proporsi sentimen negatifnya yang rendah menunjukkan adanya kepuasan atau konsistensi opini yang baik dalam masyarakat



#### News

- nytimes, jurnal\_IDN, tempoteve, KPU\_ID, CNNIndonesia, kompas, Metro\_TV, Berisatu, tvonetv,
  PaaiSocmed
- Kami melakukan eksplorasi dari dataset untuk menemukan apakah sumber media tersebut menyebutkan kandidat tertentu
- Dari data ini dapat disimpulkan bahwa KPU menyebutkan kandidat lebih banyak daripada berita lain



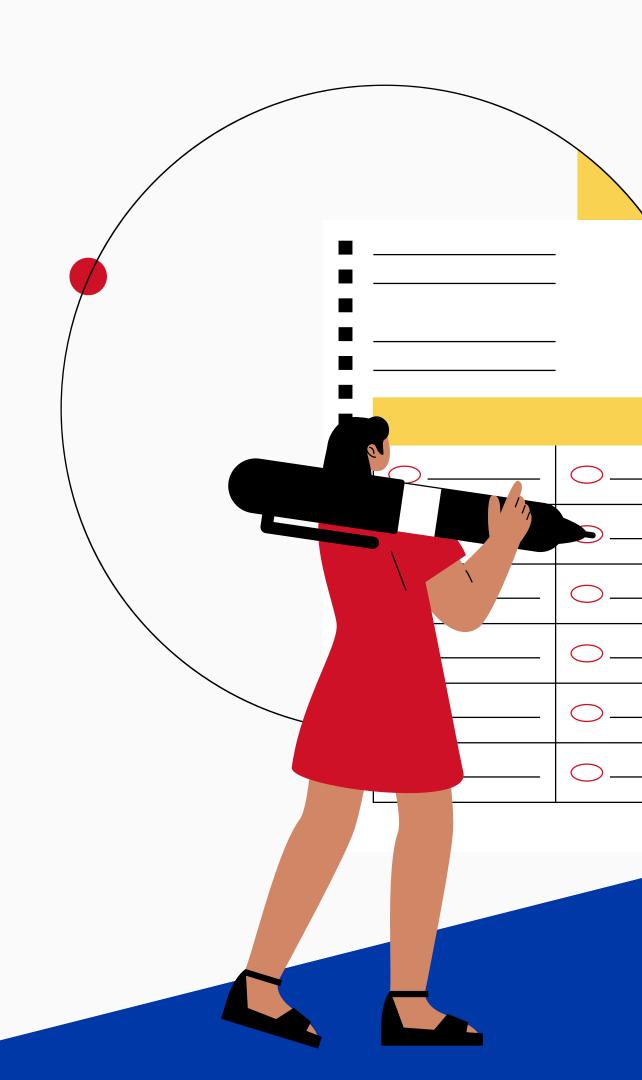
# MODELING



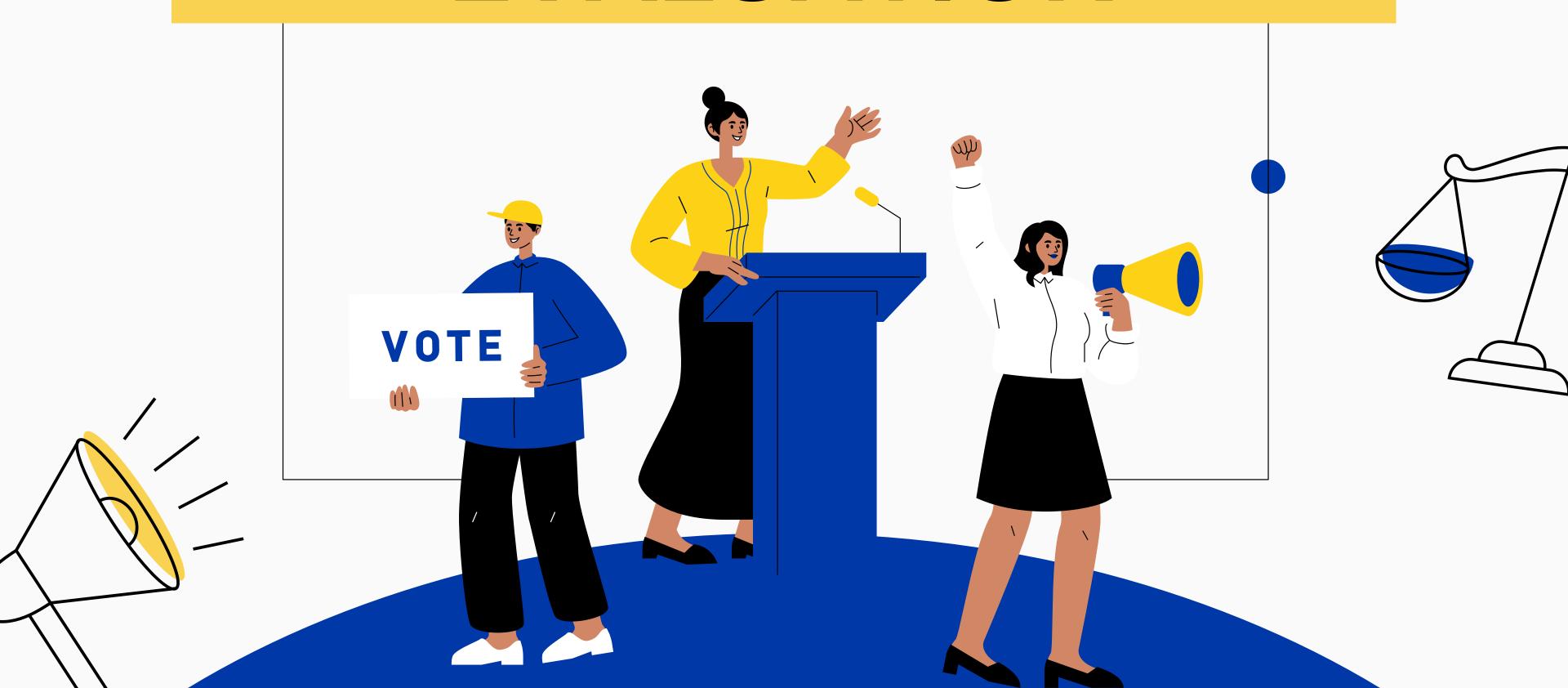
## **LSTM**

#### **ARSITEKTUR**

Layer		
Embedding	Input Dim=1000, Output_dim=50	
LSTM	Dense = 64	
Hidden layer	Dense = 256, Activation = Relu	
Dropout	0.5	
Output	3, Activation=Softmax	



