

스포츠 팬들의 디지털 여론을 통한 경기력 예측 : KBO 리그 내 팀과 선수를 중심으로

2024. 06. 24

경희대학교 일반대학원 빅데이터응용학과 석사과정 강민석 경희대학교 일반대학원 빅데이터응용학과 석사과정 심건우 경희대학교 경영대학 경영학과 & 빅데이터응용학과 양성병 교수

목차



I. 서론

- 연구배경
- 연구필요성 및 목적

田. 이론적 배경

- 스포츠의 가치와 프로스포츠
- 스포츠 팬덤과 디지털 참여
- 스포츠 심리학
- 세이버매트릭스
- 감성 분석
- 스포츠 경기력 예측

皿. 연구방법

- 연구 프로세스
- 데이터 수집
- 데이터 전처리
- 탐색적 데이터 분석
- 모델 설계

IV. 연구결과

- 감성분석 결과
- 성능 비교분석

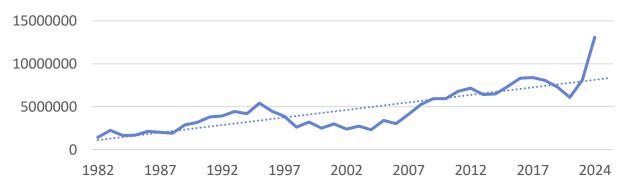
V. 결론

- 학술적 시사점
- 실무적 시사점
- 한계점

I. 서론 - 연구배경(1)



- ✓ 스포츠는 현대인들에게 삶의 활력을 제공하며, 신체적, 정신적, 사회적 가치를 지니고 있음(경동대, 2021)
 - ✓ 스포츠 활동은 기초체력 향상, 신체기관 기능 향상 등의 다양한 신체적 혜택을 제공하며, 스트레스 해소와 판단력 증진 등의 정신적 가치와 공동체 의식 강화 등의 사회적 가치를 제공함(경동대, 2021)
- ✓ 특히, 프로스포츠(Professional Sports)는 경제, 사회, 문화적 측면에서 더욱 큰 가치를 가짐(이준성, 2022)
 - ✓ 경기 입장권 판매, 방송 중계권 등으로 상당한 경제적 이익을 창출하고, CSR 활동을 통해 지역 사회에 기여하며, 같은 팀의 팬들을 중심으로 강력한 공동체 의식을 형성함(Bradbury, 2022; Oecki & Morrow, 2022; Yuhei, 2019)
- ✓ 프로스포츠에서 가장 중요한 부분인 스포츠 팬덤은 특정 팀이나 선수에 대한 열정적이고 지속적인 지지를 보내는 집단을 의미하며 (Ennis, 2020), 이들은 디지털 플랫폼을 통해 실시간으로 다양한 의견을 활발히 교류하고 있음(Sanderson & Jimmy, 2022)
- ✓ 최근에는 소셜 미디어와 같은 디지털 플랫폼의 발전으로 팬덤의 규모와 강도가 전세계적으로 증가하고 있으며(Jessica, 2023), 이는 KBO 리그에서도 뚜렷하게 나타나고 있음(조형래, 2024)
 - ✓ 2024년 KBO 리그는 역대 최초 1,000만 관중을 달성할 추세를 보이고 있음
- ✓ KBO 리그의 팬들은 소셜 미디어와 다양한 온라인 커뮤니티를 통해 의견을 교류하고 있으며, 팬덤을 강화하고 있음 (배동익 & 김대환, 2024)



