Music Recommend

Contents

- 01. 프로젝트 주제
- 02. 주요 기능
- 03. 프로젝트 핵심 소스
- 04. 향후 개선점





사용자의 입력에 따른 음악 추천 기능을 위한

멜론 사이트 크롤링으로 데이터를 수집, NPL 자연어 처리와 임베딩을 통해 유사도가 높은 음악을 추천







사용자에게 듣고 싶은 노래에 대한 설명 혹은 어떤 기분인지 텍스트를 입력 받습니다.

02. 주요 기능





사용자가 입력한 텍스트와 가사의 유사도가 가장 높은 10개의 곡을 추천합니다.

02. 주요 기능



폰서트

Melon

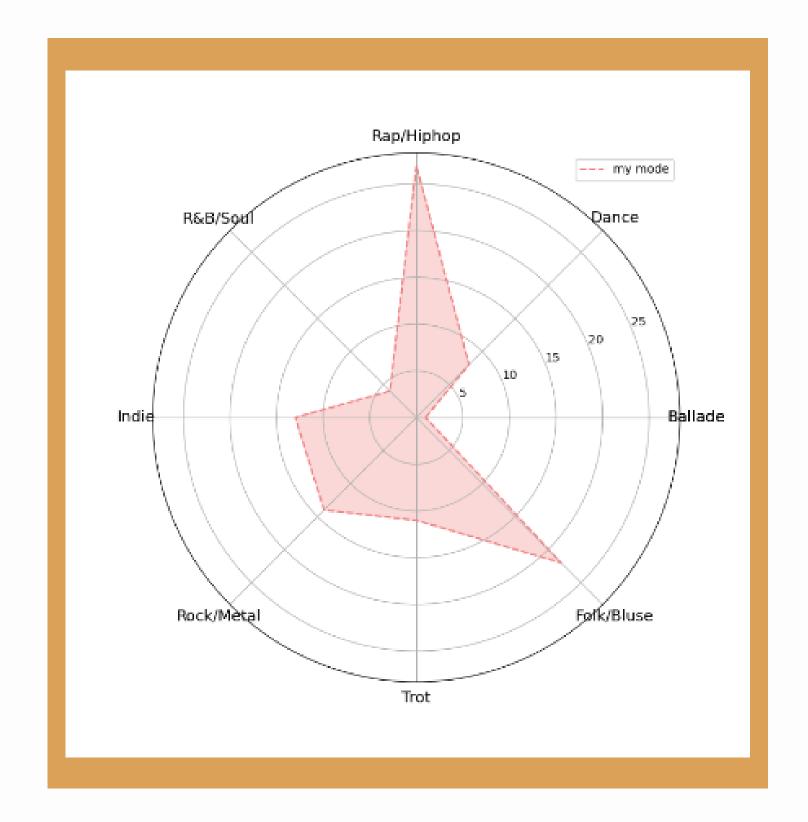
이건 세상에서 제일 비싼 단독 공연 가수는 나고 관객은 너 하나 화려한 막이 이제 곧 올라가기 전에 그저 몇 가지만 주의해줘요 세상에서 제일 편한 옷을 갈아 입고 제일 좋아하는 자리에 누워 배터리가 바닥나지 않게 조심하고 통화상태를 항상 유지해줘요 듣고 싶은 노래를 말 만해 everything 입이 심심할 때는 coffee

popcorn anything 너무 부담주진 말고 편하게 들어줘 아님 내가 너무 오직 너를 웃게 하기 위한 코너 네가 너무 설레 잠 못 들게 만들 거야? 별한 너의 취향을 알아 달콤한데 슬픈 듯 아찔하게 맞지 근데 다음 곡그 날 그 노래 내가 너무 진지해 보여도 웃지마 누가 봐도 완벽한 노래문에 틀리잖아 아직 나는 너무 떨리니까 오직 너에게만 감동적인 노래무 설레 잠 못 들게 만들 거야 지금이야 크게 소리 질러 이 공연은 거의문자로 너무나 아쉽지만 졸린 거 이미 알고 있어 기대해줘 마지막 곡 이를 웃게 하기 위한 코너 네가 너무 설레 잠 못 들게 만들 거야 지금이이시 듣고 싶어 사실 내가 원해 네가 너무 설레 잠 못 들지 모르지만 앵콜제일 비싼 단독공연 가수는 나고 관객은 너 하나



추천 리스트의 노래를 누르면 해당 곡의 가사 정보와 melon 의 노래 정보 페이지로 연결되는 버튼이 있습니다.

