Graf Tabanlı Metin Özetleme Projesi

Kocaeli Üniversitesi Bilgisayar Mühendislik Bölümü Yazılım Laboratuvarı II Proje 3

200201137 Marah Alasi — 190201140 Mohamed Helwa — 200201147 Muhammad Abdan SYAKURA

26.05.2023

Özet

Bu proje, gelişmiş bir metin özetleme sürecini desteklemek amacıyla oluşturulan bir masaüstü uygulamanın geliştirilmesini içerir. Metin özetleme, bilgiyi yoğunlaştırma ve kullanıcıların karmaşık metinlerden hızlı bir şekilde anlamlı bilgi almasına yardımcı olma gibi hayati avantajlara sahiptir. Bu özelleştirilmiş uygulama, metinlerin daha anlaşılabilir ve öz bir biçimde özetlenmesine imkan sağlar. Projenin ana bileşeni, çeşitli dil işleme tekniklerinin ve modern algoritma temelli yaklaşımların kullanıldığı bir anlamsal ilişkili graf tabanlı özetleme yöntemidir. Bu yaklaşım, cümleler arası ilişkileri daha etkin bir şekilde anlamlandırmak ve böylece daha kaliteli metin özetleri oluşturmak için kullanılmaktadır.

1 Giriş

Dijital çağda bilgiye hızlı ve etkili bir şekilde ulaşmanın önemi tartışılmaz bir gerçek. Bilgi miktarının hızla artması, özellikle geniş kapsamlı metinlerin değerlendirilmesi ve anlaşılmasını zorlaştırıyor. Bu nedenle, kullanıcıların metinlerden çıkarılabilecek temel

bilgilere daha hızlı bir şekilde ulaşabilmelerini sağlayacak etkin metin özetleme yöntemlerine olan ihtiyaç artmaktadır. Bu çalışmanın amacı, bu ihtiyaca yanıt vermek ve metin özetleme süreçlerini geliştirmektir.

Projemiz, karmaşık metinlerin anlamlı ve öz bir biçimde özetlenmesini sağlayan bir masaüstü uygulamanın geliştirilmesi üze-

rine odaklanmaktadır. Bu, çeşitli dil işleme tekniklerini ve modern algoritmaları içeren bir anlamsal ilişkili graf tabanlı özetleme yöntemi kullanılarak gerçekleştirilmektedir. Bu metodoloji, metinlerin derinlemesine analizini sağlar ve cümleler arası ilişkileri görselleştirmek için bir grafik yapısına dökülmesine olanak tanır. Bu yapı, metni özetlemek için en uygun cümlelerin belirlenmesine yardımcı olur. Bu sayede, metinlerden çıkarılabilecek en önemli bilgilerin etkin bir şekilde sunulması amaçlanmaktadır.

Bu proje, teknolojinin dil işleme yeteneklerini daha da ileriye taşımayı ve metin özetleme süreçlerini daha etkin ve kullanıcı dostu hale getirmeyi hedeflemektedir.

2 Yöntem

Aşağıdaki akış diyagramı ve yalancı kod, projenin genel yapısını ve işleyişini göstermektedir:

Masaüstü Arayüzü Geliştirilmesi ve Graf Yapısının Oluşturulması Bu aşamada Python'un etkileşimli masaüstü uygulama geliştirme araçlarından biri olan PyQt5 kullanıldı. Graf oluşturma ve görselleştirme işlemleri için ise NetworkX ve Matplotlib kütüphaneleri tercih edildi. Bu kütüphaneler sayesinde hem graf verisi oluşturulabildi, hem de bu veri kullanıcı dostu bir görsel formatla sunulabildi.

Cümleler Arası Anlamsal İlişkinin Kurulması Ön işlem adımlarında NLTK kütüphanesi kullanıldı ve Tokenization, Stemming, Stopword Elimination, Punctuation gibi işlemler gerçekleştirildi.

• Tokenization: Bir metnin küçük parçalara ayrılmasıdır

- Stemming: Kelimelerin kökünün bulunması işlemidir.
- Stop-word Elimination: Bir metindeki gereksiz sözcükleri çıkarma işlemidir.
 Stop word'ler, genellikle yaygın olarak kullanılan, ancak metnin anlamını belirlemekte önemli bir rol oynamayan kelime ve ifadelerdir.
- Punctuation: Cümledeki noktalama işaretlerinin kaldırılmasıdır.