I. 서론 - 연구배경(2)



- ✓ 스포츠 심리학은 운동 선수의 정신적 건강과 경기력 향상을 위한 심리적 과정을 연구하는 학문으로, 선수들의 심리 상태가 경기력에 미치는 영향을 강조함(Lochbaum et al., 2022)
- ✓ 일반적으로 설문조사, 생리적 측정으로 선수의 심리를 측정하지만, 현실적으로 외부인이 시행하기 어렵고, 많은 시간과 자원이 소모됨 (Yetton et al., 2019)
- ✓ 이러한 상황에서, 디지털 플랫폼에서의 팬들의 반응은 선수들의 심리 상태에 중요한 영향을 미침
 - ✓ 팬들의 긍정적인 반응은 자신감을 높이며, 부정적인 반응은 스트레스와 불안을 유발함(Weiner, 2021)
- ✔ 따라서, 팬들의 디지털 여론을 통해 간접적으로 선수들의 심리 상태를 추정할 수 있음(Kiler & Brixius, 2022)
- ✓ 특히, 야구는 선수들의 심리 상태가 좋지 않을 때 부정적인 영향이 많이 나오는 종목이며, 스포츠 심리학의 중요성이 더 부각됨(Sloan, 2023)
- ✓ 야구는 세이버매트릭스(Sabermetrics)와 같은 고급 통계 기법을 사용하여 선수의 성과를 평가하고 예측하며, OPS, WAR, GSC 등의 지표를 활용해 선수의 공헌도를 보다 정확하게 평가할 수 있고, 이는 팀의 전략적 의사결정에 중요한 역할을 수행함 (Burroughs, 2020)
- ✓ 이러한 상황에서, 최근 OpenAI에 의해 개발된 GPT 모델은 팬들의 여론의 감성을 보다 정확하게 분석할 수 있는 주요 도구로 작용함 (Kim et al., 2023)
- ✓ 한편, 스포츠 분야에서 경기력을 예측한 연구는 팀의 전략적 의사결정 등의 중요성으로 종목을 가리지 않고 활발히 수행되고 있으며, 경기력 뿐만 아니라 선수의 부상, 관중 수, 선수 몸값 등을 예측하는 연구도 많이 수행되었음(Huang & Li, 2021)

I . 서론 - 연구필요성 및 목적



연구필요성

- ✓ 기존 스포츠 팬덤에 관한 연구는 주로 팬덤의 문화와 소셜 미디어 등의 영향력 등에 초점을 맞추었으며,
 팬들의 여론을 스포츠 심리학과 연계하여 여론이 선수 개인 및 팀 전체의 경기력에 미치는 영향을 분석한 연구는 미비하였음
- ✓ 기존의 스포츠 경기력 예측 연구는 주로 선수의 신체적 데이터나 경기 기록 등에 의존하고 있으며, 선수의 심리가 경기력에 큰 영향을 주는 기존 연구결과에도 불구하고, 팬들의 디지털 여론이 경기력에 미치는 영향을 체계적으로 분석한 연구는 미비하였음

연구목적

- ✓ 본 연구에서는 이러한 한계점을 극복하고자, 소셜 미디어와 온라인 커뮤니티에서 팬들의 여론을 수집하여 감성 분석을 수행하고, 이를 세이버매트릭스 지표와 결합하여 선수와 팀의 경기력을 예측하는 모델을 개발하고자 함
- ✓ 본 연구에서 설정한 연구 질문(RQ)은 다음과 같음
 - 1. 팬들의 여론이 선수의 경기력에 영향을 미치는지?
 - 2. 디지털 플랫폼의 종류에 따라 팬들의 여론이 상이한지?
 - 3. 팀, 선수마다 팬들의 여론이 경기력에 미치는 정도가 다른지?
 - 4. 선수의 신체적 데이터와 경기 기록을 통해 팀, 선수의 경기력을 예측한 모델과 팬들의 여론을 추가하여 경기력을 예측한 모델의 예측 력이 차이를 보이는지?
- ✓ 이를 통해 팬 반응이 경기력에 미치는 구체적인 영향을 파악하고, 팀 관리, 멘탈 관리, 마케팅 전략 등에 실질적인 도움을 제공하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 1) 스포츠의 가치와 프로스포츠



