

NLP Final Project

Gilad Tsfaty, Roy Segal, Eilon Aharoni

בחרנו את פרוייקט מספר 2 לעבודה (ציוצים), הורדנו ~90 אלף

ציוצים משני אתרי חדשות מרכזיים CNN, BBC.

בגיט יש את הקובץ פייתון.

קובץ טקסט output שמכיל את כל ההדפסות.

קובץ טקסט של דרישות עבור הרצת הפרויקט.

קבצי הציוצים.

קובץ WORD נוכחי.

מבנה העבודה:

1 - חילוץ כמות ציוצים פרקטית לעבודה.

2 – EDA.

3 – Sentiment Analysis.

4 – Summarization.

5 – Data PreProcess, TF-IDF.

6 – Word2Vec, Auto encoder.

7 – NER.

8 – RNN, GPT לצורכי ג'נרט.

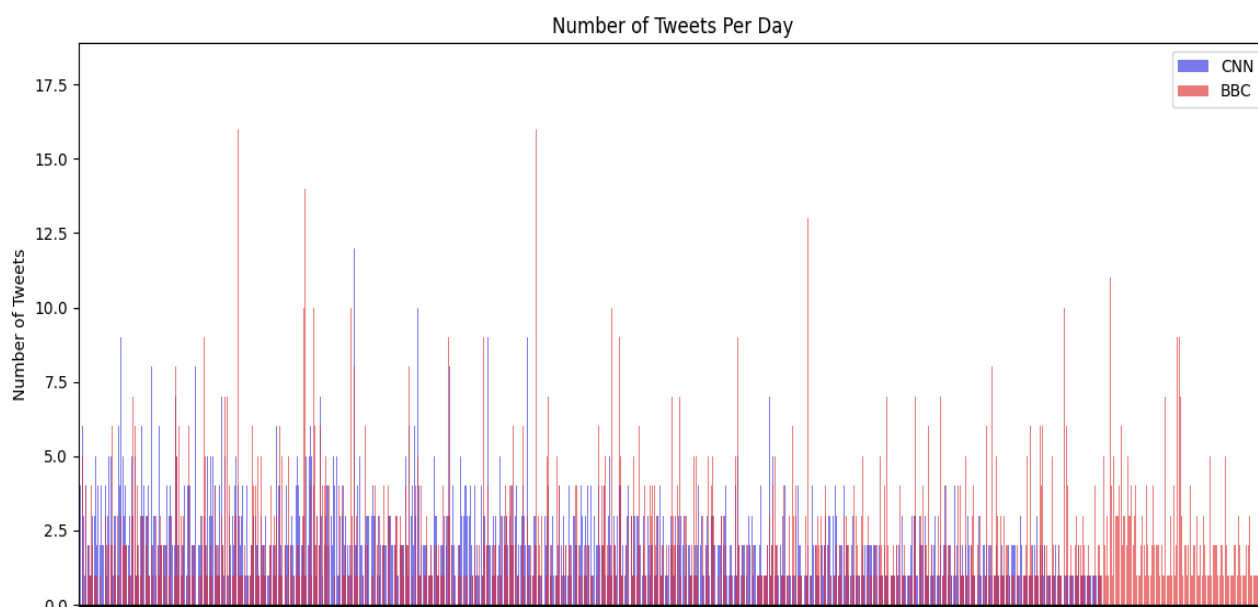
במסגרת הפרויקט, בחרנו לקיים ניתוח מעמיק של ציוצים מאתר חדשות, בשנים 2010-2020. לצורך כך, אספנו כ-90,000 ציוצים משני אתרי חדשות מובילים CNN, BBC. בחרנו מ-2016 והלאה בשל אירועים משמעותיים כגון נשיאותו של דונלד טראמפ ויציאת בריטניה מהאיחוד האירופי, (Brexit) אשר עוררו עניין ציבורי רב ויצרו דיון סוער ברשתות החברתיות. מתוך כלל הציוצים, דגמנו באופן אקראי 2,500 ציוצים מכל אתר(בחרנו לעבוד עם 5000 ציוצים כדי שזמן ריצת התוכנית יהיה נוח בזמן ריצה), כך שנוכל לבצע ניתוח מקיף תוך התמקדות בתקופה ובאירועים הרלוונטיים.