Anlamsal ilişkileri belirlemek için Word Embedding ve BERT modelleri kullanıldı. Bu modellemeler sonucunda her bir cümlenin vektör temsili elde edildi ve bu vektörler üzerinden cümleler arasındaki benzerlik kosinüs benzerliği metodu ile ölçüldü.

Cümle Skoru Hesaplama Algoritması Her bir cümle için bir skor hesaplandı. Skor hesaplama algoritması:

- (P1): özel isim kontrolü
- (P2): numerik veri kontrolü
- (P3): benzerlik threshold'unu geçen node'ların bulunması
- (P4): başlıktaki kelimelerin kontrolü
- (P5): TF-IDF değerinin hesaplanması

parametreleri içermektedir.

Metin Özetleme Algoritması Metni özetlemek için cümle seçerek özetleme yöntemi kullanıldı. Bu yöntem, skorları kullanarak önemli cümleleri belirler ve özeti oluşturur. Bu özet, masaüstü arayüzde son kullanıcıya sunulur.

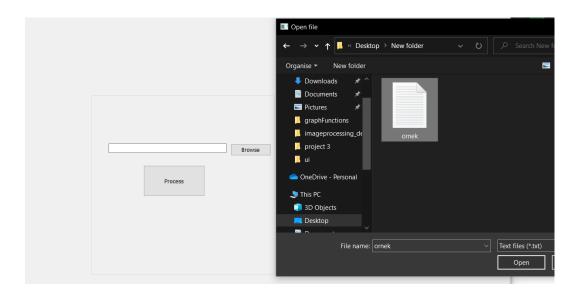
Özetlemenin Başarısının ROUGE Skoru İle Hesaplanması Son aşamada, özetleme başarısı ROUGE skorlaması ile ölçüldü. Bu skorlama, oluşturulan özeti, dokümanın gerçek özeti ile karşılaştırarak bir başarı oranı sunar.

3 Sonuç

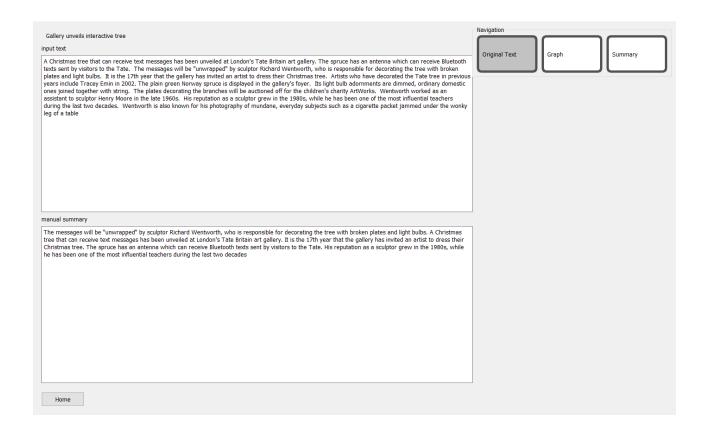
Bu proje, karmaşık bir dokümanın özetini çıkarma yeteneği olan bir masaüstü uygulamanın geliştirilmesini içerir. Bu, metin analizi ve doğal dil işleme tekniklerinin birleştirilmesiyle gerçekleştirilmiştir. Projedeki başarı, daha etkili bir metin özeti çıkarılması ve bu sayede kullanıcıların zaman ve kaynak tasarrufu sağlamasına yardımcı olmuştur.