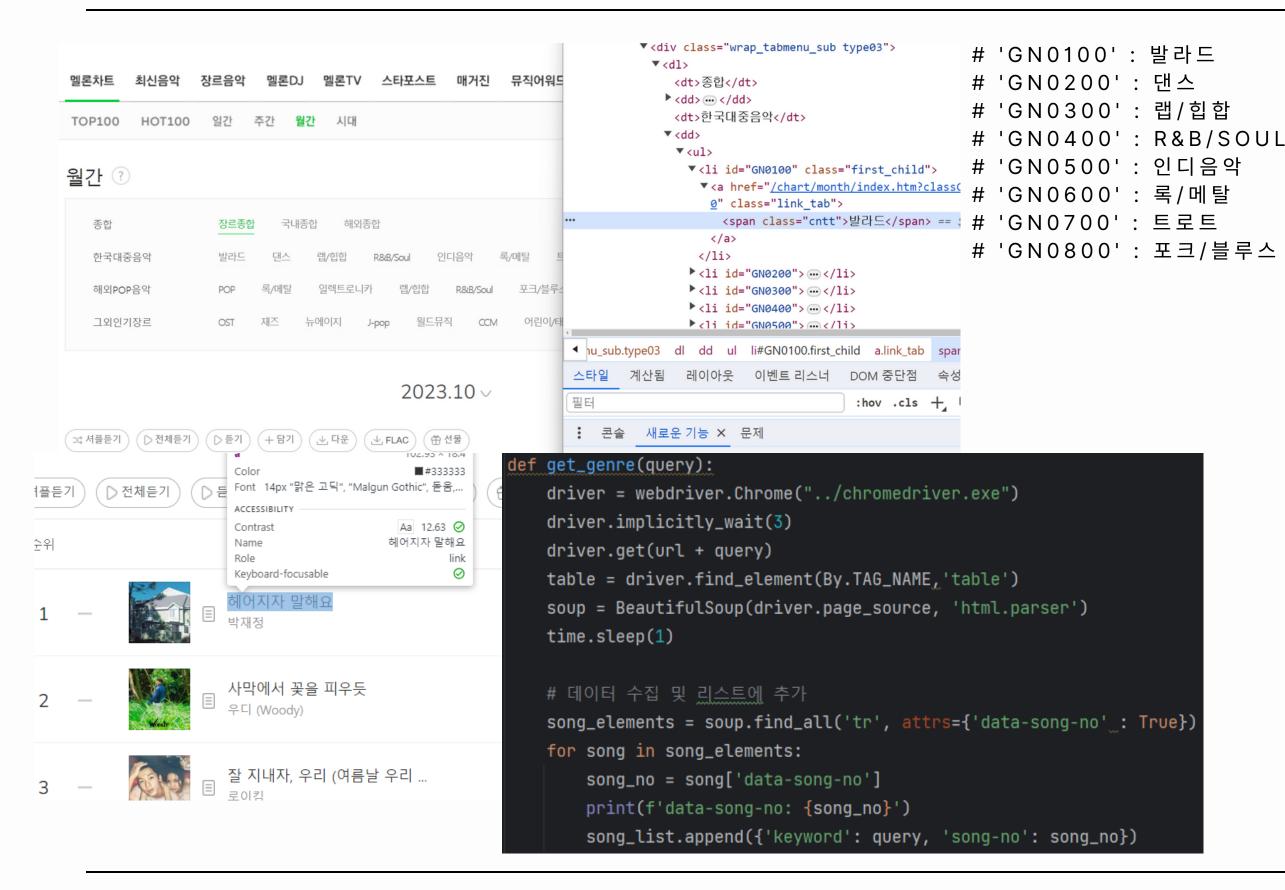




음악 추천 아코디언 옆에는 사용자의 입력어와 가사의 유사도가 높은 50개 곡의 장르 정보를 방사형 그래프로 시각화 해 보여줍니다.

