HyperLearning_EssayEvaluation

결과 보고서

하이퍼러닝 과제전형 지원자 인재현

데이터 분석 결과

데이터 특성

데이터 Info

υατα #	columns (total 37 columns): Column	Non-Null Count	Dtype
0	paragraph	3085 non-null	object
1	correction	3085 non-null	object
2	score.paragraph_score	3085 non-null	object
3	score.essay_scoreT	3085 non-null	object
4	score.essay_scoreT_avg	3085 non-null	float64
5	<pre>score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_org</pre>	3085 non-null	object
6	<pre>score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_cont</pre>	3085 non-null	object
7	<pre>score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_exp</pre>	3085 non-null	object
8	student.date	3085 non-null	object
9	student.student_educated	3085 non-null	bool
10	student.student_grade	3085 non-null	object
11	student.location	3085 non-null	object
12	student_grade_group	3085 non-null	object
13	student.student_reading	3085 non-null	int64
14	rubric.essay_grade	3085 non-null	object
15	rubric.organization_weight.org_paragraph	3085 non-null	int64
16	rubric.organization_weight.org	3085 non-null	int64
17	rubric.organization_weight.org_essay	3085 non-null	int64
18	rubric.organization_weight.org_coherence	3085 non-null	int64
19	rubric.organization_weight.org_quantity	3085 non-null	int64
35	info.essay_len	3085 non-null	int64
36	info.essay_main_subject	3085 non-null	object
dtype	es: bool(1), float64(1), int64(16), object(19)	

데이터 Features

```
['paragraph', 'correction', 'score.paragraph_score',
'score.essay_scoreT', 'score.essay_scoreT_avg',
'score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_org',
'score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_cont',
'score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_exp', 'student.date',
'student.student_educated', 'student.student_grade', 'student.location',
'student.student_grade_group', 'student.student_reading',
'rubric.essay_grade', 'rubric.organization_weight.org_paragraph',
'rubric.organization_weight.org',
'rubric.organization_weight.org_essay',
'rubric.organization_weight.org_coherence',
'rubric.organization_weight.org_quantity', 'rubric.essay_type',
'rubric.content_weight.con_clearance',
'rubric.content_weight.con_novelty', 'rubric.content_weight.con',
'rubric.content_weight.con_prompt',
'rubric.content_weight.con_description', 'rubric.essay_main_subject',
'rubric.expression_weight.exp_style',
'rubric.expression_weight.exp_grammar',
'rubric.expression_weight.exp_vocab', 'rubric.expression_weight.exp',
'info.essay_id', 'info.essay_prompt', 'info.essay_type',
'info.essay_level', 'info.essay_len', 'info.essay_main_subject'],
```

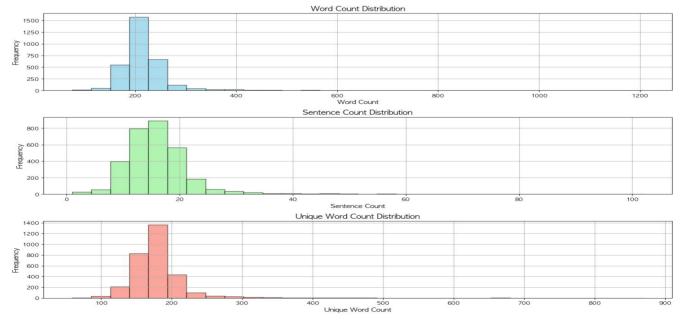
- 고등학교 2학년 essays 데이터 추출
- NaN 값 없고 우리가 필요한 Feature는 paragraph, {org, cont, exp} score 입니다.

