DACON LG Aimers

## 식음업장 메뉴 수요 예측 Al 오프라인 해커톤 솔루션 PPT

LG Aimers



팀명: LGBestModel

최재우(최재우), 오창석(오창석), MinsungBae(배민성), ICHINOSESHIKI(우호경), JooHyoung(채주형)

식음업장 메뉴 수요 예측 AI 오프라인 해커톤

- 1. Executive Summary
- 2. 사용 데이터
- 3. 공통 코어 & Score- Aware 매핑
- 4. 공통 EDA 근거
- 5. Pipeline\_1 전처리 & 도메인
- 6. Pipeline\_1 시계열 FE & 학습
- 7. Tweedie p-CV & WindowCV
- 8. Pipeline\_2 전처리 & 도메인 보정
- 9. 추론 & 앙상블

# LG Aimers



### 1. Executive Summary

식음업장 메뉴 수요 예측 AI 오프라인 해커톤

최종 성과: Public [0.56223], Private [0.55326]

## 핵심 전략 4가지

1. Score-Aware 설계
2. ROOM 0-day 보정,
3. p×앵커 듀얼 앙상블
4. 메디안 결합

한 줄: 산식에 직접 매핑된 전처리 + 서로 다른 도메인 튜닝 → 강건한 성능

#### 2. 사용 데이터

**LG AIMERS** 

식음업장 메뉴 수요 예측 AI 오프라인 해커톤

train.cs\	price.csv room_type.csv	TRAIN_group.csv   TRA	AIN_room.csv   TRAIN_hwa	dam							
≡ View	s ☐ Grid view ੴ ∨	∀ Hide fields      ∓ Fil	ter ⊡ Group ↓↑ Sort								
	영업일자	영업장명_메뉴명	매출수량								
1	2023-01-01	느티나무 셀프BBQ_1인 train.cs	sv   price.csv   room_type.csv	n   TRAIN_group.csv   T	RAIN_room.csv   TRA	AIN_hwadam	n.csv   TRAIN_ski.csv	TRAIN_weather 3			
2	2023-01-02	느티나무 셀프BBQ ≡ vie				↓↑ Sort		_			
3	2023-01-03	느티나무 셀프BBQ	일시	평균기온(°C)	최고기온(℃)	train.csv		TRAIN_group.csv TR	AIN_room.csv   TRAIN_hwadam	n.csv │ TRAIN ski csv ↓ TI	RAIN_weather 👂 🗆 🗸
4	2023-01-04	느티나무 셀프BBQ 1	2023-01-01		-1.7	≡ View			ilter		Q
5	2023-01-05	느티나무 셀프BBQ 2	2023-01-02	-	-4.1		영업일자	느티나무 셀프BBQ	담하	라그로타	미라시아
6	2023-01-06	느티나무 셀프BBQ_3	2023-01-03	-	-6.2	1	2023-01-01		0 0		0
7	2023-01-07	느티나무 셀프BBQ 4	2023-01-04		-3.8	3	2023-01-03		4 4	, 	0
8	2023-01-08	느티나무 셀프BBQ <sup>5</sup>	2023-01-05		-5.3	4	2023-01-04		0 2	2	0
9	2023-01-09	느티나무 셀프BBQ_ <sup>6</sup>	2023-01-06		0.9	6	2023-01-05		0 5	; ;	1
10	2023-01-10	느티나무 셀프BBQ	2023-01-07		1.9	7	2023-01-07		0 4	ı	0
		9	2023-01-09		2.7	9	2023-01-08		0 4	1	2
		10	2023-01-10	-	-0.2	10	2023-01-10		0 1		0

사용 데이터: train.csv, TRAIN\_weather, TRAIN\_group (+ P1: TRAIN\_room, room\_type; P2: TEST\_room)