03. 프로젝트 핵심 소스 / 웹 크롤링





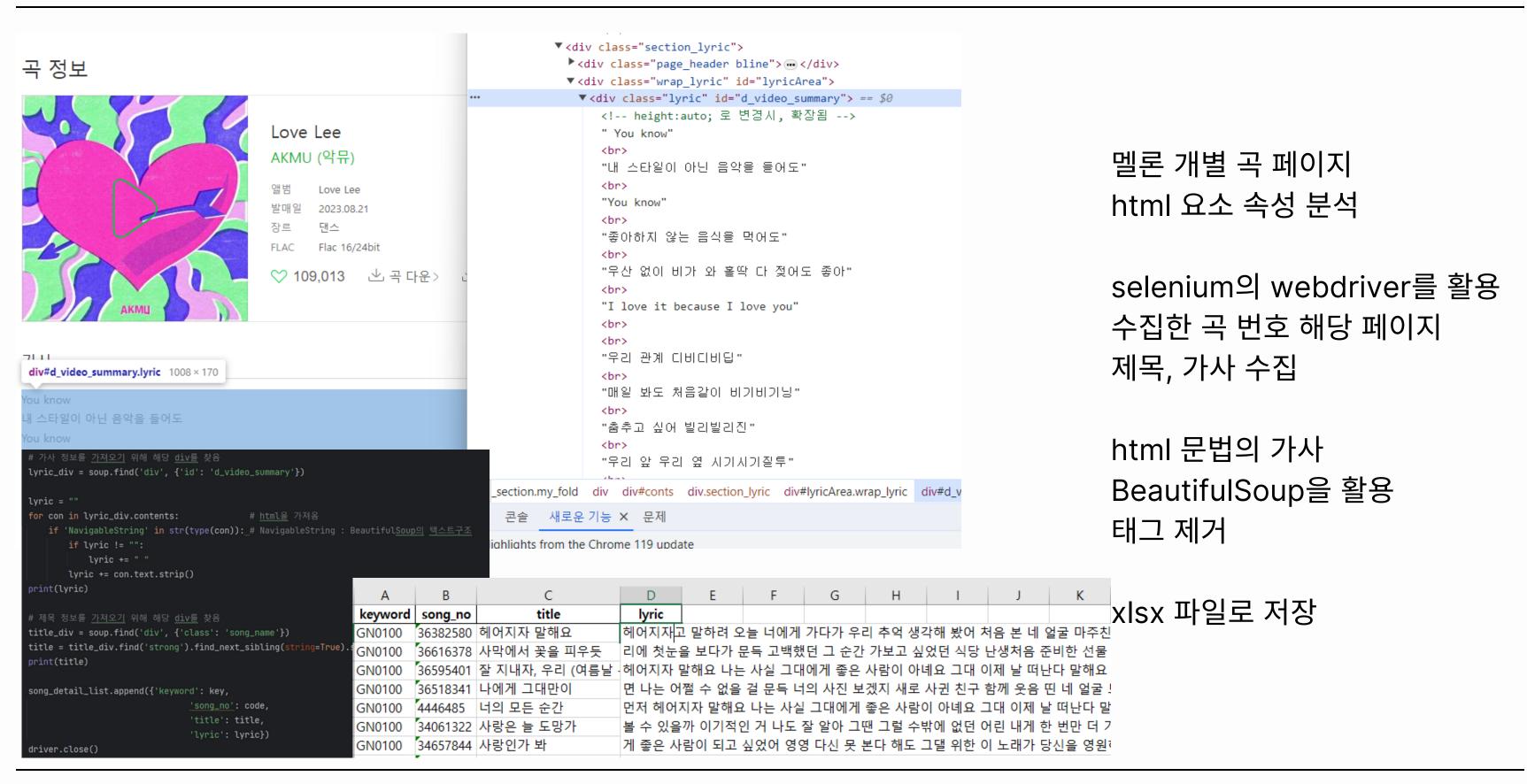
멜론 차트 페이지의 html 요소 속성 분석

selenium의 webdriver를 활용 8개 장르에 대한 100개 곡 고유번호 수집

pandas를 활용 장르 | 곡 번호 xlsx 파일로 저장

03. 프로젝트 핵심 소스 / 웹 크롤링





YOON GAYOUNG



| Α | В | С | D | Е | F | G | Н |
|--------|----------|------------------|-----------------------------|---------|---------|----------|-------|
| genre | song_no | title | analyzed_lyric | | | | |
| GN0100 | 36382580 | 헤어지자 말해요 | 헤어지자 말 하다 오늘 너 가다가 우리 추억 | 생각 하다. | 보다 처음 . | 보다 네 얼굴 | 굴 마주치 |
| GN0100 | 36616378 | 사막에서 꽃을 피우듯 | 거리 첫 눈 보다 문득 고백 하다 그 순간 가보 | 다 싶다 식 | 당 난생처· | 음 준비 선물 | 물 고맙디 |
| GN0100 | 36595401 | 잘 지내자, 우리 (여름날 유 | 말 하다 나 사실 그대 좋다 사람 아 녜 그대 여 | 기제 날 떠니 | 나다 말 하다 | 다 잠시 이 형 | 행복 느끼 |
| GN0100 | 36518341 | 나에게 그대만이 | 사진 보다 새롭다 사귀다 친구 함께 웃음 띤 | 네 얼굴 보 | 다 말 하다 | 수 없다 묘 | 감정 들 |
| GN0100 | 4446485 | 너의 모든 순간 | 좋다 사람 아 녜 그대 이제 날 떠나다 말 하다 | 사장시 이 형 | 행복 느끼다 | 고맙다 하 | 다 번은 |
| GN0100 | 34061322 | 사랑은 늘 도망가 | 다 어리다 내다 하다 번만 더 기회 주다 그 다 | 나다 정말 시 | l랑 하다 말 | 하다 나 시 | ի실 그대 |
| GN0100 | 34657844 | 사랑인가 봐 | 위 이 노래 당신 영원하다 사랑 하다 테 | | | | |

