

Exports and Imports to and from DENMARK & NORWAY from 1700 to 1780.

The Bottom line is divided into Years, the Right hand line into L10,000 each. Net enter 196 by W. Playtain

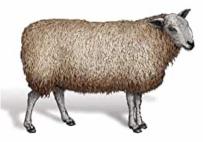


## **Definition: Time-Series Analysis**

#### O'REILLY'

## Practical Time Series Analysis

Prediction with Statistics & Machine Learning



Aileen Nielsen

시계열 분석은 일정 간격의 시간순으로 저장된 데이터에서 유의미한 정보를 뽑아 내는 작업으로 과거의 행동을 이해하고 미래의 행동을 예측하는데 사용됩니다.

- Exploratory(Descriptive) Analysis: 주로 시각화 작업을 통해 trends, cycles, seasonality 등의 패턴을 이해하는 작업
- Forecasting: 과거 관측값으로 모델을 만들어 미래에 발생할 값을 예측하는 작업



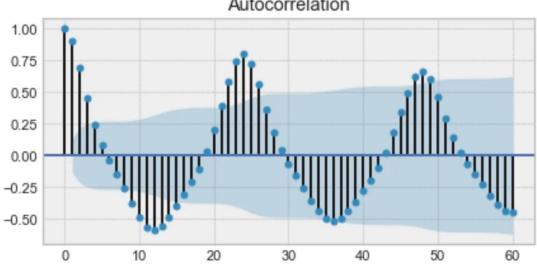
- 샘플 데이터셋: UCI Machine Learning Repository (<u>https://archive-beta.ics.uci.edu/</u>)
- 책: Forecasting (<u>https://otexts.com/fpp2/index.html</u>)



### Time-Series Analysis – Key Concept

Temporal Behavior of Data (시간의 흐름에 따른 데이터의 특성):

- Autocorrelation
  - the similarity between observations as a function of the time lag between them.
  - "자기"와 "특정 시차에 위치한 과거의 자기"와 유사한 정도
- 아래 그림: 24 time unit마다 유사한 관측값이 목격됨. (hint for seasonality)







#### Time-Series Analysis – Key Concept

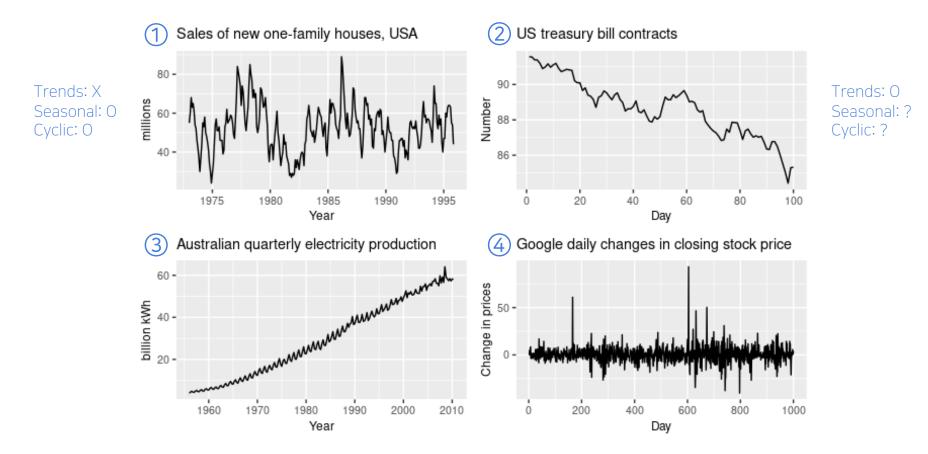
Temporal Behavior of Data (시간의 흐름에 따른 데이터의 특성):

- Seasonality: 분기, 달, 요일, 시간대(오전/오후) 등 계절적 요인에 따라 주기적 패턴을 가지고 변동하는 경우
  - 참고) Cyclic Pattern: 주기적이진 않지만(<u>fixed period X</u>) 증가, 하락하는 패턴을 보이는 경우 (경기의 부침)
- Stationarity: 평균, 분산과 같은 통계적 특성이 변하지 않는 경우
  - Dickey-Fuller test: 시계열 데이터가 stationary한지 판별하는 통계적 검정방식