- ✓ 스포츠는 많은 현대인들에게 삶의 활력을 가져다 주며, 여러 신체적·정신적 가치를 제공함(경동대, 2021)
 - 스포츠 활동은 기초체력 향상, 신체기관 기능 향상, 신체 교정, 비만 예방, 조화로운 신체 발달 등 다양한 신체적 가치를 제공함
 - 정신적으로는 각종 스트레스 해소, 인간의 본능적 요구 충족, 판단력 증진, 지루함 해소 등 여러 정신적 가치를 제공함
- ✓ 또한, 스포츠는 정서적 안정, 사회성 증진 등 여러 심리적·사회적 가치를 제공함(경동대, 2021)
 - 스포츠 활동은 의지력 및 정신력 배양 등의 심리적 가치와 조직 내에서 인간 행동에 대한 규칙, 역할의 학습을 통한 공동체 의식 강화 등의 사회적 가치를 제공함
- ✓ 이러한 스포츠의 다양한 가치는 **프로스포츠(Professional Sports)**에서 특히 두드러지며, **경제·사회·문화적으로 다양한 가치**를 제공함 (이준성, 2022)
- ✓ 프로스포츠는 상당한 경제적인 가치를 창출하며, 중요한 경제적 역할을 수행함(Bradbury, 2022)
 - 경기 입장권, 방송 중계권, 스폰서십 계약, 관련 상품 판매 등을 통해 상당한 경제적 가치를 창출하며, 이를 통해 지역 경제 활성화, 일자리 창출에 기여함
- ✓ 프로스포츠 팀들은 여러 CSR(기업의 사회적 책임, Corporate Social Responsibility) 활동을 통해 중요한 사회적 역할을 수행함
 (Oecki & Morrow, 2022)
 - 스포츠 팀 내 선수들은 청소년 프로그램 운영, 지역 행사 참여 등 지역 사회에 참여하며, 자선 단체 기부, 자원봉사 활동을 통한 CSR 활동을 수행함
- ✓ 프로스포츠는 **팬들의 팀에 대한 강력한 공동체 의식과 소속감을 통해 중요한 문화적 역할을 수행**함(Yuhei, 2019)
 - 프로스포츠 경기를 통해 팬들은 팀, 선수에게 강한 애정을 갖게 되며, 이를 통해 만들어진 커뮤니티는 지속적인 사회적 상호작용의 장을 형성함
- ▶ 본 연구에서는 일반적인 스포츠의 중요한 가치와 특히 프로스포츠에서 더욱 두드러지는 가치를 부각시킬 수 있는 연구를 수행하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 2) 스포츠 팬덤과 디지털 참여



- ✓ 스포츠 팬덤(Sports Fandom)은 특정 팀이나 선수에 대한 관심, 열정, 충성심 등의 행동을 보이는 집단을 의미함(Ennis, 2020)
- ✓ 스포츠 팬덤은 단순히 경기를 관람하는 것을 넘어, 다양한 디지털 플랫폼을 통해 의견을 활발히 교류하고 있음(Sanderson & Jimmy, 2022)
 - 과거의 스포츠 팬덤은 주로 팬클럽 등의 오프라인 모임을 통해 형성되었으며, 이는 팬덤의 형성과 유지에 중요한 역할을 수행하였음
 - 소셜 미디어, 커뮤니티, 포럼 등을 통해 팬들은 경기 중 실시간으로 반응을 보이며, 경기 후에도 팀과 선수에 대한 다양한 평가와 토론을 지속적으로 이어감
 - 딜로이트의 연구에 따르면, 스포츠 팬의 75%가 소설 미디어 플랫폼을 통해 팀과 관계를 맺고 있음(Giorgio et al., 2023)
- ✓ 다양한 디지털 플랫폼이 등장하고 발전함에 따라, 전 세계적으로 스포츠 팬덤의 규모와 강도가 증가하고 있음(Jessica, 2023)
 - 41%의 스포츠 팬들은 디지털 플랫폼의 온라인 라이브 스트리밍을 통해 스포츠를 시청하며, 18-24세의 연령대는 55세 이상의 팬들보다 2배 이상 활용함
 - 미국 내 스포츠 팬들의 90%가 소셜 미디어를 통해 스포츠 컨텐츠를 소비하며, 이들 중 60%는 3년 전보다 충성심이 높아졌다고 응답함(Giorgio et al., 2023)
 - 2021년 스포츠 스폰서십 계약은 107% 증가하였음(Nielson, 2022)
- ✓ 이러한 스포츠 팬덤의 규모 증가는 2024년 한국의 KBO 리그에서도 뚜렷하게 나타나고 있음(조형래, 2024)
 - 2024년 KBO리그는 345경기 만에 500만 관중을 돌파했으며, 이는 10개 구단 체재 이후 가장 빠른 추세를 기록함
 - 전 구단의 전체 평균 관중 수는 14,558명을 기록하여 전년 대비 31% 증가하였으며, 역대 최초 1,000만 관중을 달성할 추세를 보이고 있음
- ✓ KBO의 팬들도 다양한 디지털 플랫폼을 통해 적극적으로 팀과 선수에 대해 실시간으로 활발한 의견을 표현하며, 팬덤을 강화하고 있음 (배동익 & 김대환, 2024)
 - 소셜 미디어에서는 실시간으로 해시태그를 사용해 다양한 컨텐츠를 공유하며, 팀 계정의 게시물에서 댓글을 통해 여러 의견을 표현함
 - 네이버 카페, DC Inside, MLB Park, FM Korea 등의 온라인 커뮤니티를 통해 팀, 선수에 대한 토론을 나누며, 다양한 의견 및 정보를 교환하고 있음
- ▶ 본 연구에서는 KBO 리그 팬들의 디지털 여론을 중심으로 스포츠 팬덤의 특징을 분석하는 연구를 수행하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 3) 스포츠 심리학



