MSMC 기반 한국어 영화 리뷰 감정분석 프로젝트 계획서 (수정본)

🗐 주요 변경사항

◎ 조정된 목표 정확도

- **기존**: 90% 이상
- **수정**: 85% 이상 (더 현실적이고 달성 가능한 목표)

Ⅲ 수정된 프로젝트 목표 및 성공 지표

주요 목표 (SMART 기준 - 수정)

1. 기술적 목표 (조정됨)

- 목표: NSMC 테스트 데이터셋 기준 85% 이상 정확도 달성
- 측정 기준: Test Set Accuracy, F1-Score, Precision, Recall
- **달성 기한**: 8주차 말까지
- 실현 가능성: ☑ 매우 높음 (기존 연구 결과 범위 내)

세부 목표 (재조정):

- 기본 ML 모델: **75% 이상** (기존 80% → 조정)
- 딥러닝 모델: **80% 이상** (기존 85% → 조정)
- Transformer 모델: **85% 이상** (기존 90% → 조정)

2. 확장 목표 (새로 추가)

- **스트레치 목표**: 87% 이상 달성 시 보너스 성취
- **최소 목표**: 82% 이상 (프로젝트 성공 최소 기준)

핵심 성과 지표 (KPI) - 수정

구분	지표	목표값 (수정)	측정 방법	
기술	모델 정확도	85%+	NSMC 테스트셋 평가	
기술	F1-Score	0.85+	분류 성능 측정	
효율성	추론 속도	1초/1000건	처리 시간 측정	
코드품질	가독성 점수	우수	코드 리뷰 기준	
완성도	문서화 완성도	100%	체크리스트 달성	
포트폴리오	GitHub 관심도	10+ 스타	프로젝트 인지도	
<u></u> ∢				

♡ 조정된 일정 및 마일스톤

전체 일정 (수정)

• 시작일: 2025년 X월 X일

• **종료일**: 2025년 X월 X일 (총 **12주** - 2주 연장)

• **주간 투입 시간**: 10-15시간

Phase별 목표 조정

Phase 2: 기본 모델 개발 (3-5주) - 목표 수정

목표: 전통적인 ML 기법으로 75% 이상 성능 달성

• 3주차: 데이터 전처리 + 첫 모델 구현

• 4주차: 하이퍼파라미터 튜닝 (목표: **75%** + 정확도)

• 5주차: 앙상블 + 특성 엔지니어링

Phase 3: 딥러닝 모델 개발 (6-7주) - 목표 수정

목표: 딥러닝으로 80% 이상 정확도 달성

• 6주차: Word2Vec, LSTM, CNN 구현

• 7주차: 성능 최적화 (목표: 80%+ 정확도)

Phase 4: Transformer 모델 (8-9주) - 일정 연장

목표: 85% **이상** 정확도 달성

• 8주차: KoBERT, KoELECTRA 파인튜닝

• 9주차: 모델 해석 + 성능 검증 (목표: **85%** + 정확도)

Phase 5: 웹 데모 및 마무리 (10-12주) - 연장

• 10주차: 웹 데모 개발

• 11주차: 문서 정리 + 블로그 작성

• 12주차: 최종 점검 + 포트폴리오 완성

🛕 조정된 리스크 관리

1. 기술적 리스크 (수정)

목표 성능 미달 리스크 - 대폭 감소

• **확률**: 매우 낮음 (10% ← 기존 20%)

- **영향도**: 낮음 (기준 하향으로 부담 감소)
- **구체적 이슈**: NSMC 기준 85% 미달
- 대응 방안:
 - **☑ 현실적 목표**로 달성 확률 매우 높음
 - 80% 달성 시에도 충분한 학습 효과
 - 앙상블 기법으로 쉽게 85% 도달 가능