Pipeline\_1 & Pipeline\_2



#### 공통 파이프라인: 안전 전처리(평일↔공휴일 보간, 급등 클램프)

- → 시계열 FE
- → LGBM Tweedie p-앙상블
- → 앵커(K=7)
- → Metric-aware 후처리

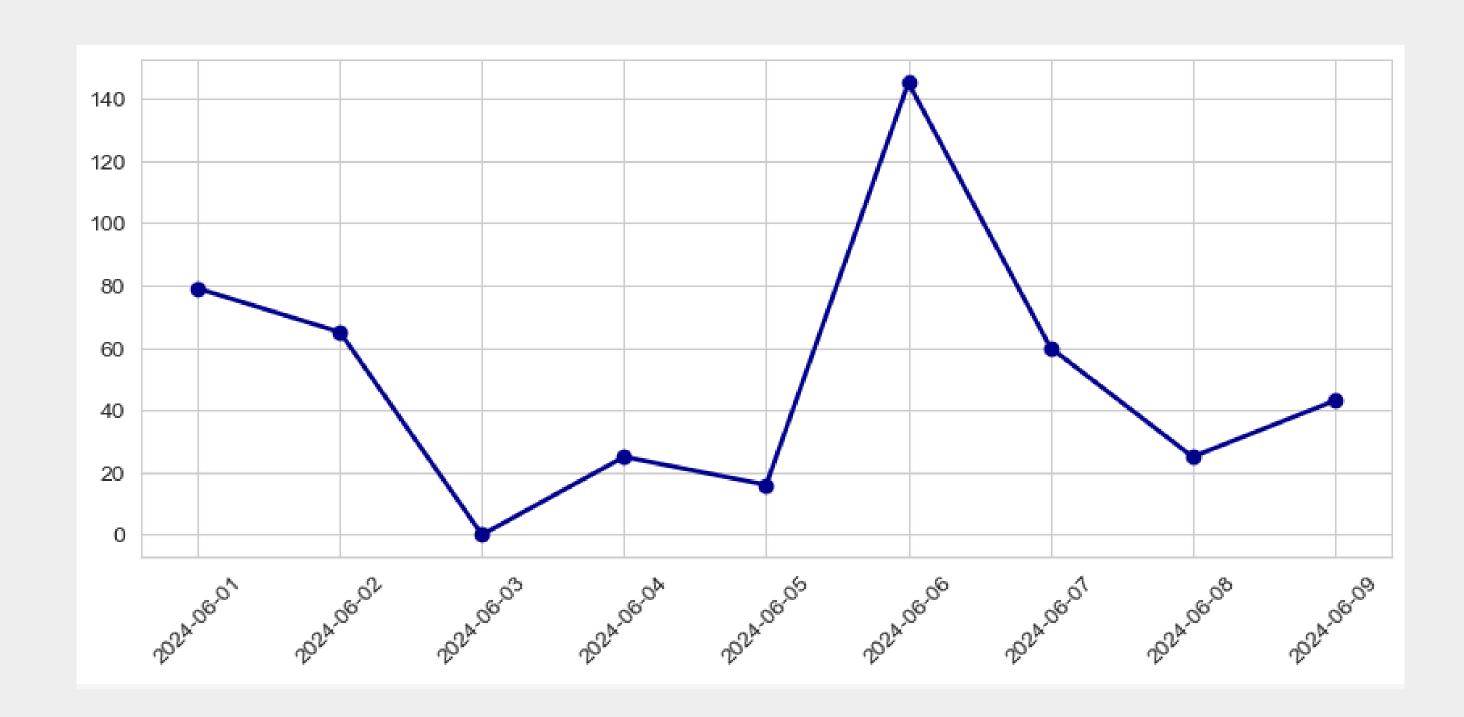
#### 산식 매핑:

A(SMAPE) ↔ 급등 클램프·라운딩 B/C(MAE·RMSE/ȳ) ↔ 규모 신호·min-1·ROOM 보정 D(r²) ↔ 앵커·계절/이벤트 신호

같은 엔진, 다른 튜닝으로 다양성 확보

EDA 기반 전략 및 근거

위에 화담숲카페\_현미뻥스크림, 왼쪽에 매출수량



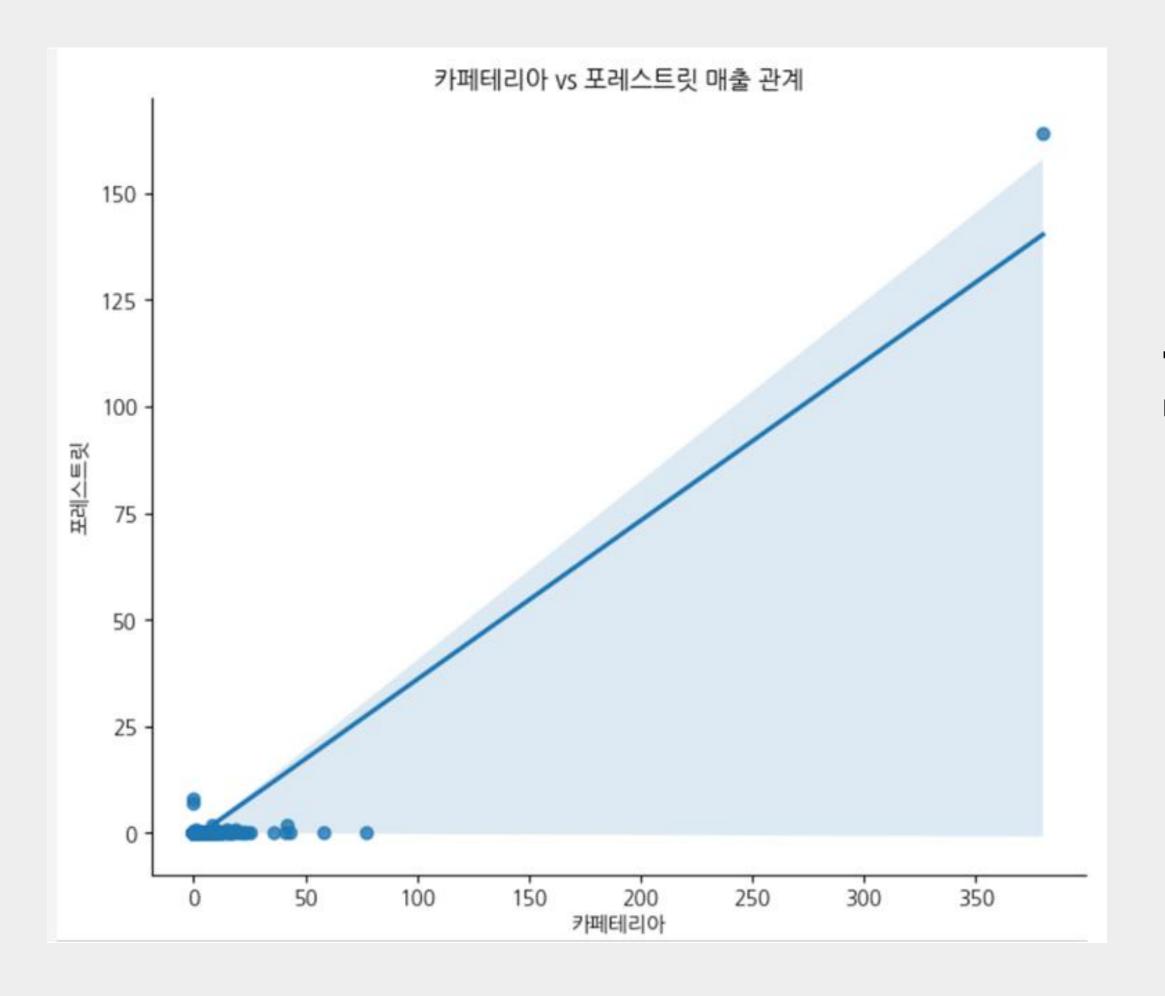
패턴: 시즌/요일/공휴일 차이 뚜렷(캘린더 히트맵, 요일 박스)