수집한 원본가사 형태소 분석 konlpy Okt 활용 조사, 어미, 문장부호 제거

analyzed_lyric 컬럼 생성

csv 파일로 저장





```
# CSV 파일 읽기
file_path = 'analyzed.csv'
df = pd.read_csv(file_path, encoding='cp949')
# UTF-8 인코딩으로 저장
output_file_path = 'analyzed_utf8.csv'
df.to_csv(output_file_path, index=False, encoding='utf-8')
```

csv 파일 읽어오는 것에서 지속적인 에러 발생

encoding cp949로 되어있음 확인

utf-8로 인코딩 후 저장

genre, song_no, title, analyzed_lyri GN0100,36382580,**0000000 000**5**0,000** GN0100,36616378,◆縷���� ◆��� ◆ø�� GN0100,36595401,"�� �����, �்் GN0100,36518341, 999999 9″븸99,99 GN0100,4446485,0000 000 0000,0000 GN0100,34061322,00000 00 000000,0 GN0100.34657844.**9999**Ű**9 99.99 9**₽



genre,song_no,title,analyzed_lyric G10100,36382580,헤어지자 말해요,헤어지 GN0100,36616378,사막에서 꽃을 피우듯, GN0100,36595401,"잘 지내자, 우리 (여· GN0100,36518341,나에게 그대만이,더 이 GN0100,4446485,너의 모든 순간,이윽고 GN0100,34061322,사랑은 늘 도망가,눈물 GN0100,34657844,사랑인가 봐,너 함께



```
df = pd.read_csv('analyzed_utf8.csv')
df.head()
data = df['analyzed_lyric'].values
okt = 0kt()
result = []
for line in data:
    d = okt.pos(line, norm=True, stem=True)
    r = []
    for word in d:
        if not word[1] in ['Josa', 'Eomi', 'Punctuation']:
            r.append(word[0])
    result.append(r)
fasttext_model = fasttext.FastText(result, vector_size=100, window=8, min_count=2, sg=1)
fasttext_model.save('music.model')
```

단어 추출하여 리스트에 저장

전처리된 데이터를 사용하여 FastText 모델을 학습

music.model로 저장



```
music_recommend
> \( \subset \) .pytest_cache
> adata_crawling
                            @app.route( rule: "/", methods=["GET", "POST"])

∨ □ static

                            def index():
      abc.png
      scripts.js
                                if request.method == "POST":
                                    # 폼 데이터를 처리하고 원하는 동작을 수행하세요
      styles.css
                                    content = request.form["content"]

∨ □ templates

                                    top_10_songs = remove_duple_top_songs( num: 10, content)
                                    top_50_songs = get_top_songs( num: 50, content)
      <> index.html
                                    gen_rate = get_genre_rate(top_50_songs)
      <> store.html
                                    img_data = make_graph(gen_rate)
   e app.py
                                    return render_template( template_name_or_list: "store.html"
   ≡ last_merged_data.csv
                                                                 , top_10_songs=top_10_songs
   ! lyrics_embeddings.pl
                                                                 , top_50_songs=top_50_songs
                                                                 , gen_rate=gen_rate
   P music.model
                                                                 , img_data=img_data) # top_songs 변수를 store.html로 전달
   music.model.wv.vect
                                 else:
                                    return render_template("index.html") # top_songs
                             @app.route( rule: "/store", methods=["GET", "POST"])
                            def store():
                                # 다른 페이지(예: store.html)의 뷰 코드
                                return render_template("store.html")
```

웹 서비스를 위해 flask 활용



```
def get_embedding(text, model):
    words = text.split()
    word_embeddings = [model.wv[word] for word in words if word in model.wv]
    if not word_embeddings:
        return np.zeros(model.vector_size)
    return np.mean(word_embeddings, axis=0)
def preprocess_text(text):
    okt = Okt()
    result = []
    d = okt.pos(text, norm=True, stem=True)
    r = []
    for word in d:
        if not word[1] in ['Josa', 'Eomi', 'Punctuation']:
            r.append(word[0])
    # <u>토큰화된</u> 단어들을 다시 <u>문자열로</u> 결합
    return ' '.join(r)
```