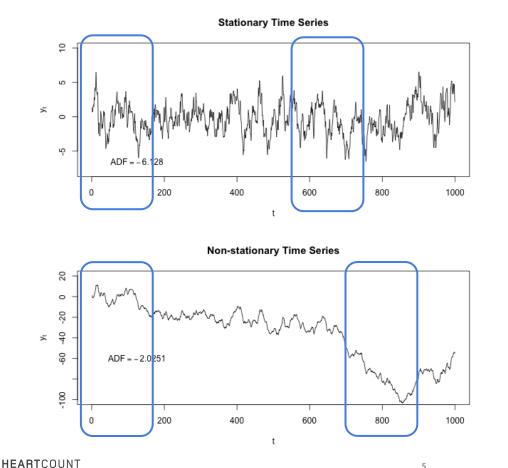


## Trends, Seasonal, Cyclic





# Stationarity (정상성)

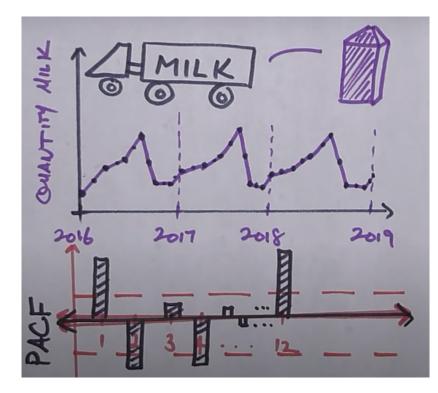


#### Stationarity

- the statistical properties of a process generating a time series do not change over time.
- stationarity is important ٠ because, in its absence, a model describing the data will vary in accuracy at different time points.



# AR Model (자기회귀 모델)



# $m_{\pm} = \beta_{0} + \beta_{1} m_{\pm -1} + \beta_{2} m_{\pm -2} + \beta_{4} m_{\pm -4} + \beta_{12} m_{\pm -12} + \epsilon_{\pm}$

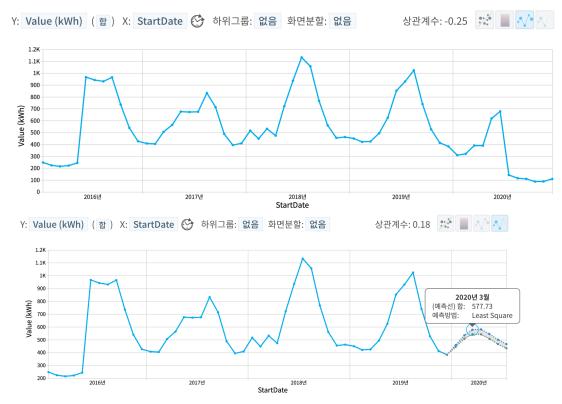
- M<sub>t-2</sub>, M<sub>t-4</sub> 가 이번달 생산량과 높은 상관관계
- PACF(편자기상관함수) 차트 • M<sub>t-1</sub>, M<sub>t-12</sub> 가 이번달 생산량과 높은 + 상관관계
- M<sub>t-2</sub>: 두달 전 우유 생산량 (Lag:2) • 모든 이전 달 생산량을 사용할 수도 있지만 M<sub>t-n</sub>을 최소화하는 게 좋음 → PACF 활용
- M<sub>t-1</sub>: 지난달 우유 생산량 (Lag:1)
- 월별 우유 생산량이 궁금함 M<sub>+</sub>: 이번달 우유 생산량
- AR: AutoRegressive 자기를 사용해서 자기를 예측

AR Model



# AR Model (자기회귀 모델)

AR model makes an assumption that the observations at previous time steps are useful to predict the value at the next time step.

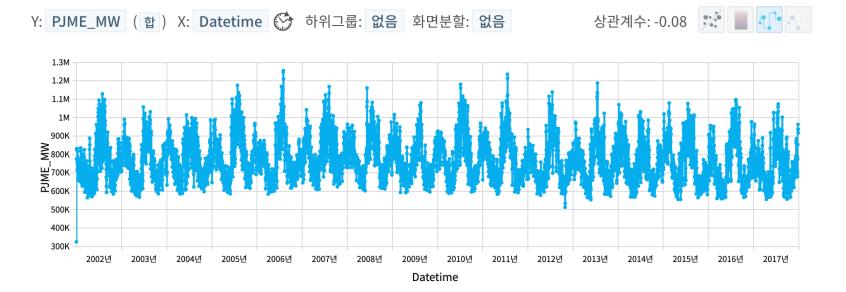




### Time-Series ML Model(XGBoost)

#### PJM Hourly Energy Consumption Data

- PJM 전력회사의 시간별 에너지 소비 데이터
- XGBoost: AR 모델과 달리 시간에 대한 개념없이 feature를 사용해서 분류/예측하는 tree 모형
- <u>https://www.kaggle.com/code/soheiltehranipour/xgboost-timeseries-energy-consumption</u>



# 실습 시간

# https://www.heartcount.io/login