보간 효과: 평일 공휴일의 과도한 급등치 완화 → **sMAPE 꼬리 감소** 

변동 관리: 클램프·미래 캘린더(H1~H7)로 <mark>분산 안정화</mark>

#### 5. Pipeline\_1 - 전처리 & 도메인

EDA 기반 전략 및 근거

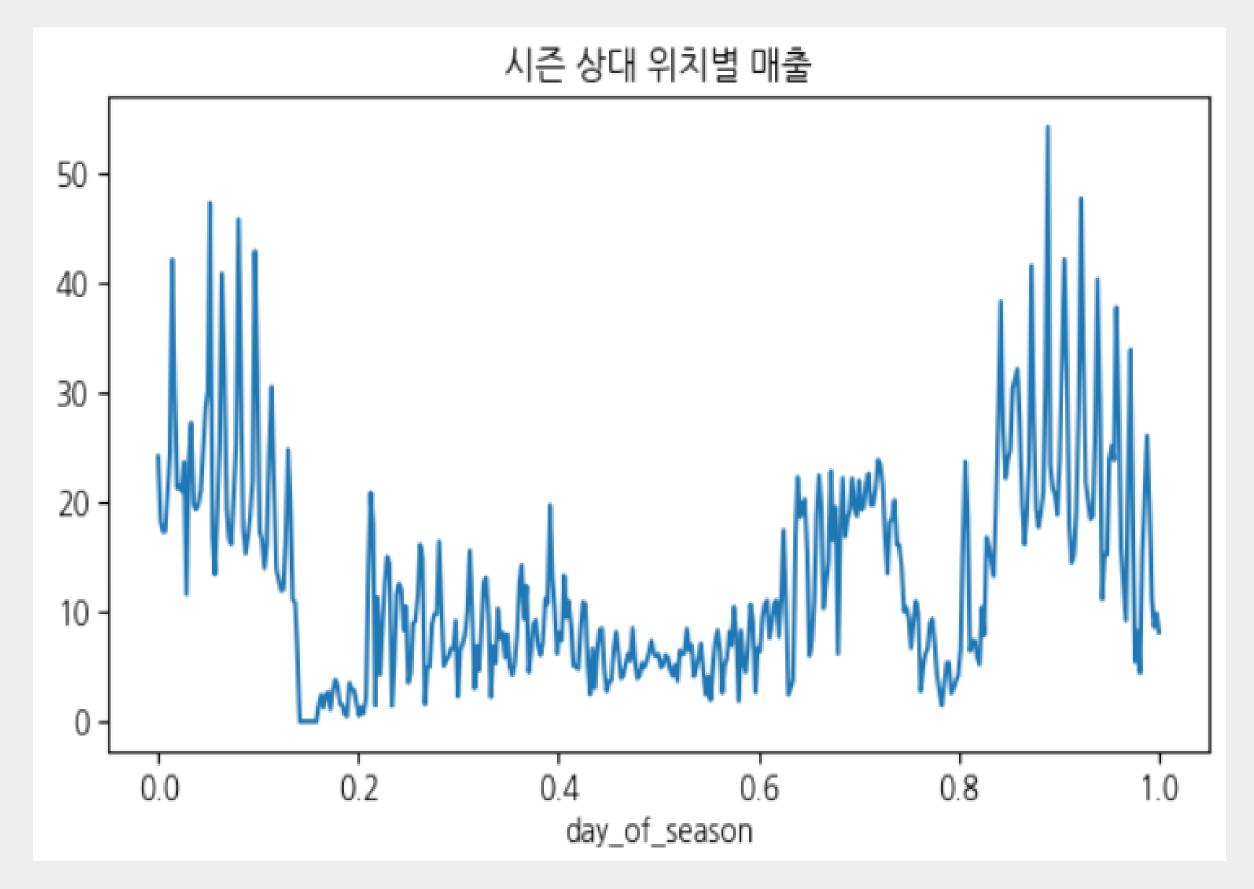


그룹 이벤트: 카페테리아+포레스트릿 합 <mark>→ is\_forest\_event 플래그</mark>

날씨: 일별 최고/평균기온 집계

**LG AIMERS** 

EDA 기반 전략 및 근거



겨울 시즌: 플래그 + \*\*시즌 상대위치(0~1)\*\*로 초/중/후 효과 반영