2.

הדבר הראשון שבדקנו בEDA הוא את כמות הציוצים היומית ואת אורכם הממוצע, תוצאות:

Average number of CNN tweets per day: 2.25

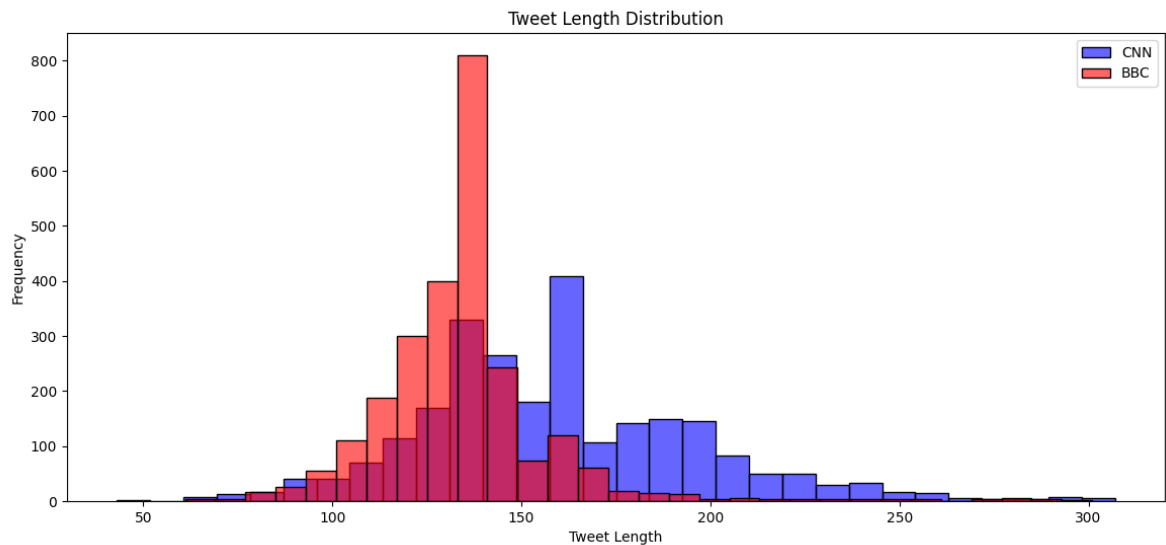
Average number of BBC tweets per day: 2.47



מספר הציוצים היומי הממוצע של CNN ו-BBC הפתיע אותנו. בהתחשב שהם אתרי חדשות מובילים, צפינו לכמות ציוצים גבוהה יותר. ייתכן כי תהליך הדגימה האקראי השפיע על התוצאה. בגרף הראשון אפשר לראות שיש ימים ש CNN-לא צייצה בכלל. זה כנראה קשור לבחירה של הציוצים שנבדקו במחקר. בכל מקרה, הגרף הזה תומך בממצאים האחרים, כי נראה ש BBC-צייצו יותר כל יום. ניתן להסיק מהגרף שלכל אתר חדשות יש מין דפוס קבוע של כמות ציוצים ביום אלא אם כן קורה אירוע חריג.

Average tweet length for CNN: 159.52 characters

Average tweet length for BBC: 134.18 characters



ניתוח אורך הציוץ הממוצע העלה כי אין הבדל משמעותי בין CNN ל BBC, ממצא זה מעניין, שכן הוא עשוי להצביע על כך ששני האתרים מנסים להגיע לקהל דומה, המכיל משתמשים בעלי העדפות דומות לצריכת תוכן קצר וממוקד. ייתכן כי אורך הציוץ הממוצע מושפע מגורמים כמו אילוצי הפלטפורמה (טוויטר) והרצון להגיע לקהל רחב ככל האפשר.