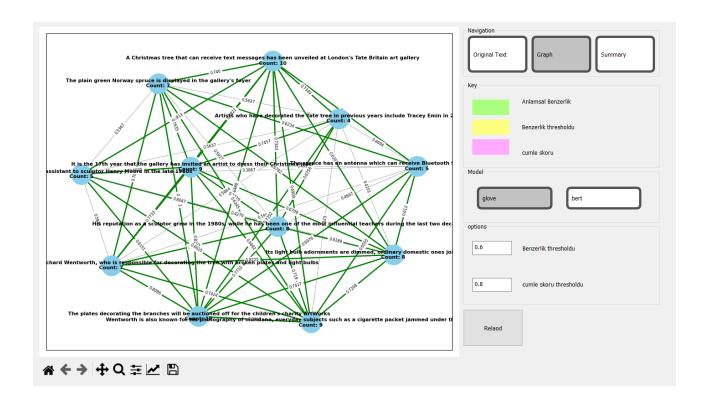
4 Kaynakça

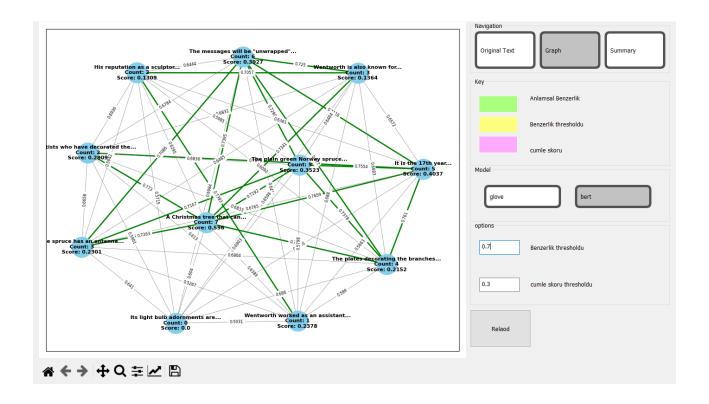
- https://www.kaggle.com/code/awadhi123/text-preprocessing-using-nltk
- https://machinelearningknowledge.ai/11-techniques-of-text-preprocessing-using-nltk-in-python/
- https://towardsdatascience.com/stemming-lemmatization-what-ba782b7c0bd8
- https://www.kaggle.com/code/adepvenugopal/nlp-text-similarity-using-glove-embedding/notebook
- https://turbolab.in/better-word-embeddings-using-glove/
- $\bullet \ https://www.sbert.net/docs/usage/semantic_textual_similarity.html$

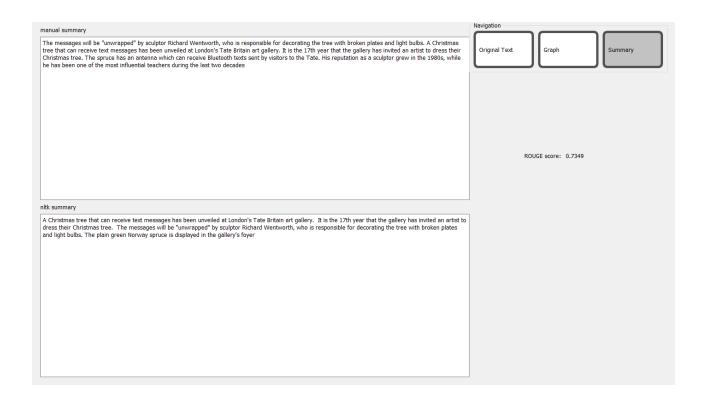












Algorithm 1

```
function COMPUTE_SENTENCE_SIMILARITY_GRAPH
   G \leftarrow \text{nx.Graph}()
   for sentence in sentences do
       G.add_node(sentence)
   end for
   n_{sentences} \leftarrow len(sentences)
   similarity\_matrix \leftarrow np.zeros((n\_sentences, n\_sentences))
   for i in range(n_sentences) do
       for j in range(n_sentences) do
          if i = j then
              similarity\_matrix[i, j] \leftarrow 1
          else if i < j then
              sentence1 \leftarrow sentences_i
              sentence2 \leftarrow sentences_i
              if method = "bert" then
                  if "bert_embedding" not in G.nodes[sentence1] then
                     G.nodes[sentence1]["bert_embedding"] = sentence_vector_bert(
                     sentence1, model, tokenizer).reshape
                  end if
                 if "bert_embedding" not in G.nodes[sentence2] then
                     G.nodes[sentence2] "bert_embedding" \leftarrow sentence\_vector\_bert(
                     sentence2, model, tokenizer).reshape
                     similarity \leftarrow round(1 - cosine(G.nodes[sentence1]["bert_embedding"],
                     G.nodes[sentence2]["bert_embedding"]), 4)
                  end if
              else if method = "glove" then
                  if "glove_embedding" not in G.nodes[sentence1] then
                     G.nodes[sentence1]["glove\_embedding"] \leftarrow sentence\_vector\_glove(
                     sentence1, model)
                  end if
                  if "glove_embedding" not in G.nodes[sentence2] then
                     G.nodes[sentence2]["glove_embedding"] = sentence_vector_glove(
                     sentence2, model)
                  end if
                  similarity \leftarrow round(1 - cosine(G.nodes[sentence1]]"glove\_embedding"],
                  G.nodes[sentence2]["glove_embedding"]), 4)
                  similarity\_matrix[i, j] \leftarrow similarity\_matrix[j, i] = similarity
                  G.add_edge(sentence1, sentence2, similarity←similarity)
              end if
          end if
       end for
   end for
   return similarity_matrix, G
end function
```