HOL\_WEEKDAY\_SET: 평일 공휴일 분리

급등 완화: 단체/특정키(EXTRA\_GROUP\_KEYS) <mark>타깃 안정화</mark>

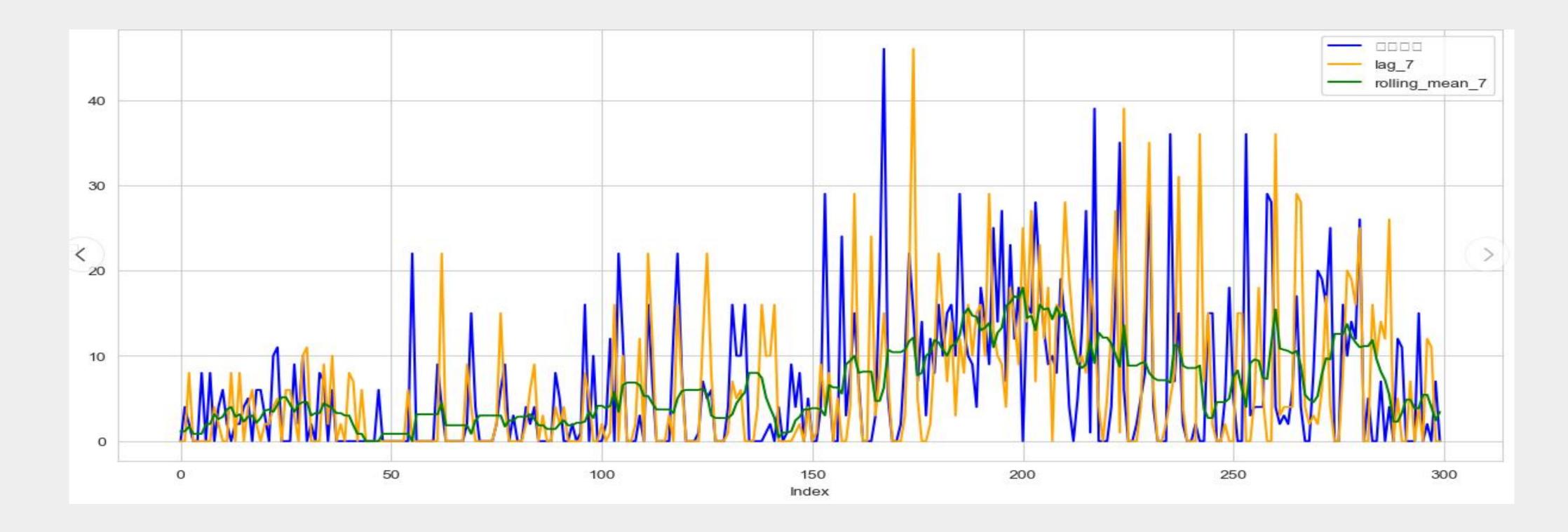
규모 신호: room\_type×기준인원 → 총방문객수

장기 미판매: ≥14일 0-블록 플래그

#### 6. Pipeline\_2 - 시계열 FE & 학습

**LG AIMERS** 

추세 및 변동 탐지



FE: Lag(1~21), Rolling, Slope(7/14), EWM(7), Fourier(dow\_sin/cos), 달력/미래 DOW

KEY 인코딩: 영업장명\_메뉴명 카테고리

사용 피처: 총 58개(현재 세팅)