CNN Sentiment Distribution:

negative : 55.08%

neutral : 23.16%

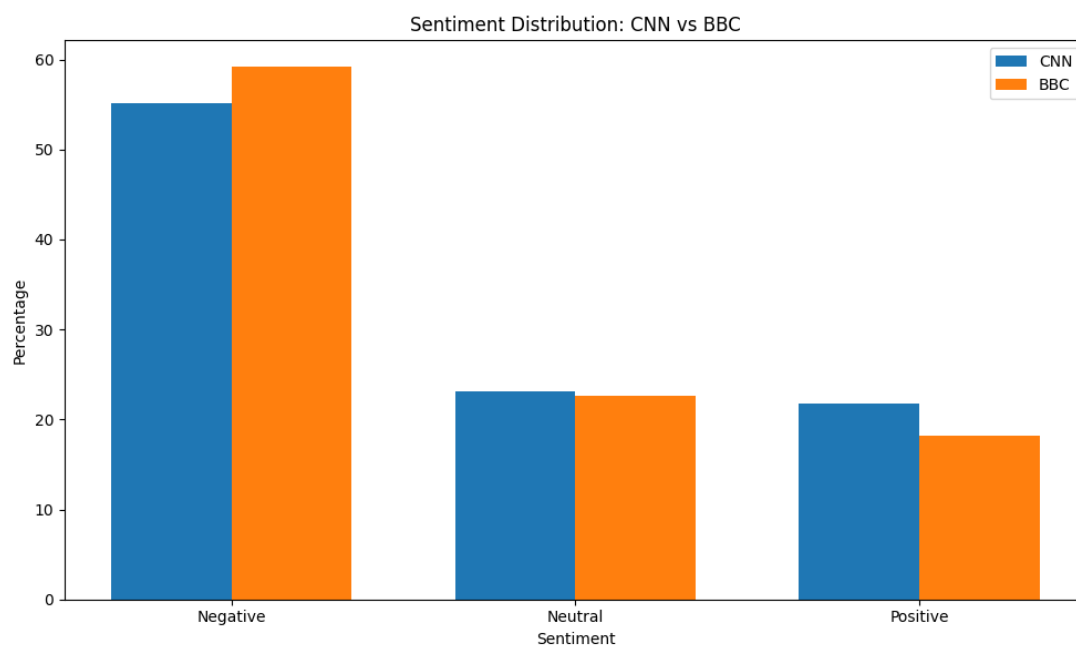
positive : 21.76%

BBC Sentiment Distribution:

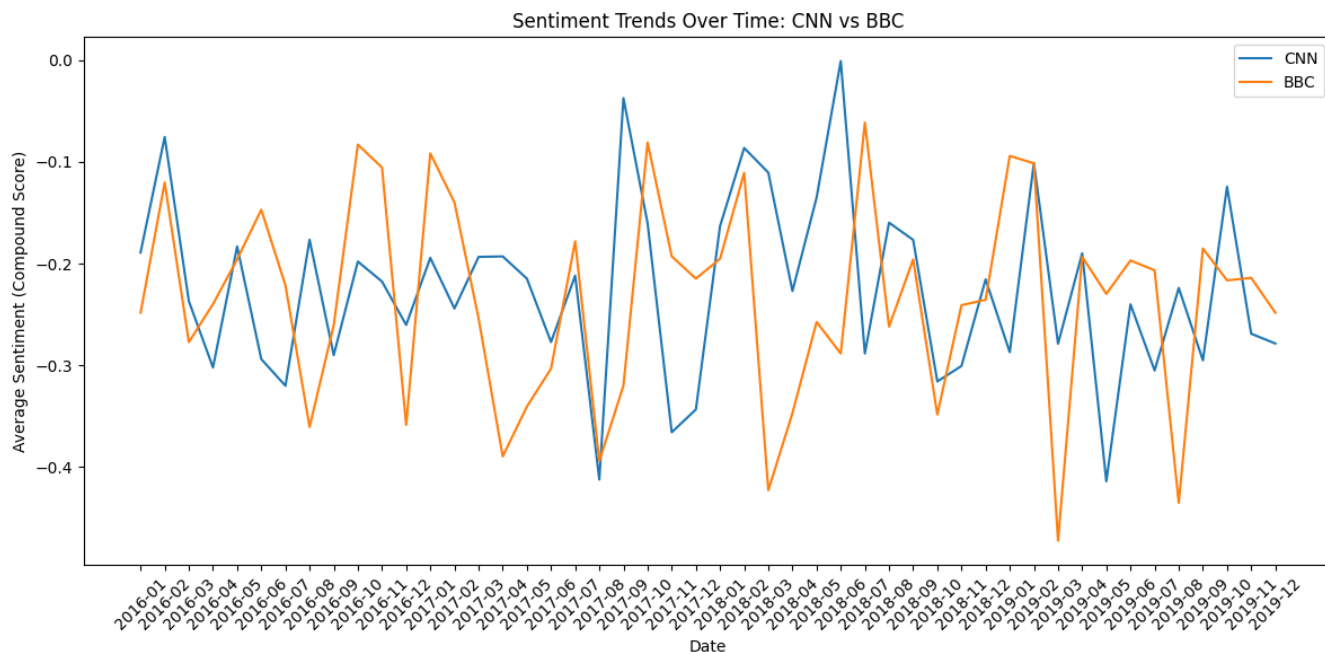
negative: 59.16%

positive: 22.64%

neutral: 18.20%



ניתוח הציוצים מגלה כי אתרי חדשות נוטים להתמקד בעיקר בחדשות שליליות. נראה כי סיפורים שליליים מושכים יותר תשומת לב ומייצרים יותר אינטראקציות ברשתות החברתיות. תוצאה זו מצביעה על כך שאתרי החדשות מעדיפים לפרסם חדשות רעות, גם אם הן אינן משקפות את התמונה המלאה של המציאות.



גרף זה מסמל את ערכו הסנטימנטלי של הציונים באותו יום, ניתן לראות שלגרפים מגמה דומה מה שמראה לנו ששני האתרים למרות שמייצגים מדינות שונות, מגיבות באותו אופן ולאותן חדשות.

בשלב זה ביצענו Summarization לציוצים, כפי שדברנו כבר חשבנו שציוצים בהגדרתם מקוצרים, ולכן זה מסביר את העובדה שלא קיבלנו תקצירים משמעותיים לרוב הציוצים.

דוגמא לציוץ שהתקצור הניב תוצאה שונה:

Original Tweet 2:

Defense Secretary James Mattis and Homeland Security Secretary John Kelly have been sworn in to their Cabinet jobs
<https://t.co/y9xspliJsx> <https://t.co/7yIB4Ho2Zs>

Summarized Tweet 2:

Defense Secretary James Mattis and Homeland Security Secretary John Kelly have been sworn in.

Original Tweet 3:

