p5 중간, 초보자로 → 초보자도 (수정 후) 초보자도 파이썬 코드를 자연스럽게 이해하도록 설명

P75 하단, 도표 2-59 → 2-57 (수정 후) 도표 2-57. 중복되어 나타나는 물동 PSI

P142 하단 내용 추가, OTD 공급능력지수는 88%이다. (수정 후) 입고되었다. OTD 공급능력지수는 88%이다.

P147 하단, 48.25% → 48.28% (수정 후) 48.28%라고 답하였다.

P150 상단, . →,

(수정 후) 도표 8-11. 모델별 주차별 최솟값, 최댓값 계산 파이썬 코드

P169 하단 내용 삭제, <del>공급 리드타임 정보는 SUPPLY xlsx 에 저장되어 있음</del> (수정 후) 적음(0.10 < 0.34)

P175 상단 내용 추가, 분포의 첨도인 0 보다 → 분포의 과도 첨도인 0 보다 (수정 후) 분포의 과도 첨도인 0 보다 낮다.

p188 하단 변수명 X 에서 Z 로 변경, (수정 후) 2×P(Z≥|Z-통계량l) = 2×P(Z≥ 28.62) = 2×(1-P(Z≤28.62)), P(Z≤28.62)

## [방법 1. 수작업/엑셀]

- 1) 가설수립
- H₀: μ=1,500 vs H₁: μ≠1,500 (μ는 인당 일 평균 입출고량)
- 2) 유의 수준결정: 5%
- 3) 검정통계량 계산
- 모 표준편차는 알려져 있고, n(91일)이 충분히 크므로(일반적으로 n  $\gt$  30) 검정통계량은 Z  $=\frac{(\bar{X}-\mu)}{\sigma/\sqrt{n}}$  이고, 근사적으로 정규분포를 따른다.
- $z_0 = \frac{(\bar{X} \mu_0)}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{(1.650 1.500)}{50 / 91} = 28.62, |z_0| \ge z_{0.025} = 1.96 \text{ ol}$
- 여기서  $z_{0.025}$  = NORM.S.INV(0.975) 표준정규분포에서 상위 2.5%(100%- 97.5%)에 해당하는 Z 값을 반환 유의수준 5%하에서  $H_0$ 을 기각한다.
- 4) p-값 계산

양측검정에서의 p-value=2×P(Z≥IZ-통계량I) = 2×P(Z≥ 28.62) = 2×(1-P(Z≤28.62)) = 2×(1-1) = 0 여기서, P(Z≤28.62) = NORM.S.DIST(28.62,1) 표준정규분포에서 Z 값 이하의 누적 확률을 반환

5) p-값과 유의수준을 비교해서 통계적 의사결정 p-value = 0 < 0.05 이므로 유의수준 5%하에서 H₀을 기각한다.

P279 하단 내용 삭제. <del>이런 경우</del>

(수정 후) 선형모형이 아니다. 다항식을 변수 치환을

P295 중간 내용 삭제, <mark>종속</mark>변수만으로 모형을 구성 → 변수만으로 모형을 구성 (수정 후) 시차 정보가 없는 변수만으로 모형을 구성한다면

P299 중간 내용 추가, 생각하지 → 생각하지만 (수정 후) SCFI 가 상승한다고 생각하지만.

P311 상단 도표 내용 수정, <mark>경기선행지수 →</mark> 물가, 실질 → 미국 실질 (수정 후) (미국 물가와 미국 실질 GDP 사이의 상관계수 ().99)

도표 15-28, ChatGPT 가 처음 제안한 다중회귀모형의 점검 결과 요약

No	점검 항목		분석 결과
2.1	모형의 적합성		- 회귀식에서 분산분석 F 값의 p-value가 0.05보다 작아서 회귀식 유의함 - 훈련데이터에 대한 조정 결정계수 0.915로 높음
2,2	회귀게수의 크기와 부호가 실제 상황과 일치하는지		- (수요)중국발 컨테이너 물동량, (공급) 명목 선복량 독립변수에 미 포함 - 용선료, 유가, 미국 경기선행지수가 SCFI와 음의 상관관계
2.3	회귀게수의 유의성과 다중 공선성		- 다수의 변수가 p-value가 0.05보다 커서 유의하지 않음 - 여러 변수가 매우 높은 VIF값을 가지고 있어, 다중 공선성 발생 (미국 물가와 미국 실질 GDP 사이의 상관계수 0.99)
2.4	잔차분석 (전체데이터)	기술통계 분석	- 잔차의 평균은 0에 가깝지 않고,표준편차가 52.16으로 변동성이 큼
		잔차의 정규성 검정	- 잔차의 정규분포를 따른 것으로 간주할 수 있음
		잔차와 예측치의 독립성 검정	- 잔차가 독립적이라고 할 수 있음
		잔차의 등분산성 검정	- 잔차가 등분산성을 만족함
		잔차와 독립변수의 상관성 검정	- 대부분의 독립변수들이 잔차와 낮은 상관관계를 가지고 있음
2.5	실제 데이터에 적용하여 검증		- 훈련데이터에 과적합되어있고 테스트데이터를 적절히 설명하지 못함
2.6	시계열 데이터 검증		- 시계열 데이터 분석 필요(17장과 18장)

## P314 도표 하단 내용 2개 수정, 표준<mark>편차 →</mark> 표준오차

(수정후코드) print("잔차의 표준오차: ", standard\_error\_of\_regression) #결과 출력 (수정 후 그래프)

잔차의 표준오차: 105.48522822654937 OLS Regression Results

Df Model: 1

Covariance Type: nonrobust

 const
 -2.504e+04
 2358.018
 -10.617
 0.000
 -2.98e+04
 -2.03e+04

 CLI\_USA
 258.6228
 23.583
 10.966
 0.000
 211.063
 306.183

 Omnibus:
 0.501
 Durbin-Watson:
 0.610

 Prob(Omnibus):
 0.778
 Jarque-Bera (JB):
 0.600

 Skew:
 -0.223
 Prob(JB):
 0.741

 Kurtosis:
 2.653
 Cond. No.
 1.50e+04

## P375 하단 내용 추가, 모형에서 사용하는

## (수정후)

✓ 자기회귀(AR): 'p'라고 표시되며, 모형에서 사용하는 관측치의 개수이다.