- ✓ 스포츠 심리학(Sport Psychology)은 운동 선수의 정신적 건강과 경기력 향상을 위한 심리적 과정을 연구하는 학문으로, 선수들의 동기부여, 스트레스 관리, 집중력 등을 다루며, 선수들이 최상의 경기력을 발휘할 수 있도록 기여하는 중요한 역할을 수행함 (Lochbaum et al., 2022)
- ✓ 스포츠 심리학에서 선수들의 심리를 측정할 수 있는 일반적 방법으로, 설문지와 생리적 측정 등이 있음(Trpkovici et al., 2023)
 - 스포츠 심리 상태 검사(ACSI-28), 경기 전 불안 질문지(CSAI-2), 스포츠 수행 심리 설문지(SAS-2) 등을 통해 심리 상태를 체계적으로 평가할 수 있음
 - 선수들의 심박수, 호르몬 수치, 뇌파 등을 통해 선수의 스트레스 수준과 심리적 반응을 평가해 객관적인 선수의 심리적 상태를 파악할 수 있음
- ✓ 그러나, 두 방법 모두 **현실적으로 외부인이 측정하기 어렵고, 많은 시간 및 자원이 소모된다**는 한계점이 존재함(Yetton et al., 2019)
- ✓ 이러한 상황에서, **디지털 플랫폼에서의 팬들의 여론은 선수들의 심리에 중요한 영향**을 미침(Weiner, 2021)
 - 소셜 미디어 및 온라인 커뮤니티에서 격려, 응원 등 팬들이 보내는 긍정적인 메시지는 선수들의 자신감을 높이고, 경기력을 향상시키는 데 기여함
 - 반면, 부정적인 댓글이나 무분별한 비난은 선수들에게 심리적인 부담을 주고, 불안감과 스트레스를 유발할 수 있음
 - 이는 곧 선수들의 경기 집중력을 떨어뜨리고, 결과적으로 경기력 저하로 이어질 수 있음
- 따라서, 선수들의 심리를 직접적으로 측정하기 어려운 경우, 팬들의 디지털 여론을 통해 간접적으로 선수의 심리를 추정하는 것이 가능함
 (Kiler & Brixius, 2022)
- ✓ **야구에서는 선수의 심리가 좋지 않을 때 여러 부정적인 현상**이 나타날 수 있으며, **스포츠 심리학이 중요한 종목**으로 볼 수 있음(Sloan, 2023)
 - 타자는 스트라이크존 판단이 흐려져 타격 성공률에 영향을 미치며, 투수는 제구력이 떨어져 볼넷을 많이 허용하게 되고, 이는 경기에 부정적 영향을 일으킴
- ▶ 본 연구에서는 KBO 팬들의 여론을 통해 선수의 심리를 간접적으로 추정하며, 이를 기반으로 선수의 경기력을 예측하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 4) 세이버매트릭스