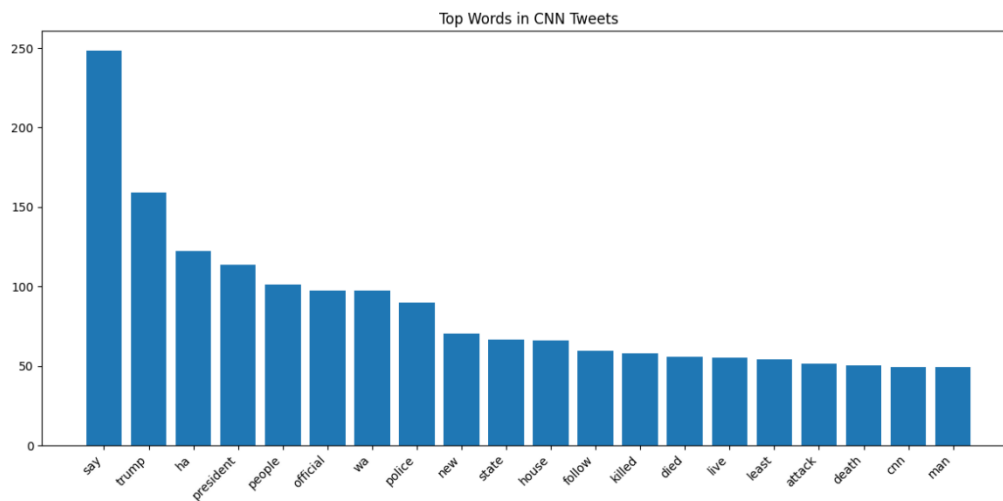
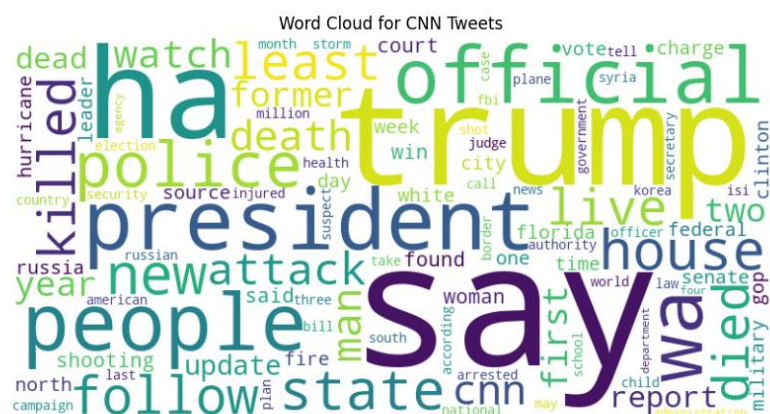
President #BarackObama opens remarks in #Cuba by pledging solidarity in response to #BrusselsAttack. <https://t.co/PNZghLCqGM>

Summarized Tweet 3:

President Obama pledges solidarity in response to Brussels attack.

- הפעלנו TF\IDF כדי למצוא את 20 המילים הנפוצות ביותר, והשוונו ביניהם.

תוצאות:



כאן השתמשנו במודל Word2Vec בהתחלה ניסינו להשתמש בגודל וקטור של 1024, אך התוצאות לא היו טובות, ניסינו כמה אפשרויות ו100 הניב את התוצאות הטובות ביותר. מצאנו את 10 המילים החשובות ביותר לפי אתר, והראנו את המילים הקרובות אליהן לפי Word2Vec.

Top 20 words by Word2Vec similarities:

CNN

say: ['said', 'wa', 'day', 'near', 'amp']

trump: ['u', 'former', 'president', 'national', 'republican']

ha: ['u', 'wa', 'year', 'charge', 'day']

president: ['russia', 'u', 'vote', 'tell', 'national']

people: ['injured', 'dead', 'killed', 'one', 'shooting']

official: ['syria', 'show', 'amp', 'day', 'service']

wa: ['charge', 'amp', 'former', 'woman', 'home']

police: ['shooting', 'wa', 'woman', 'report', 'london']

new: ['ha', 'first', 'call', 'government', 'win']

state: ['u', 'ha', 'win', 'report', 'charge']

BBC

say: ['said', 'wa', 'day', 'near', 'amp']

police: ['shooting', 'wa', 'woman', 'report', 'london']

attack: ['amp', 'london', 'home', 'wa', 'near']

president: ['russia', 'u', 'vote', 'tell', 'national']

ha: ['u', 'wa', 'year', 'charge', 'day']

people: ['injured', 'dead', 'killed', 'one', 'shooting']

report: ['state', 'charge', 'police', 'airport', 'near']

killed: ['injured', 'dead', 'people', 'least', 'one']

trump: ['u', 'former', 'president', 'national', 'republican']

leader: ['call', 'plan', 'first', 'win', 'u']

AutoEncoder – מציאת המילים החשובות ביותר.

:Top 20 words by Autoencoder

['discount', 'flagging', 'costa', 'afraid', 'tfl', 'lam', 'torrance', 'lakdim',
'patron', 'trumpkim', 'farmer', 'someone', 'affecting', 'paving', 'hearing',
'marjory', 'monitor', 'reclaiming', 'gerry', 'justintrudeau']

השוואה בין:

- AutoEncoder
- Word2Vec
- TF/IDF

ניתן לראות שWord2Vec וTF/IDF הניבו תוצאות דומות והגיוניות.

