데이터마이닝 팀과제 자료 조사

2025-03-22

Table of contents

1	Airflow 소개 (1문 30조)	2
	1.1 Airflow란?	2
	1.2 핵심개념	2
	1.3 데이터 분석에서의 중요성	2
2	현업 데이터 분석 문제점과 Airflow 해결책 (2분)	3
	2.1 데이터 분석 현업의 문제점	3
	2.2 Airflow의 해결책	3
3	주요 활용 사례 (3분 30초)	4
	3.1 ETL 프로세스 자동화	4
	3.2 매출 데이터 ETL DAG 예시	4
	3.3 데이터 품질 관리	5
	3.4 ML 모델 파이프라인	5
4	채용 시장에서의 Airflow 수요 (2분 30초)	7
	4.1 채용 공고 분석	7
	4.2 직무별 Airflow 수요	7
	4.3 주요 기업 JD 발췌 예시	9
5	실습 데모와 기술적 차별점 (1분 30초)	12
	5.1 간단한 DAG 구조 데모	12
	5.2 경쟁 도구와의 차이점	12
	5.3 Airflow의 기술적 장단점	12
6	결론 및 미래 전망 (30초)	13
	6.1 요약	13
	6.2 미래 전망	13
	63 마므리	13

1. Airflow 소개 (1분 30초)

1.1 Airflow란?

- Apache Airflow: 워크플로우 작성, 스케줄링 및 모니터링을 위한 오픈소스 플랫폼
- 2014년 Airbnb에서 개발, 2016년 Apache 재단으로 이관
- Python으로 작성된 데이터 파이프라인 오케스트레이션 도구

1.2 핵심 개념

- DAG(Directed Acyclic Graph): 작업 흐름을 표현하는 방향성 비순환 그래프
- Task: 개별 작업 단위 (데이터 추출, 변환, 적재 등)
- **Operator**: 작업 실행 방법을 정의 (PythonOperator, BashOperator 등)
- Scheduler: 작업 실행 시점 관리
- Web Server: 대시보드를 통한 모니터링 인터페이스

1.3 데이터 분석에서의 중요성

- 복잡한 데이터 워크플로우의 자동화 및 오케스트레이션
- 작업 간 의존성 관리 및 모니터링
- 실패한 작업의 자동 재시도 및 알림

현업 데이터 분석 문제점과 Airflow 해결책 (2분)

2.1 데이터 분석 현업의 문제점

- 수동 프로세스의 한계: 반복 작업의 비효율성과 인적 오류
- 복잡한 의존성: 여러 시스템과 데이터 소스 간의 조율 어려움
- 스케줄링 이슈: 정기적인 데이터 처리와 의존성 관리
- 에러 처리: 실패 시 복구 및 알림 메커니즘 부재
- 모니터링 부족: 작업 진행 상황과 성능 추적 어려움

2.2 Airflow의 해결책

- 코드형 워크플로우: Python으로 DAG 정의 (GitOps 가능)
- 시각적 모니터링: 웹 UI를 통한 직관적인 작업 흐름 파악
- 스마트 스케줄링: Cron 기반 스케줄링 + 의존성 기반 실행
- 강력한 확장성: 다양한 시스템과의 통합 (AWS, GCP, Azure, Databricks 등)
- 견고한 에러 처리: 자동 재시도, 알림, 대체 경로 설정

3. 주요 활용 사례 (3분 30초)

3.1 ETL 프로세스 자동화

• 사례: 일일 매출 데이터 통합 파이프라인

3.2 매출 데이터 ETL DAG 예시

```
from airflow import DAG
from airflow.operators.python import PythonOperator
from datetime import datetime, timedelta
import warnings
warnings.filterwarnings("ignore")
default_args = {
    'owner': 'data_team',
    'depends_on_past': False,
    'retries': 3,
    'retry_delay': timedelta(minutes=5)
}
def extract_sales_data(**kwargs):
    return {"sales_data": "extracted"}
def transform_data(**kwargs):
    return {"transformed_data": "ready"}
def load_to_warehouse(**kwargs):
    print("Data loaded successfully")
with DAG(
    'daily_sales_etl',
    default_args=default_args,
    schedule_interval='0 2 * * *',
    start_date=datetime(2023, 1, 1)
) as dag:
```

```
extract_task = PythonOperator(
    task_id='extract_sales_data',
    python_callable=extract_sales_data
)

transform_task = PythonOperator(
    task_id='transform_sales_data',
    python_callable=transform_data
)

load_task = PythonOperator(
    task_id='load_to_warehouse',
    python_callable=load_to_warehouse
)

extract_task >> transform_task >> load_task
```