Raw Data

	paragraph	score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_org	score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_cont	score.essay_scoreT_detail.essay_scoreT_exp
0	[{'paragraph_txt': '지금까지 우주에 대해서 배운다는건 너무 어렵고	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3], [2, 2, 2, 3]]	[[3, 3, 0, 3], [3, 3, 0, 3], [3, 2, 0, 2]]	[[2, 3, 3], [3, 3, 3], [3, 3, 3]]
1	[{'paragraph_txt': '저는 우주에는 외계인이 있다고 생각합니다. #@	[[3, 3, 3, 3], [3, 2, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 0, 3], [2, 3, 0, 3], [2, 3, 0, 3]]	[[3, 3, 3], [2, 2, 3], [2, 2, 3]]
2	[{'paragraph_txt': '인터넷에 돌아다니다가 '우주의 소리'라는 제목의	[[2, 3, 3, 3], [2, 2, 3, 3], [2, 2, 3, 3]]	[[3, 3, 0, 3], [3, 3, 0, 2], [2, 3, 0, 3]]	[[3, 3, 3], [3, 3, 3], [2, 2, 3]]
3	[{'paragraph_txt': '우리가 살고있는 지구, 지구를 포함하고 있는 우	[[2, 2, 2, 3], [3, 2, 2, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[2, 2, 0, 2], [3, 2, 0, 3], [3, 2, 0, 2]]	[[2, 2, 2], [2, 3, 2], [1, 3, 3]]
4	[{'paragraph_txt': '화성은 오래전부터 인류가 관심을 가져온 행성이었	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 2, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 0, 3], [3, 3, 0, 2], [3, 3, 0, 3]]	[[3, 3, 3], [2, 3, 3], [3, 3, 3]]
3080	[{'paragraph_txt': '컴퓨터와 정보 통신 기술이 발달이 되어 편리한	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3], [3, 3, 3], [3, 3, 3]]
3081	[{'paragraph_txt': '제한적 인터넷 실명제 필요성에 대하여 반대하는	[[3, 3, 3, 3], [3, 2, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 2, 3, 3], [3, 3, 3, 2], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3], [3, 3, 3], [3, 3, 3]]
3082	[{'paragraph_txt': '인터넷 실명제는 실행되지 않아야 한다. #@문장	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3, 3], [2, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3], [3, 3, 3], [3, 3, 3]]
3083	[{'paragraph_txt': '인터넷 실명제에 반대하는 입장이다.#@문장구분#	[[3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 2, 3, 3], [3, 2, 3, 3], [3, 3, 3, 3]]	[[3, 3, 3], [3, 3, 3], [3, 3, 3]]
3084	[{'paragraph_txt': '익명성에 숨어 악성댓글 등으로 특정 대상을 집단	[[3, 3, 3, 3], [2, 2, 2, 3], [1, 1, 1, 1]]	[[2, 2, 2, 3], [2, 2, 3, 2], [1, 1, 1, 1]]	[[2, 3, 3], [2, 2, 2], [1, 1, 1]]

3085 rows × 4 columns

텍스트 데이터 길이 분포 (단어 수, 문장 수, 고유 단어 수)



→ 고등학교 2학년 에세이는 단어 수가 200단어 전후로 분포가 높음을 관찰할 수 있습니다.

데이터 전처리 결과(불용어 제거)

	Paragraph	구성 점수	내용 점수	표현 점수
0 1	지금까지 우주에 대해서 배운다는건 너무 어렵고 이해하기 쉽지 않아서 힘들었는데 해성 저는 우주에는 외계인이 있다고 생각합니다. 그 이유는 우주는 우리 생각보다 더 크	essay_scoreT_org	essay_scoreT_cont	essay_scoreT_exp
2	인터넷에 돌아다니다가 '우주의 소리'라는 제목의 영상을 접하게 된 적이 있는데 목성 우리가 살고있는 지구, 지구를 포함하고 있는 우주, 이런것들이 생겼기에 인체의신비,	2.750000	2.083333	2.888889
4	화성은 오래전부터 인류가 관심을 가져온 행성이었습니다. 인류가 달에 착륙한 지 오	2.916667	2.083333	2.555556
3080 3081	컴퓨터와 정보 통신 기술이 발달이 되어 편리한 의사 소통과 다양한 자료의 확보, 물 제한적 인터넷 실명제 필요성에 대하여 반대하는 입장입니다. 인터넷 실명제라는 것은	2.583333	2.083333	2.777778
3082 3083	인터넷 실명제는 실행되지 않아야 한다. 인터넷 실명제의 문제점은 자유가 침해된다 인터넷 실명제에 반대하는 입장이다. 첫째 인터넷 실명제가 표현의 자유를 억압할 수	2.583333	1.750000	2.222222
3084 Name: c	익명성에 숨어 악성댓글 등으로 특정 대상을 집단적으로 따돌리거나 집요하게 괴롭히는' leaned_paragraph, Length: 3085, dtype: object	2.916667	2.166667	2.888889