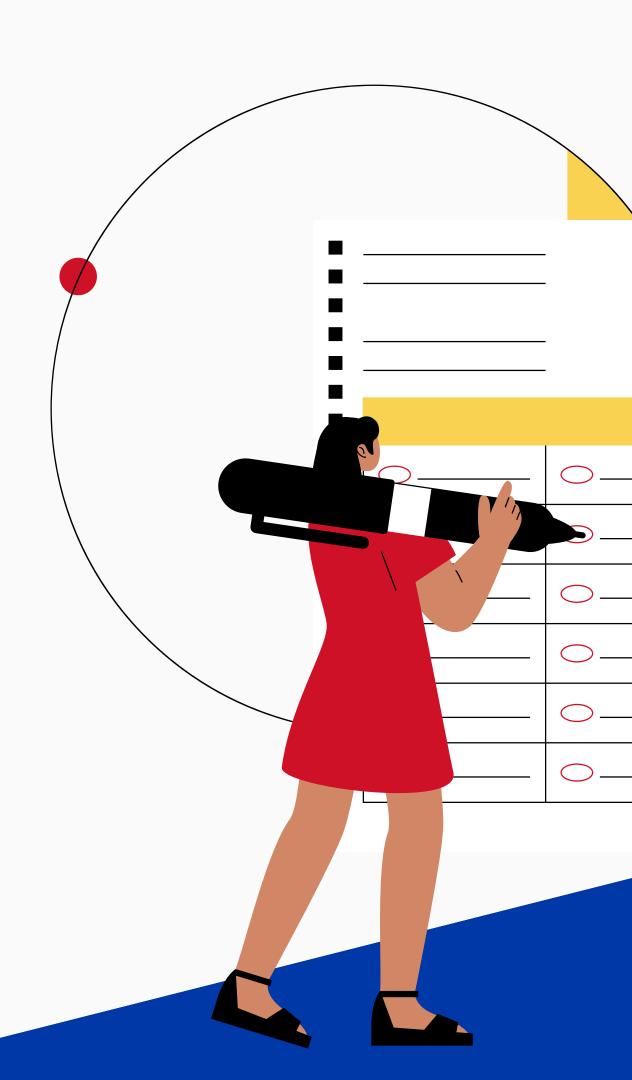
# EVALUATION



#### RANDOM FOREST

#### **COUNT VECTORIZER**

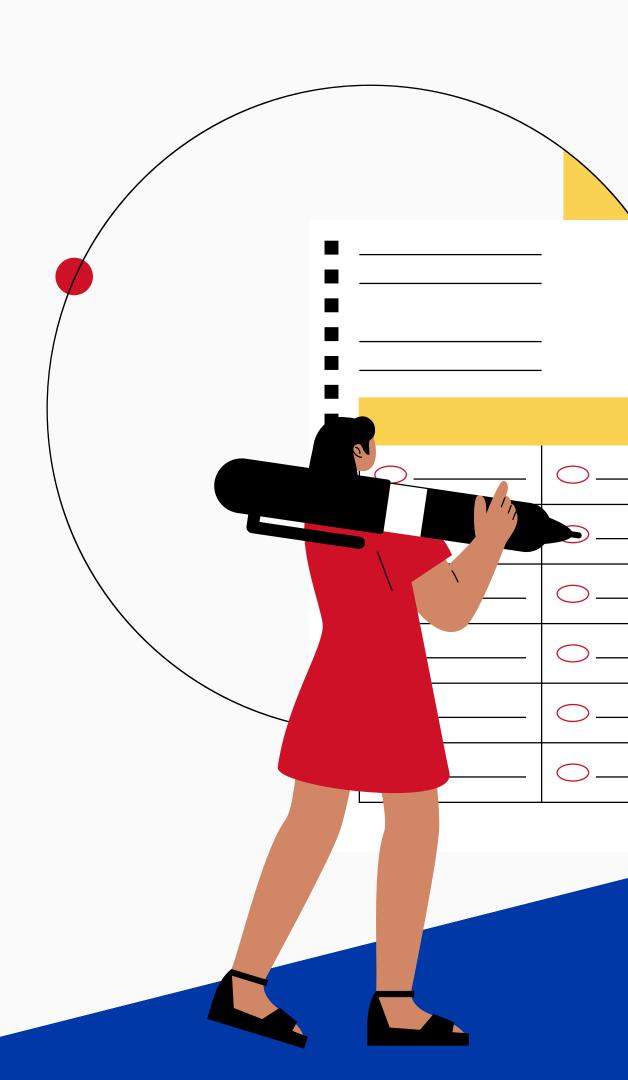
Ngram	Test Size	Accuracy	F1
Unigram	10	61%	61%
Unigram	20	59%	59%
Unigram	30	59%	59%
Unigram - Bigram	10	59%	59%