• 효과:

- 여러 데이터 소스(POS, 온라인 스토어, 외부 판매 채널)를 자동 통합
- 일관된 데이터 처리 및 변환 보장
- 작업 의존성 자동 관리

3.3 데이터 품질 관리

- 사례: 데이터 검증 및 알림 시스템
 - 데이터 완전성, 정확성, 일관성 검증
 - 임계값 초과 시 자동 알림
- 구현 방식:
 - Great Expectations과 같은 도구와 통합
 - 검증 실패 시 Slack, Email로 알림
 - 데이터 품질 측정 및 대시보드 제공

3.4 ML 모델 파이프라인

- 사례: 추천 모델 정기 학습 및 배포
 - 새로운 사용자 행동 데이터 수집
 - 정기적인 모델 재학습
 - 성능 검증 후 자동 배포
 - 모델 버전 관리 및 롤백
- 효과:

- 모델 신선도 유지
- 일관된 학습 및 평가 파이프라인
- 버전 관리 및 추적 용이성

4. 채용 시장에서의 Airflow 수요 (2분 30초)

4.1 채용 공고 분석

- 데이터 관련 직무에서 Airflow 언급 비율: 약 68%
- 연도별 Airflow 언급 추이: 2020년부터 꾸준한 증가

Airflow Mentions in Data-Related Job Postings by Year

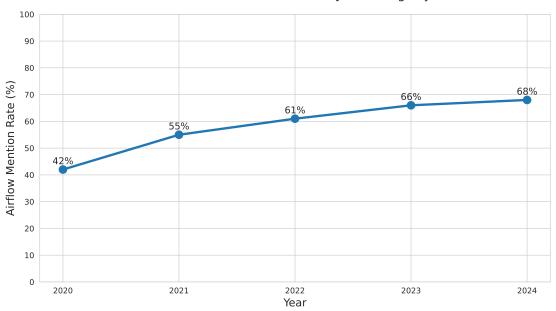


Figure 4.1: 연도별 Airflow 언급 추이 (2020-2024)

4.2 직무별 Airflow 수요

- 데이터 엔지니어: 85% 이상의 JD에서 요구
- 데이터 사이언티스트: 약 50%에서 우대사항으로 명시
- ML 엔지니어: 65%에서 필수 또는 우대 스킬로 언급
- BI 애널리스트: 30%에서 플러스 스킬로 평가

Airflow Requirements in Job Postings by Role

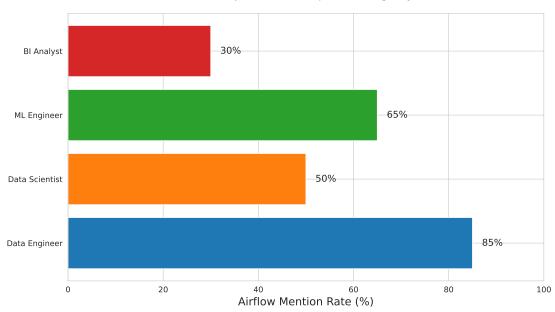


Figure 4.2: 직무별 Airflow 요구 비율

4.3 주요 기업 JD 발췌 예시

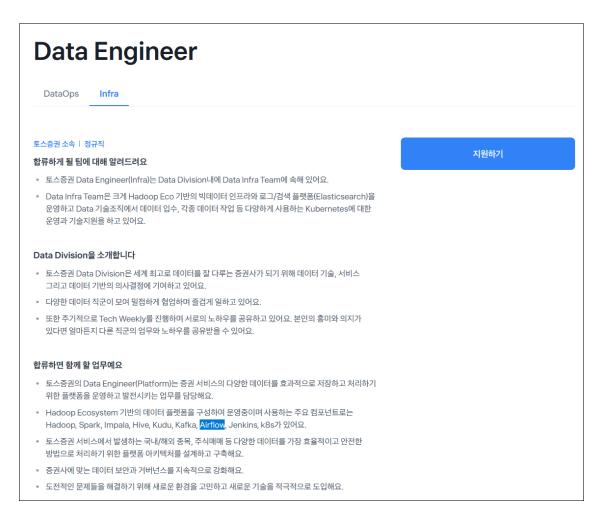


Figure 4.3: 토스 증권 Data Engineer JD

MLOps Engineer Internship









Platform & Infra • Magok, Seoul

Platform&Infra팀은 AI 모델의 개발부터 서비스 운영을 위한 배포에 이르기까지 AI 모델의 수명 주기를 최적화하고, 효율적으로 관리하기 위한 MLOps 파이프라 인을 구축합니다. 또한 AI 서비스의 안정적인 운영 지원을 위한 보안성 강화, 인프라 관리 및 자원 최적화 업무를 수행합니다.