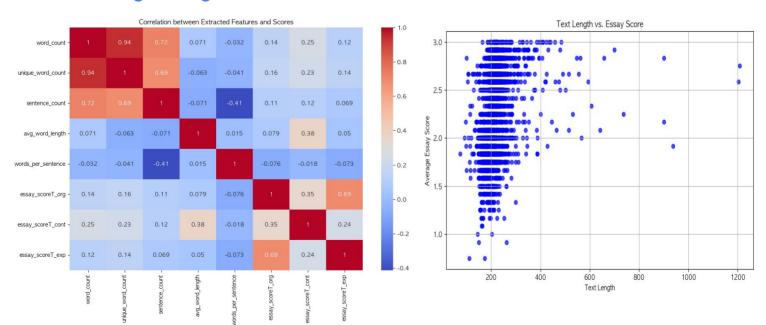
→ 리스트 형태의 데이터는 분석 및 모델링에 직접적으로 사용이 어려워 **단일 스칼라 형태로 변환** 해야합니다.

각 리스트의 평균 값을 대표적인 값으로 나타냈습니다.

정규화 및 토큰화

cleaned_paragraph	normalized_paragraph	tokenized_paragraph
지금까지 우주에 대해서 배운다는건 너무 어렵고 이해하기 쉽지 않아서 힘들었는데 해성	지금까지 우주에 대해서 배운다는건 너무 어렵고 이해하기 쉽지 않아서 힘들었는데 해성	[_지금까지,우주, 에,대해서,배, 운, 다, 는, 건,너무,어렵
저는 우주에는 외계인이 있다고 생각합니다. 그 이유는 우주는 우리 생각보다 더 크	저는 우주에는 외계인이 있다고 생각합니다 그 이유는 우주는 우리 생각보다 더 크고	[저, 는,우주, 에는,외, 계, 인, 이,있다고,생각, 합니다,
인터넷에 돌아다니다가 '우주의 소리'라는 제목의 영상을 접하게 된 적이 있는데 목성	인터넷에 돌아다니다가 우주의 소리라는 제목의 영상을 접하게 된 적이 있는데 목성이나	[인터넷, 에,돌아, 다, 니다, 가,우주, 의,소리, 라는,제,
우리가 살고있는 지구, 지구를 포함하고 있는 우주, 이런것들이 생겼기에 인체의신비,	우리가 살고있는 지구 지구를 포함하고 있는 우주 이런것들이 생겼기에 인체의신비 생명	[우리가,살, 고, 있는,지구,지구, 를,포함, 하고,있는,
화성은 오래전부터 인류가 관심을 가져온 행성이었습니다. 인류가 달에 착륙한 지 오	화성은 오래전부터 인류가 관심을 가져온 행성이었습니다 인류가 달에 착륙한 지 오랜	[_화성, 은,오래, 전, 부터,인, 류, 가,관심을,가져, 온,

Feature Engineering 및 상관관계



→ 특성이 너무 적어 새로운 특성을 만들고 상관관계를 구했습니다.

"평균 단어 길이" 와 "문장당 평균 단어 수"를 특성으로 만들었습니다.

"평균 단어 길이" 특성은 글의 어휘적 수준을 나타낼 수 있다 생각하였고,

"문장당 단어 수"는 글의 논리적 구성이나 가독성을 반열할 수 있다 생각하여 생성하였습니다.

→ 데이터가 **비선형적** 으로 보입니다.

모델 학습

목표: '내용', '구성', '표현' 점수 예측 모델 개발

첫번째 모델: 딥러닝 모델 - Dense Neural Network(DNN) 조정

Mean Absolute Error (MAE): 0.1268 Cross-validation MAE: 0.1283 ± 0.0013

구성 점수 내용 점수 표현 점수

Sample Predictions:

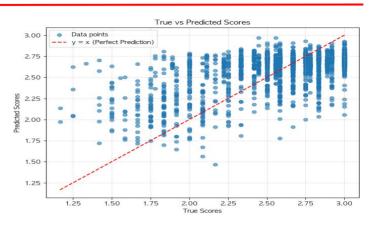
[[2.6294913 2.2607312 2.5900745]

[2.60671 2.294247 2.5630584]

[2.5748887 2.2371197 2.518658]

[2.7108395 2.3861978 2.6591735]

[2.694746 2.3745656 2.657702]]



• 모델을 선택한 이유

- 데이터가 정량적 특성(word_count, sentence_count 등)과 정규화된 수치 값을 포함하고 있어, <u>연속적인 출력값을</u> 예측 할 수 있는 회귀 모델로 딥러닝이 적합하다 생각했습니다.

그래서 딥러닝의 다층 퍼셉트론(MLP) 구조를 활용했습니다.