사용자에게 입력 받은 텍스트 model에 학습시킨 가사 데이터와 동일하게 전처리



```
def remove_duple_top_songs(num, content):
   # 사용자 입력의 임베딩 생성
   user_embedding = get_embedding(preprocess_text(content), model)
   # 저장된 임베딩 로드
   lyrics_embeddings = pd.read_pickle('lyrics_embeddings.pkl')
   # 코사인 유사도 계산
   similarity_scores = cosine_similarity( X: [user_embedding], list(lyrics_embeddings['embedding']))[0]
   # 유사도 점수에 따라 내림차순으로 정렬
   lyrics_data['similarity_score'] = similarity_scores
   sorted_songs = lyrics_data.sort_values(by='similarity_score', ascending=False)
   # 중복 song_no를 제거하고 상위 10개의 곡 선택
   top_songs = []
   seen_song_no = set() # 이미 선택한 song_no를 추적하기 위한 집합
   for _, row in sorted_songs.iterrows():
       song_no = row['song_no']
       if song_no not in seen_song_no:
           top_songs.append(row.to_dict())
           seen_song_no.add(song_no)
           if len(top_songs) == num:
               break
   return top_songs
```

10개 곡 추천을 위한 유사도 가장 높은 순위 매김 (장르 중복) 중복 song_no 제거

10개 곡 화면에 출력

print(f'Genre: {genre}, Count: {count}, Ratio: {ratio:.2%}')

genre_rate.append({'Genre': genre, 'Count': count, 'Ratio': ratio_}_)



```
# 장르 코드를 장르명으로 변환
                                                    for item in rate:
                                                        item['Genre'] = genre_names.get(item['Genre'], item['Genre'])
                                                    # 'Genre'와 'Ratio'를 추출하여 리스트로 저장
                                                    genre_list = [item['Genre'] for item in rate]
                                                    ratio_list = [item['Ratio'] * 100 for item in rate]
                                                    # categories에 'Genre' 추가
                                                    categories = [*genre_list, genre_list[0]]
                                                    # grade1에 'Ratio' 추가
                                                    grade1 = [*ratio_list, ratio_list[0]]
def get_genre_rate(list):
                                                    label_loc = np.linspace(start=0, stop=2 * np.pi, num=len(grade1))
   genre_rate = [] # 결과를 담을 리스트 초기화
                                                    plt.figure(figsize=(8, 8))
   for song_info in list:
                                                    ax = plt.subplot(polar=True)
       genre = song_info['genre']
                                                    plt.xticks(label_loc, labels=categories, fontsize=13)
       genres_list.append(genre)
                                                    ax.plot(label_loc, grade1, label='my mode', linestyle='dashed', color='lightcoral')
   print(genres_list)
                                                    ax.fill(label_loc, grade1, color='lightcoral', alpha=0.3)
   # 각 장르의 갯수 계산
                                                    ax.legend()
   genre_counts = Counter(genres_list)
                                                    img_buffer = io.BytesIO()
   # 전체 곡 수
                                                    plt.savefig( *args: img_buffer, format='png')
   total_songs = len(genres_list)
                                                    img_buffer.seek(0)
   # 각 장르의 비율 계산
                                                    img_data = base64.b64encode(img_buffer.read()).decode()
   genre_ratios = {genre: count / total_songs f
                                                    # 이미지 <u>데이터를</u> HTML <u>페이지로</u> 전달
   # 결과 출력
                                                    return img_data
   for genre in possible_genres:
       count = genre_counts.get(genre, 0)
       ratio = round(genre_ratios.get(genre, 0.0),2)
```

def make_graph(rate):

genre_names = {...}

장르 추천을 위한 유사도가 높은 50개 곡의 장르 비율

matplotlib 활용 방사형 그래프 이미지 저장 화면에 출력

return genre_rate



한 정 적 인 데 이 터 풍 부 한 데 이 터 관 련 없 는 추 천 정 확 한 추 천

melon 월간 차트 8개 장르 100개 곡

학습의 기준이 될 데이터가 한정적 melon 다양한 차트에서 song_no 수집해서

> 다양하고 정확한 곡 추천

사용자의 입력과 유사성이 떨어지는 곡 추천



Word2Vec, GloVe와 같은 다양한 모델 시도

하이퍼 파라미터 튜닝



Thanks