- ✓ 세이버매트릭스(Sabermetrics)는 야구 경기의 다양한 측면을 체계적으로 분석하고 평가하기 위한 통계적 접근 방법으로, "Society for American Baseball Research"의 약자인 SABR에서 유래됨(Burroughs, 2020)
- ✓ 세이버매트릭스는 기본적으로 전통적인 야구 통계보다 더 깊이 있는 분석을 사용하며, 중요한 역할을 수행함(Burroughs, 2020)
 - 전통적인 야구 통계는 타율, 홈런, 타점 등 기본적인 지표에 의존해 선수의 실제 가치를 완전히 반영하지 못함
 - 세이버매트릭스는 OPS, WAR 등의 지표를 통해 선수의 공헌도를 보다 정확하게 평가할 수 있음
 - 따라서, 팀은 데이터를 기반으로 보다 전략적인 의사결정을 내릴 수 있으며, 선수의 잠재력을 평가하고 성과를 모니터링하는 데 중요한 도구로 작용함
- ✓ 이러한 세이버매트릭스의 중요성으로 인해 메이저리그에서 전 세계적으로 확산되었으며, KBO에서도 최근 각광을 받기 시작하면서 각 팀들로부터 적극적으로 활용되어 리그의 경쟁력을 높이고 선수의 발전을 돕는 중요한 요소로 작용하고 있음(김태훈 외, 2020)
- ✓ 세이버매트릭스는 다양한 세부 지표를 포함하며, 본 연구에서 활용할 주요 지표와 그 특징은 다음과 같음(Huang & Li, 2021)
 - OPS (On-base Plus Slugging): 타자의 출루율과 장타율을 합산한 지표로, **타자의 공격력을 가장 종합적으로 나타냄**

$$OPS = OBP + SLG$$
, $OBP = \frac{H + BB + HBP}{AB + BB + HBP + SF}$, $SLG = \frac{1B + 2 \times 2B + 3 \times 3B + 4 \times HR}{AB}$

- GSC (Game Score for Starting Pitchers): 선발투수의 경기 성과를 평가하는 지표로, 선발투수가 경기에서 얼마나 잘 던졌는지 나타냄
- $GSC = 50 + Outs + 2 \times Innings \ Completed \ After \ the \ 4th + Strikeouts 2 \times Walks 2 \times Hits 3 \times Earned \ Runs 6 \times Home Runs 10 \times 10^{-5} \ M_{\odot}$
- ▶ 본 연구에서는 팬들의 디지털 여론과 세이버매트릭스 지표(타자: OPS, 선발투수: GSC)를 결합하여 선수와 팀의 경기력을 보다 정확하게 예 측하는 모델을 개발하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 5) 감성 분석



- ✓ **감성 분석(Sentiment Analysis)**은 **텍스트 데이터에서 감정이나 의견을 자동으로 추출하는 자연어처리(NLP) 기술**로, 주로 소셜 미디어, 설문조사, 리뷰 등의 텍스트 데이터를 분석하여 긍정, 부정, 중립 감정을 파악함(Tan et al., 2023)
- ✓ 감성 분석을 통해 **기업이나 조직의 의사결정을 지원**할 수 있고, 여론을 실시간으로 파악할 수 있으며, 고객 만족도를 평가하는 등의 중요한 역할을 수행함(Tan et al., 2023)
- ✓ 감성 분석은 다양한 분야에서 응용되고 있으며, 주요 응용 분야는 다음과 같음(Wankhade & Kulkarni, 2022).
 - 소셜 미디어 분석: 트위터, 인스타그램 등의 소셜 미디어 데이터를 분석해 사용자들의 감정을 파악하고, 최신 트렌드를 예측함
 - 제품 및 서비스 리뷰 분석: 제품 및 서비스에 대한 리뷰를 분석해 소비자의 만족도와 의견을 평가하며 서비스 개선에 활용됨
 - 정치 및 사회적 여론 분석: 정치적 발언이나 사회적 이슈에 대한 대중의 반응을 분석하여 여론의 흐름을 파악함
- ✓ 감성 분석은 **다음 3가지의 기술적 접근 방법**을 활용해 텍스트 데이터를 분석함(Wankhade & Kulkarni, 2022)
 - 사전 기반 접근 (Lexicon-based Approach): 감성 사전을 이용해 텍스트에서 감정 단어를 매칭하고, 각 단어의 감정 점수를 합산함
 - 기계학습 기반 접근 (Machine Learning-based Approach): 텍스트 데이터를 학습 데이터로 사용해 감성 분석 모델을 훈련하여 새 텍스트의 감성을 예측함
 - 딥러닝 기반 접근 (Deep Learning-based Approach): LSTM, BERT, GPT 등의 모델을 통해 대량의 데이터를 학습해 높은 정확도의 감성 예측을 수행함
- ✓ GPT는 OpenAI에서 개발한 최신 자연어처리 모델로, 대규모 데이터셋을 학습하여 텍스트의 맥락을 이해하고 감성을 보다 정확하게 분류할수 있음(Kim et al., 2023)
- ▶ 본 연구에서는 gpt-3.5-turbo 모델을 활용하여 소셜 미디어와 온라인 커뮤니티에서의 KBO 팬들의 여론의 감성을 보다 정확하게 분석하고 자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 6) 스포츠 경기력 예측