- → 출력값의 정규화 0~1 범위로 정규화하고, 학습 이후 다시 원래 점수 범위로 변환하였습니다.
- → 활성화 함수 변경 sigmoid 활성화 함수를 사용하여 출력값을 0~1 범위로 제한하였습니다.

• 성능 평가 결과

- 1) 출력값이 실제 점수 범위와 가까워졌으며, MAE 값이 안정적으로 낮아졌습니다.
 - → Sigmoid 활성화 함수가 출력값을 0~1로 제한하여 모델 학습이 안정적으로 이루어졌으며, EarlyStopping을 통해 <u>과적합을 방지</u>할 수 있었습니다.
- 2) 예측값의 분포가 타겟 점수와 유사한 패턴을 보였으며, 학습 및 평가 시 <u>과적합 방지가 확인</u>되었습니다.

● 한계점

1) 데이터 부족

→ 현재 데이터는 고등학교 2학년 에세이에 국한되어 있어 일반화 성능이 부족할 수 있습니다.

2) 특성의 단순성

→ 현재 사용된 특성 (단어 수, 문장 수 등)은 점수 예측에 영향을 미칠 수 있으나, 추가적인 문법적, 의미적 특성 분석이 부족합니다.

● 결과 개선 방안

1) 데이터 확대

a) 다른 학년의 데이터를 추가하여 모델의 일반화 성능을 높일 수 있습니다.

2) 다른 딥러닝 모델로 변경

a) 예를 들어 Transformer 기반 모델로 변경하거나, 하이퍼파라미터 튜닝을 통해 성능을 더욱 개선할 수 있습니다.

두번째 시도 - 텍스트 벡터 기반 딥러닝 모델 - Dense Neural Network(DNN)

Mean Absolute Error (MAE): 0.2807 Cross-validation MAE: 0.2950 ± 0.0075

구성 점수 내용 점수 표현 점수

[2.6746528 1.8287529 3.1020849]

[2.8234603 2.579351 2.7421696]

[2.4632611 2.739335 2.2634838]

[2.222847 1.4574413 2.5856326]

[2.065473 2.1797307 2.0605333]

모델을 선택한 이유

- 텍스트 데이터를 직접 활용하여 점수를 예측하기 위해 **TF-IDF 기반 벡터화**를 사용하였습니다.
 - TF-IDF는 각 단어의 빈도와 문서 내 중요도를 반영하여 텍스트를 수치화할 수 있는 방법입니다.
 - Word Count와 같은 통계 기반 특성 모델링과 비교하여 텍스트의 의미를 좀 더 풍부하게 반영할 수 있는 장점이 있습니다.

● 성능 평가 결과

- Word Count 기반 모델이 텍스트 벡터화 기반 모델보다 낮은 MAE를 보여 더 나은 성능을 기록했습니다. 그러나 텍스트 벡터화 기반 모델은 텍스트의 풍부한 정보를 활용했다는 점에서 추가 분석 가능성이 있습니다.

● 한계점

1) 텍스트 벡터화 방법의 제약

→ TF-IDF 기반 벡터화는 문맥 정보를 반영하지 못하는 단점이 있습니다. 단순히 단어의 중요도를 반영하므로, 단어 간 관계나 문맥은 학습되지 않습니다.

2) 성능 격차

→ Word Count 기반 모델이 벡터화 기반 모델보다 성능이 우수했으며, 이는 텍스트 벡터화 방식의 개선 필요성을 보입니다.

● 결과 개선 방안

1) 데이터 증강기법 활용

a) 동의어 치환, 문장 추가 등 텍스트 데이터 증강 기법을 적용하여 데이터 다양성을 높이고, 모델의 일반화 성능을 개선합니다.

2) 고급 텍스트 벡터화 방법 적용

a) TF-IDF 대신 다른 임베딩 모델을 활용하여 벡터화를 시도해 봅니다.

결론

- DNN 모델은 현재 데이터셋과 문제 정의에 적합한 성능을 보여주었으며, 최종적으로 0.1268의 MAE를 기록했습니다.
- 현재 데이터와 특성으로는 점수 예측에서 일정 수준의 성과를 냈지만, 추가적인 데이터와 특성 확장이 필요합니다.
- 텍스트 벡터화 딥러닝 모델은 텍스트의 풍부한 정보를 활용하려는 시도로서 의미가 있습니다.
- 다만, 성능 면에서는 Word Count 기반 모델이 우수했으므로, 고급 벡터화 방법 및 증강
 기법을 활용하여 모델 개선 가능성을 탐구할 필요가 있습니다.