NATURAL LANGUAGE PROCESSING

Angella Ananta Batubara

BACKGROUND

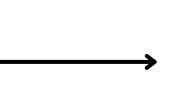
Melakukan Natural Language Processing (NLP) dari data penilaian produk Redmi (dataset Redmi6.csv)

GOALS

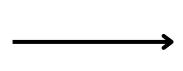
- 1. Melihat kepuasan pelanggan yang membeli produk berdasarkan rating dan komentar yang diberikan
- 2. Menganalisis masalah pada kategori tertentu dari hasil analisis sentimen yang ada

WORK FLOW

Membersihkan data dari data duplikat dan menghapus variabel yang tidak dibutuhkan

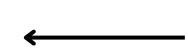


Menerapkan NLP dnegan melakukan sentiment analysis dengan membandingkan variabel Rating dan Comments



Memperbaiki nilai-nilai sentiment yang tidak bersesuaian dan melatih mesin hingga bisa mengenali seluruh ulasan

Memberikan **insights bisnis**



Melihat **kategori mana saja**yang **perlu dioptimalkan**berdasarkan **kepuasan pelanggan**



Menerapkan NLP dengan mempelajari kategori yang sudah ada untuk melabeli kategori 'Others' menjadi kategori yang lebih spesifik

CLEANING DATA

- Dari 280 baris data, terdapat 35 baris data duplikat yang perlu dihilangkan. Sehingga data akhir yang dapat dianalisis sebanyak 245 baris data.
- Analisis hanya memerlukan variabel Rating, Comments, dan Category.
 Maka dari itu, variabel lain akan dihapus.
- Pada variabel Rating, hanya diambil nilai depannya saja. (Contoh: 4.0 out of 5 stars diubah menjadi 4.0)
- Pada variabel Comments, data distandarisasi dengan menghapus URL, angka dan simbol, serta spasi berlebih (jika ada).

Melakukan labelling sentimen untuk variabel Comments.

```
1. Satisfied — Positive
```

- 2. Mixed Neutral
- 4. Angry5. Unsatisfied
- Negative

Melakukan labelling sentimen untuk variabel Rating.

Positive untuk nilai Rating > 3

Neutral untuk nilai Rating = 3

Negative untuk nilai Rating < 3

Mencocokan hasil sentimen Rating dengan Comments menggunakan metode BART.

Terdapat **satu baris** yang **hanya memasukkan Rating** dan **tidak menambahkan Comment**.

Data tersebut **diasumsikan** memberi penilaian yang **positive**.

```
Perbandingan hasil sentiment:
Sentiment_Match
True 171
False 74
```

Hasil pencocokan pertama menunjukkan 171 data sudah cocok hasil sentimennya, sedangkan 74 data masih menghasilkan hasil analisis yang berbeda.

Hasil dari analisis BART digunakan untuk melatih model Regresi Logistik. Hal ini dilakukan agar data yang masih salah dapat terprediksi lebih baik.

```
Perbandingan hasil sentiment:
Sentiment_Match
True 220
False 25

Akurasi 74%
```

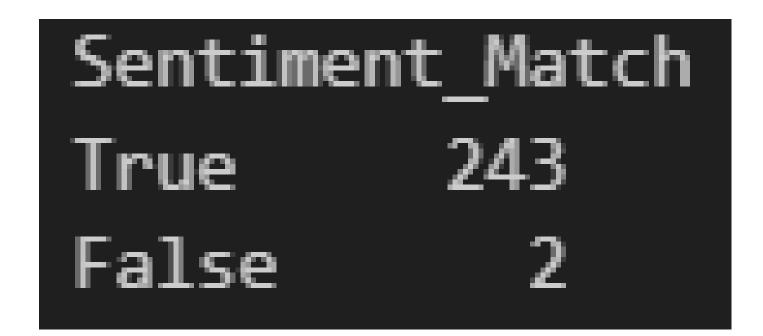
Hasil pencocokan kedua menunjukkan **220 data sudah cocok** hasil sentimennya, sedangkan **25 data masih menghasilkan hasil analisis yang berbeda**.

Hasil dari analisis yang sudah benar kembali dijadikan bahan untuk machine learning belajar. Metode BART kembali diterapkan dengan bantuan manual labeled, di mana nilai sentimen langsung diberikan ke ulasan tanpa bantuan sistem.

Sentiment_Match	# count
True	229
False	16

Hasil pencocokan kedua menunjukkan **229 data sudah cocok** hasil sentimennya, sedangkan **16 data masih menghasilkan hasil analisis yang berbeda**.

Terakhir, **metode Regresi Logistik** kembali diterapkan. Di sini, **mesin dibantu untuk mengenali kata-kata negatif dan transisi opini** (dengan adanya kata 'tapi' pada ulasan). Hal ini dilakukan dengan harapan machine learning dapat lebih mengenali pola kata yang ada.