- ✓ 스포츠 경기력 예측(Sports Performance Prediction)은 경기 결과를 예측하거나, 선수와 팀의 성과를 예측하는 과정으로, 통계 분석, 머신러닝 등의 기법을 통해 수행되며, 다양한 변수들을 고려하여 정확한 예측을 도출함(Huang & Li, 2021)
- ✓ 스포츠 경기력 예측은 다양한 종목에서 여러 이유로 스포츠 분야에서 연구가 활발하게 수행되고 있음(Huang & Li, 2021)
 - 전략적 의사결정 지원: 팀과 코치는 경기력 예측을 통해 전략적인 결정을 내릴 수 있음
 - 스포츠 베팅 산업 활성화: 경기 결과 예측은 스포츠 베팅 산업에서 중요한 역할을 수행하며, 산업의 신뢰성을 강화함
 - 팬 참여 증가: 팬들은 경기력 예측을 통해 더 흥미롭게 경기를 관람할 수 있음
- ✓ 스포츠 경기력 예측에는 여러 접근 방법이 존재하며, 크게 3가지로 분류될 수 있음(Huang & Li, 2021)
 - 통계적 접근 방법 (Statistical Methods): 과거 데이터를 기반으로 회귀 모델을 구축하거나, 경기 결과의 불확실성을 베이지안 모델을 통해 모델링함
 - 기계학습 접근 방법 (Machine Learning Methods): 트리 기반 앙상블 모델 또는 SVM과 같은 모델을 통해 경기력 예측의 정확성을 높임
 - 딥러닝 접근 방법 (Deep Learning Methods): 장기 의존성을 처리할 수 있는 LSTM, 또는 BERT, GPT 등의 모델을 활용한 텍스트 기반 경기력 예측을 수행함
- 그러나, 기존에 수행된 스포츠 경기력 예측 연구는 대부분 경기 내의 데이터만을 활용하였으며,
 선수의 심리 상태가 경기력에 많은 영향을 미친다는 연구 결과에도 불구하고, 이를 고려하여 경기력을 예측한 연구는 미흡하였음
- 본 연구에서는 선수의 심리 상태를 확인할 수 있는 팬들의 여론 반응을 추가한 머신러닝 및 딥러닝 기반의 경기력 예측 모델을 개발하며,
 이를 통해 팬 반응이 경기력에 미치는 영향을 정량적으로 분석하고자 함