לעומת זאת 20 המילים החשובות ביותר של AutoEncoder יצאו שונות, הגיוני שהחשיבות של המילים לא תתכתב באופן חד משמעי עם שכיחותן, אך המילים כמו tfl, costa לא ברורה חשיבותן.

:Top 20 entities (NER)

CNN: [(('US', 'GPE'), 207), (('Trump', 'ORG'), 177), (('Trump', 'PERSON'), 148), (('CNN', 'ORG'), 105), (('first', 'ORDINAL'), 77), (('Russia', 'GPE'), 64), (('Florida', 'GPE'), 61), (('House', 'ORG'), 55), (('two', 'CARDINAL'), 54), (('GOP', 'ORG'), 52), (('Syria', 'GPE'), 48), (('2', 'CARDINAL'), 48), (('Russian', 'NORP'), 46), (('White House', 'ORG'), 43), (('Senate', 'ORG'), 43), (('FBI', 'ORG'), 42), (('ISIS', 'ORG'), 40), (('U.S.', 'GPE'), 34), (('North Korea', 'GPE'), 34), (('3', 'CARDINAL'), 32)]

BBC: [(('UK', 'GPE'), 258), (('US', 'GPE'), 246), (('Brexit', 'PERSON'), 89), (('London', 'GPE'), 77), (('Donald Trump', 'PERSON'), 75), (('EU', 'ORG'), 64), (('first', 'ORDINAL'), 56), (('BBC', 'ORG'), 50), (('Russian', 'NORP'), 50), (('Two', 'CARDINAL'), 48), (('French', 'NORP'), 44), (('British', 'NORP'), 44), (('Trump', 'PERSON'), 43), (('Syria', 'GPE'), 43), (('two', 'CARDINAL'), 42), (('England', 'GPE'), 40), (('Brussels', 'GPE'), 39), (('3', 'CARDINAL'), 36), (('three', 'CARDINAL'), 36), (('Russia', 'GPE'), 35)]

למשל טרמפ הינו גם שם וגם ארגון.

CNN מתמקדת בעיקר בפוליטיקה האמריקאית ובארגונים כמו בית הנבחרים והסנאט, בעוד ש BBC-מפגינה פרספקטיבה גלובלית יותר עם אזכורים של בריטניה, האיחוד האירופי ומדינות שונות.

RNN:

Generated CNN text: Breaking news senator vote change change
change change marriage legislation project daily access say title
ge2017 royalwedding follow live update throughout evening cnsotu
say always cnsotu cnsotu always cnsotu starting pointless
cnsotu nuclear deal follow live update throughout cnelection
cnsotu nuclear test say always cnsotu starting pointless cnsotu
nuclear test say always

Generated BBC text: Latest update killed three others wounded
shooting attack police say correcting earlier report say suspect dead
150 people board official say teen wa condition complex wa
anniversary 2014 anniversary 2 inch rain tension murder three year
ago wa fuel condition complex say court court court paper assault
say court coastguard say follow

GPT:

The latest news from CNN:The FBI is investigating the death of a man
who was shot and killed by a police officer in a shooting that left one
person dead and another wounded. The man was shot in the head
and died at the scene. The suspect is being held on \$100,000 bail.The
suspect is being held on \$100,000 bail. The suspect is being held on
\$100,000 bail. The suspect is

אמנו את המודל RNN בהתחלה במשך 5 EPOC, דבר זה לקח זמן רב,
והתוצאות שלו היו לא טובות בכלל, לכן החלטנו לעלות ל-15 EPOC, דבר
שהעלה פי 3 את משך הריצה של התוכנית, אבל קיבלנו תוצאות יותר טובות,
אנחנו מניחים שבהנחתן מחשבים יותר חזקים היינו יכולים להריץ עם יותר
EPOC והיינו מקבלים תוצאות יותר טובות.
הגינרוט של ה-GPT התחיל טוב, ולאחר מכן נכנס לסוג של לולאה ונעצר.
ההבדלים בין ה-RNN ל-GPT הם משמעותיים בגלל שוב, כמות ה-EPOC שאימנו
את ה-RNN, כי לקחנו מודל מאומן של GPT-2.