Akurasi 83%

Hasil pencocokan kedua menunjukkan **243 data sudah cocok** hasil sentimennya, sedangkan **2 data masih menghasilkan hasil analisis yang berbeda**.

2 data ini akan dilabeli secara manual.



Dari sebaran data yang ada, **kategori 'Others'** memiliki **jumlah terbanyak**. Hal ini akan menyulitkan proses evaluasi dari rating yang telah diberikan oleh pelanggan.

Maka dari itu, dilakukan NLP untuk mengelompokkan komentar dari kategori 'Others' ke dalam kategori yang lain, baik itu Display, Battery, Camera, ataupun Delivery.

Mengingat satu komentar bisa memberikan ulasan ke beberapa fitur, maka komentar yang ada perlu ditinjau lebih dalam menggunakan **BART**.

Saat komentar tidak ditinjau lebih dalam

Category	
Display	162
Camera	30
Delivery	28
Battery	25

VS

Saat komentar ditinjau lebih dalam

Category	
Delivery	116
Dispray	114
Camera	108
Battery	55



Kata yang sering muncul untuk kategori Display



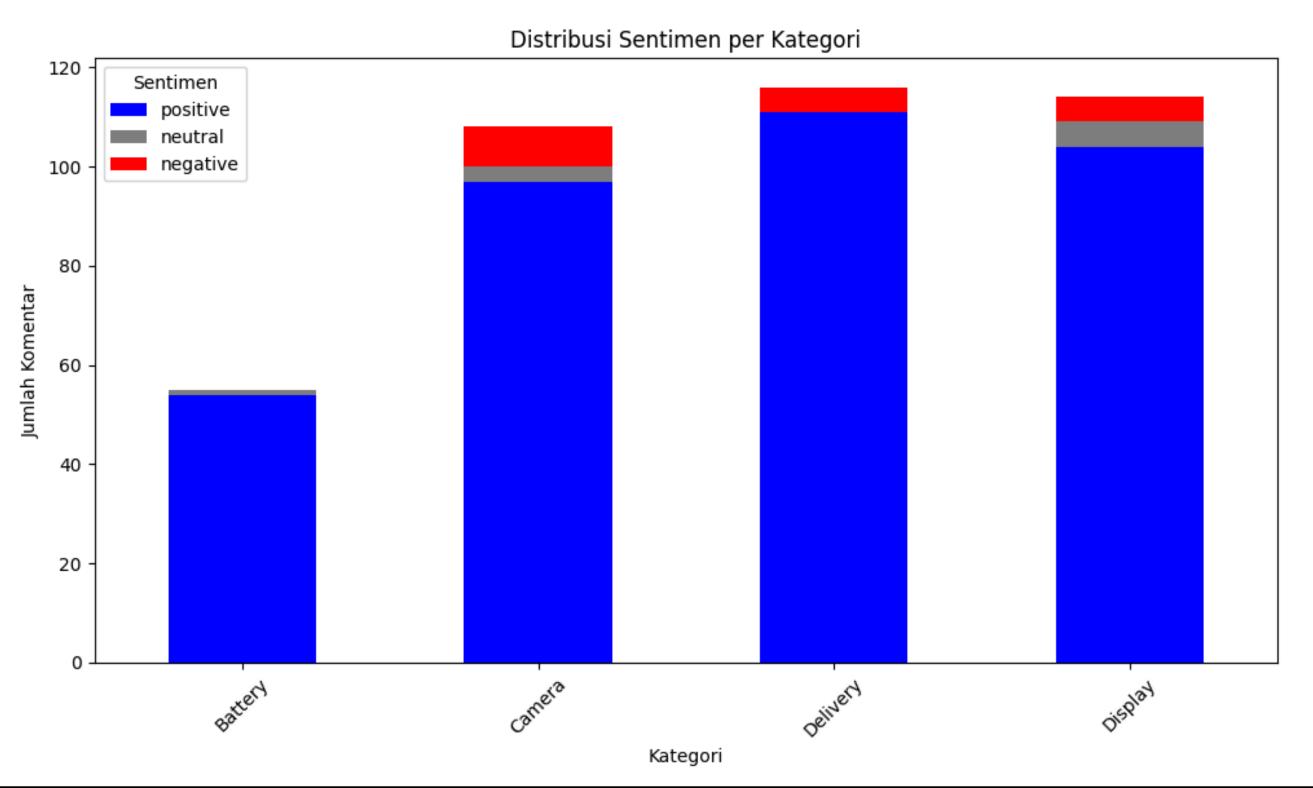


Kata yang sering muncul untuk kategori Delivery

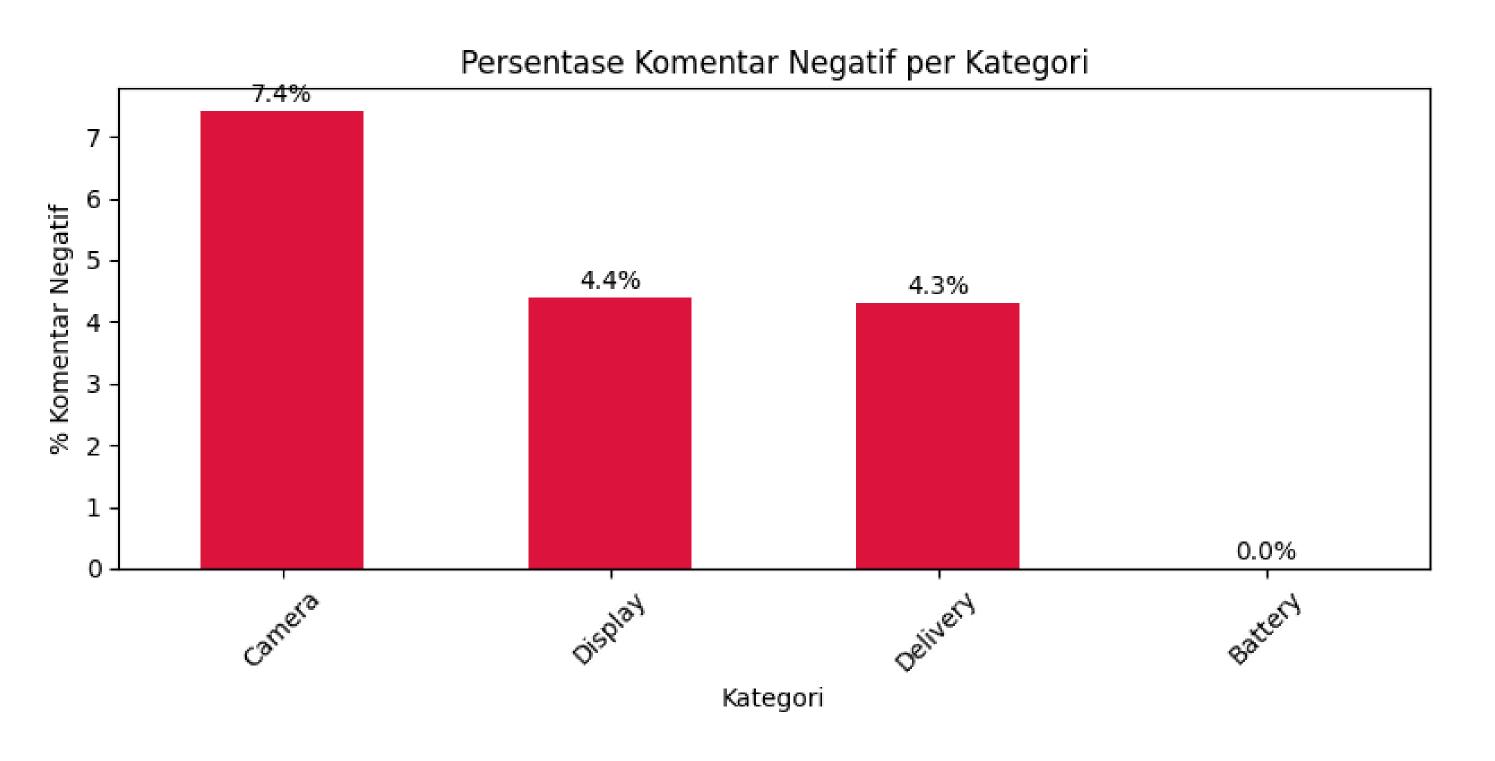




Berikut merupakan distribusi sentimen pelanggan perkategori



Berikut merupakan persentase sentimen negatif pelanggan perkategori



HASIL

- Dari analisis sentimen, lebih banyak pelanggan yang menyampaikan ulasan positif dibandingkan ulasan negatif ataupun netral
- Pelanggan umumnya menyampaikan ulasan mengenai delivery
- Kamera merupakan kategori yang persentase ulasan negatifnya paling banyak

INSIGHTS

- **Battery** merupakan kategori yang tidak memiliki sentimen negatif, menandakan bahwa baterai dapat menjadi **selling point** utama dari Redmi.
- Camera merupakan kategori yang paling banyak memiliki sentimen negatif, menandakan bahwa kualitas atau performa kamera perlu ditingkatkan untuk menarik lebih banyak pelanggan.
- **Display** juga **perlu diperhatikan** kualitasnya walaupun sentimen negatifnya tidak sebanyak camera.

SARAN

- Analisis lebih dalam dapat dilakukan dengan membedah kembali komentar-komentar yang ditulis oleh pelanggan.
- Pengelompokkan sentimen dapat lebih dioptimalkan untuk menghasilkan analisis yang lebih baik, mengingat akurasi prediksi sentimen tidak lebih dari 85%

THANK YOU