Ⅱ. 이론적 배경 - 6) 스포츠 경기력 예측



<표 1> 스포츠 경기력 예측 선행연구

종목(리그)	데이터	입력 변수	예측 변수	방법론	연구결과	저자(연도)
	2019년 MLB의 30팀 데이터	모든 투수를 포함한 2019년 시즌의 주요 경기 변수	승 or 패	1DCNN, ANN, SVM	특징 선택이 모델 성능 향상에 기여, 약 94%의 정확도 기록	Huang & Li (2021)
	1982 ~ 2020년 KBO 데이터	타율, 홈런 등의 6가지 변수	OPS	XGBoost, LightGBM, Random Forest	XGBoost에서 가장 높은 성능 기록	한정섭 외. (2022)
야구 (MLB, KBO)	2021년 MLB의 전체 투 구 자료	타석 순서, 투구존, 투구 속도 등 25개 변수	투구 결과, 투구 후 점수 변화	CNN	1차 모델: 53%의 정확도 최적화 모델 성능: 84%의 정확도 기록	김주학 외. (2022)
	1982 ~ 2022년 KBO 데이터	타율, 홈런, 타점 등 10개 경기 력 지표	미래의 타율, 홈 런, 타점	ARIMA 시계열 분석	홈런과 타점은 과거 평균보다 높은, 타율은 과거 평균보다 낮은 수치 예측	오승욱 외. (2023)
	1961 ~ 2019년의 MLB 시즌 데이터	선수 연령, 키, 몸무게, 시즌 성 적 등 21개 변수	시즌 홈런 수	LSTM, GRU, BiLSTM, AT-LSTM	LSTM에서 가장 높은 성능 기록	Sun et al. (2023)
	1980 ~ 2017년의 NBA 결승 데이터	수비 리바운드, 3점슛 성공률, 자유투 성공 횟수 등 22개 변수	승 or 패	ANN, Naïve Bayes, Logistic Model Tree	수비 리바운드가 경기 결과에 가장 큰 영향을 준 변수, 83%의 정확도 기록	Thabtah et al. (2019)
기타	DotA 2의 5,744개 일반 경기, 186개 프로 경기	선택한 영웅, 플레이어 위치 등	승 or 패	LR, RF, LightGBM	RF 모델에서 77.5%의 정확도 기록, 경기 시작 5분 후에 85% 정확도 기록	Hodge et al. (2019)
(EPL, NBA, NFL, e-sports)	2005 ~ 2016년의 EPL 경기 데이터	골 차이, 유효 슈팅, 코너킥 등 의 33개 변수	승 or 무 or 패	Naïve Bayes, SVM, Random Forest, GBM	모델별 52% ~ 58%의 정확도 기록, GBM에서 가장 높은 성능	Raboota & Kaur (2019)
	2015 ~ 2019년의 NFL 경기 데이터	득점, 야드, 공격/수비 플레이 수 등 42개 변수	승 or 패	SVM, Naïve Bayes, RF, AdaBoost, QDA, ANN	Naïve Bayes 모델에서 가장 높은 67% 의 정확도 기록	Beal et al. (2020)

스포츠 경기력 예측 연구는 대부분 경기 내의 데이터만을 활용하였으며, 선수의 심리 상태를 고려하여 이를 활용해 경기력을 예측한 연구는 미흡함

Ⅲ. 연구방법 - 1) 연구 프로세스



1. 데이터 수집

- 1. 팬들의 여론 데이터: 소셜 미디어(인스타그램 팀 공식 계정의 댓글) + 온라인 커뮤니티(네이버 카페, DC Inside, FM Korea, MLB Park)
- 2. 야구 경기 데이터: 스탯티즈, KBO 사이트
- 분석 팀: KBO의 10개 팀
- 분석 선수: 시즌별 규정 이닝을 채운 선발투수 + 시즌별 규정 타석을 채운 타자 (많은 팬 반응 확보를 위함)
- 데이터 기간: 2018시즌 ~ 2023시즌 데이터 (이전 시즌의 여론 데이터 수집 어려움)
- 예측 단위: 경기별 예측

2. 데이터 전처리

- 1. 텍스트 전처리
- 2. 감성 분석

3. 탐색적 데이터 분석

- 4. 모델 설계
 - 1. 팀 단위 경기력 예측 (팀의 승, 패 예측)
 - 1. 팬들의 여론 데이터 미포함: 팀의 이전 경기 데이터 -> 팀의 승패 예측
 - 2. 팬들의 여론 데이터 포함: 팀의 이전 경기 데이터 + 이전 경기 종료 후 경기 시작 전까지 플랫폼별 팀의 평균 감정 -> 팀의 승패 예측
 - 2. 선수 단위 경기력 예측: 타자(OPS 예측) + 투수(GSC 예측)
 - 1. 팬들의 여론 데이터 미포함: 선수의 이전 경기 데이터, 신체 데이터 -> 선수의 경기력 예측
 - 2. 팬들의 여론 데이터 포함: 선수의 이전 경기 데이터, 신체 데이터 + **이전 경기 종료 후 경시 시작 전까지** 플랫폼별 선수의 평균 감정 -> 선수의 경기력 예측