메시지: 패턴·추세·변동을 균형 있게 포착

#### 7. Tweedie p-CV & WindowCV

LG AIMERS

검증 성능 평가 및 방향성 확립

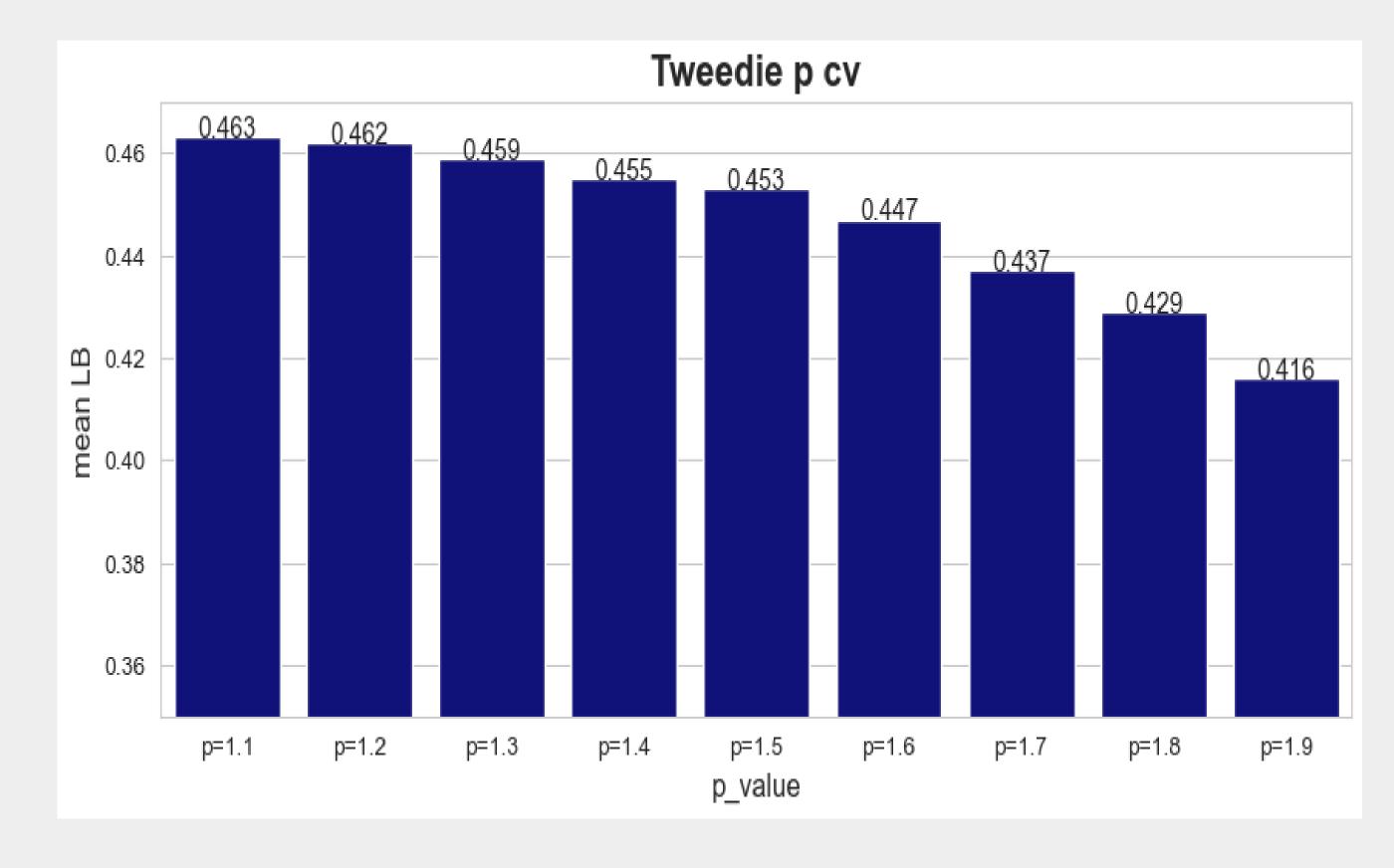
데이터 특성: 0 다수 + 양수 연속 Tweedie

5-Fold 결과:

p=1.1: mean LB 0.46346

p=1.2: 0.46265

p=1.3: 0.45991 (이후 하락 추세)



검증 설계: WindowCV(입력 35일 → 예측 7일, stride=7, folds=5)

결론: p∈[1.1,1.3] 우세 → p-<mark>앙상블로 분포 불확실성 완화</mark>

EDA 기반 전처리

- 1. ROOM 0-day 보정: 객실총합=0일
- → <mark>같은 주중/주말 과거 정상일 중앙값</mark> 대체(Train/Test)
- 2. 마지막 클램프 강화
- 3. Hwadam 피처: 화담숲주막/카페에만 게이팅 적용

제로/스파이크 억제로 A/B/C/D 전반 안정화

최종 예측 밒 앙상블 전략



Pipeline\_2



**Ensemble** Submission 내부 다양성: p-앙상블 \* 앵커(K=7)

외부 다양성: P1 × P2 메디안 앙상블(+ min-1)

보완성: P1(상향·패턴 민감) vs P2(중앙경향·보정 강함)

→ 예측 상관 ↓

지표: Changed-cell ratio [x.xx%] (자리표시자) 결론: \*\*q50(메디안)\*\*으로 꼬리/이상치 방어