Unigram - Bigram	20	58%	58%



#### RANDOM FOREST

#### **TF-IDF**

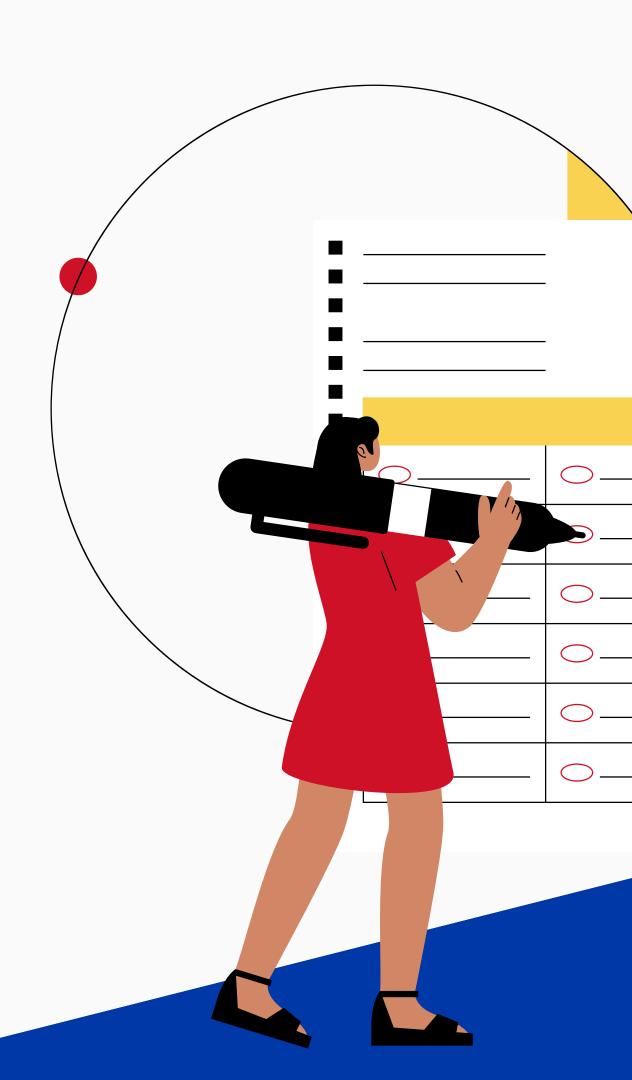
Ngram	Test Size	Accuracy	F1
Unigram - Bigram	10	66%	66%
Unigram	20	61%	61%
Unigram - Bigram	20	61%	61%
Unigram - Bigram	30	58%	58%
Unigram	10	58%	58%