Ⅲ. 연구방법 - 2) 데이터 수집



Ⅲ. 연구방법 - 3) 데이터 전처리



Ⅲ. 연구방법 - 4) 탐색적 데이터 분석



Ⅲ. 연구방법 - 5) 모델 설계



1) 팀 단위 예측

X	x_sentiment1	x_sentiment2	x_sentiment3	x_sentiment4	x_sentiment5	У
팀 통계 데이터	Instagram_avg	FM Korea_avg	DC Inside_avg	NaverCafe_avg	MLB Park_avg	승 or 패

2) 선수 단위 예측 - 투수

X	x_sentiment1	x_sentiment2	x_sentiment3	x_sentiment4	x_sentiment5	У
투수 데이터 (통계, 팀, 이름, 신체 등)	Instagram_avg	FM Korea_avg	DC Inside_avg	NaverCafe_avg	MLB Park_avg	GSC

3) 선수 단위 예측 - 타자

X	x_sentiment1	x_sentiment2	x_sentiment3	x_sentiment4	x_sentiment5	У
타자 데이터 (통계, 팀, 이름, 신체 등)	Instagram_avg	FM Korea_avg	DC Inside_avg	NaverCafe_avg	MLB Park_avg	OPS

IV. 연구결과 - 1) 감성 분석 결과



Digital Platform	Aver.sentiment	Number of data
Instagram		
FM Korea		
Naver Café		
MLB Park		
DC Inside		

IV. 연구결과 - 2) 성능 비교분석



1) 팀 단위 예측

1-1) 팬의 여론 감성 점수 미포함

1-2) 팬의 여론 감성 점수 포함

Model	Accuracy	F1 Score	ROC AUC Score
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

Model	Accuracy	F1 Score	ROC AUC Score
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

IV. 연구결과 - 2) 성능 비교분석



2) 선수 단위 예측 – 투수

2-1) 팬의 여론 감성 점수 미포함

2-2) 팬의 여론 감성 점수 포함

Model	MAE	MAPE	RMSE
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

Model	MAE	MAPE	RMSE
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

IV. 연구결과 - 2) 성능 비교분석



3) 선수 단위 예측 – 타자

3-1) 팬의 여론 감성 점수 미포함

3-2) 팬의 여론 감성 점수 포함

Model	MAE	MAPE	RMSE
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

Model	MAE	MAPE	RMSE
Random Forest			
XGBoost			
LightGBM			
LSTM			
1D CNN			

V. 결론



1) 학술적 기여점

- ✓ 팬들의 여론의 감성을 기반으로 선수와 팀의 경기력 예측: 기존 연구들이 주로 선수의 신체적 데이터와 경기 기록에 의존했던 것에 비해, 본 연구는 팬 반응과 같은 심리적 요인을 고려하여 경기력을 예측하는 시도였다는 점에서 의미가 있음
- ✓ 세이버매트릭스와 감성 분석의 결합: 본 연구는 세이버매트릭스 지표와 감성 분석을 결합하여, 선수와 팀의 경기력을 예측하는 새로운 방법론을 제시하였음

2) 실무적 기여점

- ✓ 팀 관리와 멘탈 코칭, 마케팅 전략 등에 기여: 소셜 미디어, 온라인 커뮤니티에서 팬들의 여론을 분석하여 선수와 팀의 심리 상태를 기반으로 경기력을 예측함으로써, 팀 관리와 멘탈 코칭, 마케팅 전략 등에 실질적인 도움을 줄 수 있음
- ✓ 전략적 의사결정 지원: 팀과 코치는 경기력 예측, 심리 상태 등을 통해 전략적 결정을 내릴 수 있으며, 이는 경기 성과를 향상시키는 데 도움을 줄 수 있음

3) 한계점

- ✓ 팬 반응으로 심리 상태의 정확한 추정 어려움: 팬 반응만으로 선수의 심리 상태를 완벽하게 추정하기 어려운 측면이 존재하며, 선수 심리는 매우 다양한 요인에 의해 결정됨
- ✓ 이전 경기 결과와 팬 여론의 높은 상관성: 팀과 선수의 이전 경기의 경기력이 좋지 않을 경우, 자연스럽게 팬 반응이 부정적일 확률이 높고, 이는 모델이 지속적으로 하락된 경기력을 예측할 우려가 존재함

감사합니다