한국어 NLP 복잡성 리스크 - 변화 없음

- **확률**: 중간 (40%)
- **영향도**: 중간 (목표 하향으로 부담 완화)
- 새로운 대응 방안:
 - 75% 달성 후 점진적 개선 접근
 - 실패해도 학습 목표는 충분히 달성

☑ 조정된 성공 요소 및 기대 효과

목표 조정의 긍정적 효과

- 1. 학습 효과 극대화
 - 부담 감소: 과도한 스트레스 없이 체계적 학습 가능
 - **단계별 성취감**: 75% → 80% → 85% 점진적 달성
 - 실험 여유: 다양한 접근법 시도 가능

2. 프로젝트 완성도 향상

- 여유 시간 확보: 문서화, 웹 데모에 더 많은 시간 투자
- 코드 품질: 성능 압박 완화로 클린 코드 작성 가능
- 창의적 시도: 새로운 아이디어 실험 여유

3. 포트폴리오 가치 증대

- **완성도**: 85% 달성한 완성된 프로젝트 > 90% 목표한 미완성
- 설명력: 현실적 목표 설정 능력 어필
- **재현성**: 다른 사람도 따라할 수 있는 수준

🗐 수정된 평가 기준

성공 등급 체계 (새로 추가)

등급	정확도 범위	평가
⊻ Excellent	87%+	목표 초과 달성
③ Success	85-87%	목표 달성
☑ Good	82-85%	최소 목표 달성
<u>∧</u> Review	80-82%	목표 미달, 검토 필요
4	-	→

조정된 평가 항목

항목	가중치	평가 방법	수정사항
기술적 성과	35%	85%+ 달성 여부	가중치 40%→35% 조정
프로젝트 완성도	30%	웹 데모, 문서화 품질	가중치 25%→30% 증가
코드 품질	20%	가독성, 구조화 수준	변경 없음
학습 과정	15%	체계적 접근, 개선 노력	창의성→학습 과정으로 변경
4	•	•	•

🥑 조정된 1주차 시작 가이드

Day 1-2: 환경 설정 (부담 완화)

bash

기본 환경만 우선 구축

conda create -n nsmc_project python=3.8

conda activate nsmc_project

pip install pandas numpy matplotlib seaborn jupyter

추가 라이브러리는 필요시 점진적 설치

Day 3-4: 첫 번째 목표 (현실적 조정)

- NSMC 데이터 로딩 성공
- 기본 통계 확인 (200K 리뷰, 50:50 분포)
- 목표: 완벽한 분석보다는 전체 파이프라인 이해

Day 5-7: 첫 번째 모델 (압박 완화)

- 간단한 로지스틱 회귀 모델 구현
- 목표: 70% 정확도만 달성해도 성공
- 코드 품질에 더 집중

♀ 조정 효과 요약

긍정적 변화

- 1. **달성 확률**: 20% → 90% 대폭 상승
- 2. 학습 효과: 압박감 감소로 깊이 있는 학습 가능
- 3. **완성도**: 성능 압박 완화로 전체적 품질 향상
- 4. 재사용성: 현실적 목표로 타인도 따라하기 쉬움

유지되는 가치

- 🗸 체계적 개발 프로세스 학습
- ✓ 포트폴리오급 완성도
- 🗸 실무 적용 가능한 기술 습득
- 🗸 한국어 NLP 전문성 확보

💋 최종 권장사항

이제 훨씬 더 현실적이고 달성 가능한 프로젝트가 되었습니다!

즉시 실행 가능한 다음 단계:

- 1. 환경 설정: 부담 없이 기본 도구부터 시작
- 2. 첫 주 목표: 데이터 로딩 + 간단한 EDA
- 3. 마음가짐: 85% 달성하면 충분히 성공적인 프로젝트
- 4. 여유 활용: 확보된 시간으로 문서화와 코드 품질에 집중
- 이 조정으로 학습 효과는 유지하면서 스트레스는 대폭 줄어든 더 나은 프로젝트 계획이 완성되었습니다! 🏂

