

结合您的电信数据仓库和 BI 开发运维经验，快速掌握 dbt 和 Airflow 的学习路径：

III 核心概念快速对应表

传统电信数据仓库概念	dbt 对应概念	Airflow 对应概念
ETL/ELT 流程	dbt 负责 Transform 层	Airflow 负责调度和编排
存储过程/脚本	dbt 模型 (SQL + Jinja)	DAG 中的任务
作业调度器 (如 Control-M)	dbt Cloud 调度	Airflow DAG 调度
数据质量检查	dbt Tests	Airflow 数据质量监控
依赖关系管理	DAG (有向无环图)	DAG 任务依赖

⌚ 7 天速成学习计划

第 1-2 天：dbt 核心概念

1. dbt 基础 (4 小时)

- dbt 在 Modern Data Stack 中的位置
- 与您熟悉的 Kimball/Inmon 建模结合
- 安装 dbt Core: `pip install dbt`

2. 关键概念映射 (4 小时)

yaml

```
# 您的现有知识 → dbt 概念
- 维度表 → dbt 模型 (materialized='table')
- 事实表 → dbt 模型 + 增量加载
- ETL 脚本 → dbt 模型 + Jinja 模板
- 调度脚本 → dbt 运行命令
```

3. 实战练习：将您现有的一个 SQL 转换脚本改写成 dbt 模型

第 3-4 天：dbt 高级功能

1. dbt 项目结构 (2 小时)

text

```
telecom_dw_project/
```

```
|── models/
|   ├── staging/    # 对应 ODS 层
|   ├── marts/      # 对应数据集市
|   └── intermediate/ # 中间层
├── tests/          # 数据测试
└── dbt_project.yml # 项目配置
```

2. 电信行业实用模式 (4 小时)

```
|sql|  
-- 示例：客户维度增量模型  
{% config(materialized='incremental') %}
```

```
SELECT  
    customer_id,  
    msisdn,  
    segment,  
    activation_date,  
    {{ current_timestamp() }} as etl_load_time  
FROM {{ ref('stg_customer') }}  
WHERE activation_date >= (SELECT MAX(activation_date) FROM {{ this }})
```

3. 数据测试 (2 小时)

yaml

```
# 电信数据质量测试

models:
  - name: fact_cdr

  tests:
    - not_null: [call_id, msisdn]
    - unique: call_id
    - accepted_values:
        field: call_duration
        values: ['>= 0']
```

第 5-6 天：Airflow 核心概念

1. Airflow 架构 (3 小时)

- Web Server, Scheduler, Executor
- 与您熟悉的调度系统对比

2. 第一个电信 DAG (4 小时)

python

```
from airflow import DAG
```

```
from airflow.operators.bash import BashOperator  
from datetime import datetime  
  
default_args = {  
    'owner': 'telecom_bi',  
    'retries': 3,  
}  
 
```

with DAG(

```
'telecom_cdr_pipeline',  
default_args=default_args,  
schedule_interval='0 2 * * *', # 每天凌晨 2 点  
start_date=datetime(2024, 1, 1),  
) as dag:
```

```
extract_task = BashOperator(  
    task_id='extract_cdr',  
    bash_command='python /scripts/extract_cdr.py'  
)
```

```
dbt_run = BashOperator(  
    task_id='transform_with_dbt',
```

```
bash_command='cd /dbt_project && dbt run --models fact_cdr+'  
)  
  
dbt_test = BashOperator(  
    task_id='data_quality_check',  
    bash_command='cd /dbt_project && dbt test'  
)  
  
extract_task >> dbt_run >> dbt_test
```

3. 实操部署 (3 小时)

```
bash
```

```
# 快速启动 Airflow  
docker-compose up -d  
  
# 部署 dbt 项目  
dbt init telecom_dw
```

第 7 天：整合与优化

1. dbt + Airflow 最佳实践 (4 小时)

- 使用 dbt Cloud + Airflow 的混合架构
- 错误处理与重试机制
- 监控与告警配置

2. 电信场景实战（4 小时）

- 构建 CDR（通话详单）处理管道
- KPI 计算自动化
- 数据血缘和文档自动化

⑤ 重点突破策略

1. 利用现有知识迁移

- 将已有的 SQL 脚本逐步迁移到 dbt
- 将现有的调度作业映射到 Airflow DAGs
- 复用已有的数据质量检查规则

2. 优先掌握的核心功能

dbt:

- 模型物化策略 (table/view/incremental)
- Jinja 模板和宏
- 包管理和版本控制
- 文档生成

Airflow:

- DAG 定义和调度
- 任务依赖管理
- 变量和连接管理
- 监控和告警

3. 实用学习资源

- **dbt 官方文档**: 重点看 Quickstart 和模型配置
- **Airflow Tutorial**: 官方入门教程
- **GitHub 模板**:

- [dbt-labs/jaffle-shop \(dbt 示例\)](#)
- [astronomer/airflow-guides \(Airflow 示例\)](#)

快速实践项目建议

创建一个**电信用户行为分析**的最小可行项目：

1. 使用 dbt 构建用户 360 度视图
2. 使用 Airflow 调度每日 ETL
3. 实现数据质量监控
4. 生成自动化报表

经验复用技巧

您的优势在于：

1. **数据建模经验** → 直接应用于 dbt 模型设计
2. **ETL 开发经验** → 快速理解 dbt 转换逻辑
3. **运维经验** → 轻松掌握 Airflow 的部署和监控
4. **电信领域知识** → 设计符合行业的测试和质量检查

关键建议：不要试图一次性学会所有功能，先构建一个端到端的简单管道，然后逐步添加复杂功能。

需要更具体的电信数据场景示例或遇到特定问题时，我可以提供针对性指导！

Sensitivity: Internal