### **LSTM**

#### **COUNT VECTORIZER**

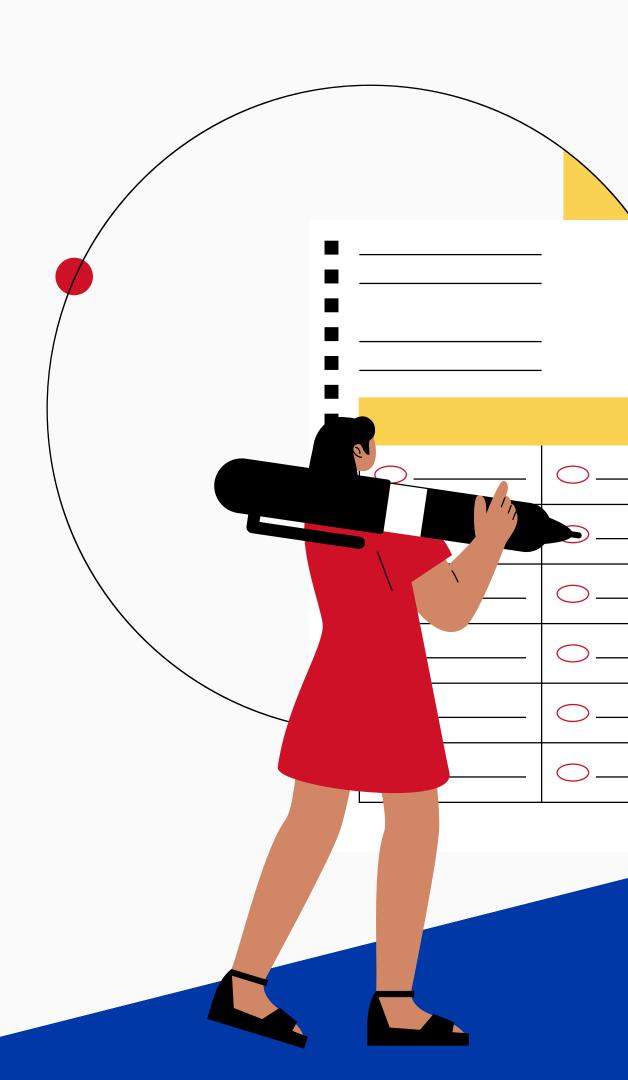
Ngram	Accuracy	F1
Unigram	36%	19%
Unigram - Bigram	36%	19%
Trigram	36%	19%
Bigram	32%	15%

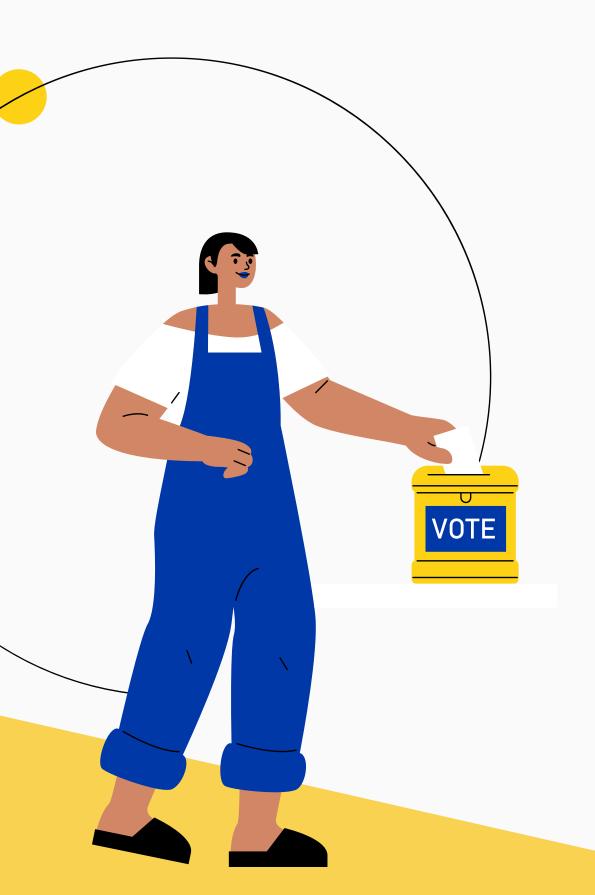


## **LSTM**

#### TF-IDF

Ngram	Accuracy	F1
Bigram	36%	19%
Unigram - Bigram	33%	19%
Unigram	33%	19%
Trigram	33%	15%





# CONCLUSION

Dalam proyek ini, kami menganalisis sentimen pada data tweet terkait Pemilihan Umum 2019 di Indonesia. Menggunakan vectorizer TF-IDF Unigram - Bigram dan model Random Forest, kami mencapai tingkat akurasi 66% dan skor F1 61%. Hasil evaluasi menunjukkan efektivitas model dalam memprediksi sentimen dari tweet, memberikan wawasan penting terhadap opini dan sikap masyarakat terhadap peristiwa politik ini.

# Your Vote Is Your Voice. Use It Wisely.