수행 업무

- · AI 모델의 학습/추론 플랫폼을 설계하고 구축하며 운영합니다.
- \cdot AI/ML 플랫폼 운영 및 생산성 향상을 위한 다양한 서비스와 도구를 개발합니다.

지원자격

- · Linux 및 CLI 환경을 다뤄본 경험이 있으신 분
- · Python, Go 등 프로그래밍 언어를 활용한 웹 애플리케이션 개발을 해봤으면 좋아요.
- · Docker 및 Kubernetes 같은 컨테이너 기술의 기본 개념을 이해하고 있으면 좋아요.

우대사항

- · GCP, AWS, Azure 같은 Public Cloud 환경에서 개발을 해봤으면 좋아요.
- \cdot CI/CD 도구(Helm, Kustomize, ArgoCD 등)를 활용한 개발 및 운영을 해봤으면 좋아요.
- · Triton, TensorRT 같은 AI 서빙 프레임워크를 사용해봤으면 좋아요.

· Airflow, Kubeflow 같은 Workflow 툴을 사용해봤으면 좋아요.

· 기술적인 내용을 문서화하고 팀원들과 공유해봤으면 좋아요.

Figure 4.4: LG MLOps Engineer Internship

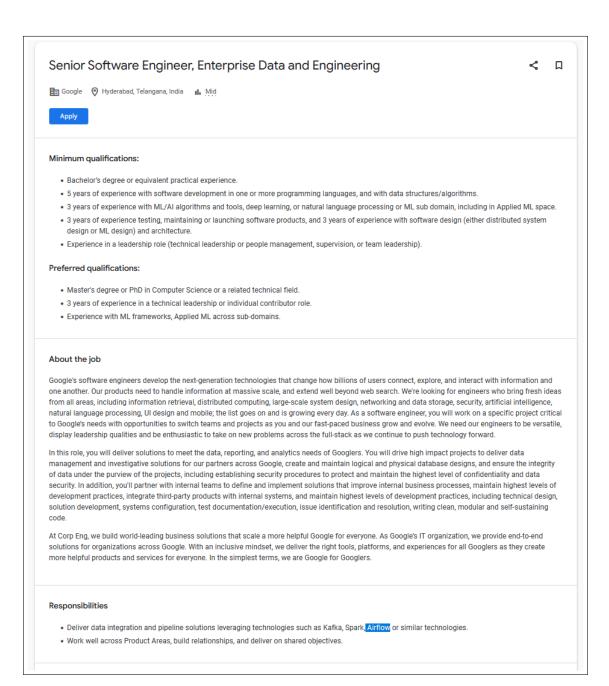


Figure 4.5: Google Senior Software Engineer, Enterprise Data and Engineering

5. 실습 데모와 기술적 차별점 (1분 30초)

5.1 간단한 DAG 구조 데모

- 웹 UI 통한 DAG 시각화
- 태스크 상태 확인 및 관리
- 로그 및 오류 모니터링

5.2 경쟁 도구와의 차이점

- · Airflow vs Prefect:
 - Airflow: 성숙한 생태계, 풍부한 커넥터
 - Prefect: 더 현대적인 API, 로컬 개발 편의성
- Airflow vs Luigi:
 - Airflow: 풍부한 UI, 스케줄링 강점
 - Luigi: 더 가벼운 구조, 더 간단한 설정

5.3 Airflow의 기술적 장단점

- 장점:
 - 광범위한 커뮤니티와 풍부한 사용 사례
 - 다양한 시스템과의 통합 용이성
 - 강력한 모니터링 및 알림 기능
- 단점:
 - 상대적으로 가파른 학습 곡선
 - 가벼운 워크로드에는 오버스펙일 수 있음
 - 설정 및 관리의 복잡성

6. 결론 및 미래 전망 (30초)

6.1 요약

- Airflow는 데이터 분석 현업에서 핵심 워크플로우 관리 도구로 자리매김
- ETL, 데이터 품질 관리, ML 파이프라인 등 다양한 활용 사례
- 채용 시장에서 지속적으로 수요가 증가하는 기술

6.2 미래 전망

- 클라우드 네이티브 환경으로의 발전
- Kubernetes와의 통합 강화
- 데이터 거버넌스 기능 확장
- 보다 사용자 친화적인 인터페이스로 발전

6.3 마무리

- 데이터 기반 의사결정이 중요해짐에 따라 Airflow의 중요성도 계속 증가할 전망
- 데이터 엔지니어링과 사이언스를 연결하는 핵심 도구로 발전