



수치 모델링 및 머신러닝을 이용한 대기 오염 예측



수학과 2017010698 오서영

수학과 2018010705 신영민

목차

1
수행
개요

2
수행
과정

3
결과
분석

4
결론

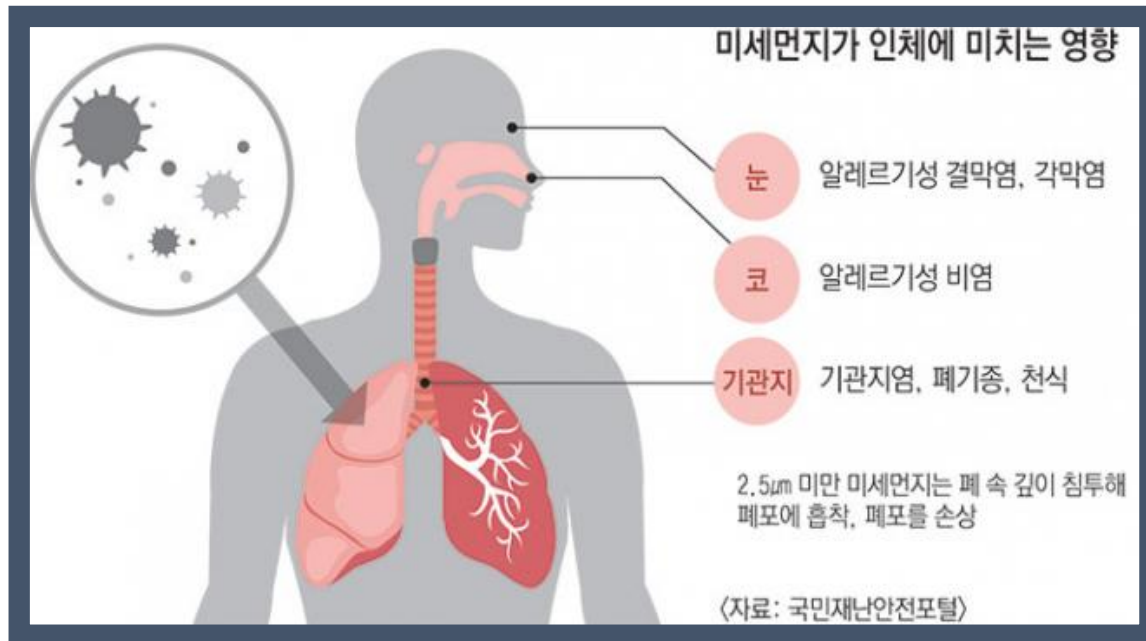
1. 수행개요

목적 및 필요성

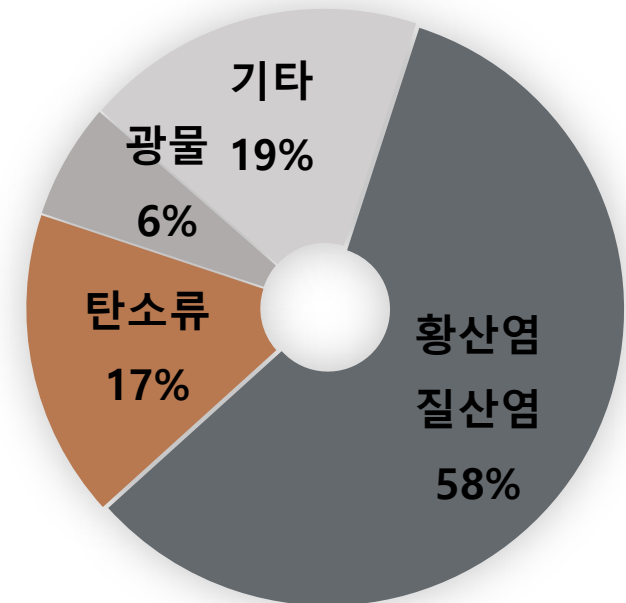
미세먼지에 의한 사망률이 증가하는 추세



미세먼지 농도 **예측**의 필요성



미세먼지 성분 구성



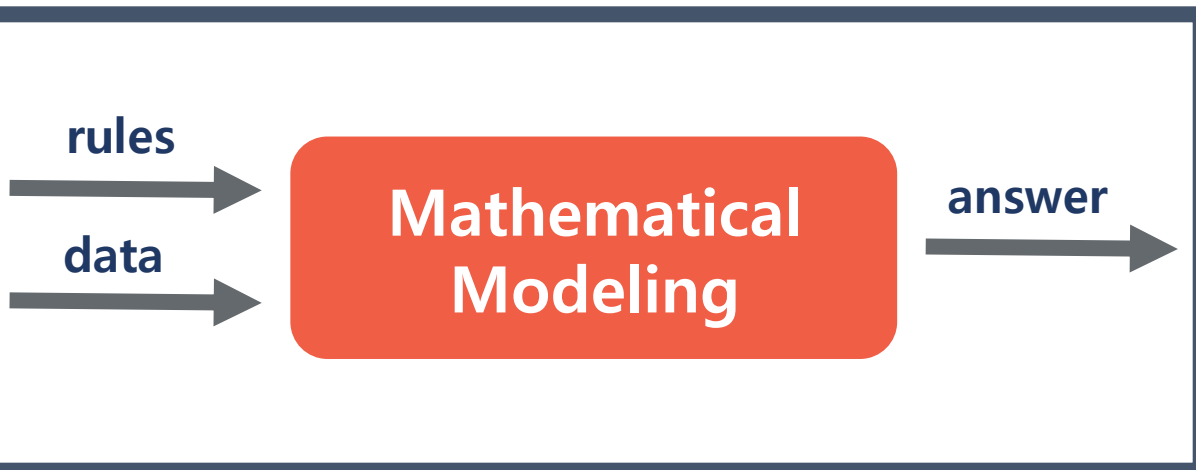
1. 수행개요

목표

두가지 방법론을 사용하여 미세먼지 농도 예측하기

수학적 모델링 (Mathematical modeling)

기계 학습 (Machine learning)



2. 수행과정

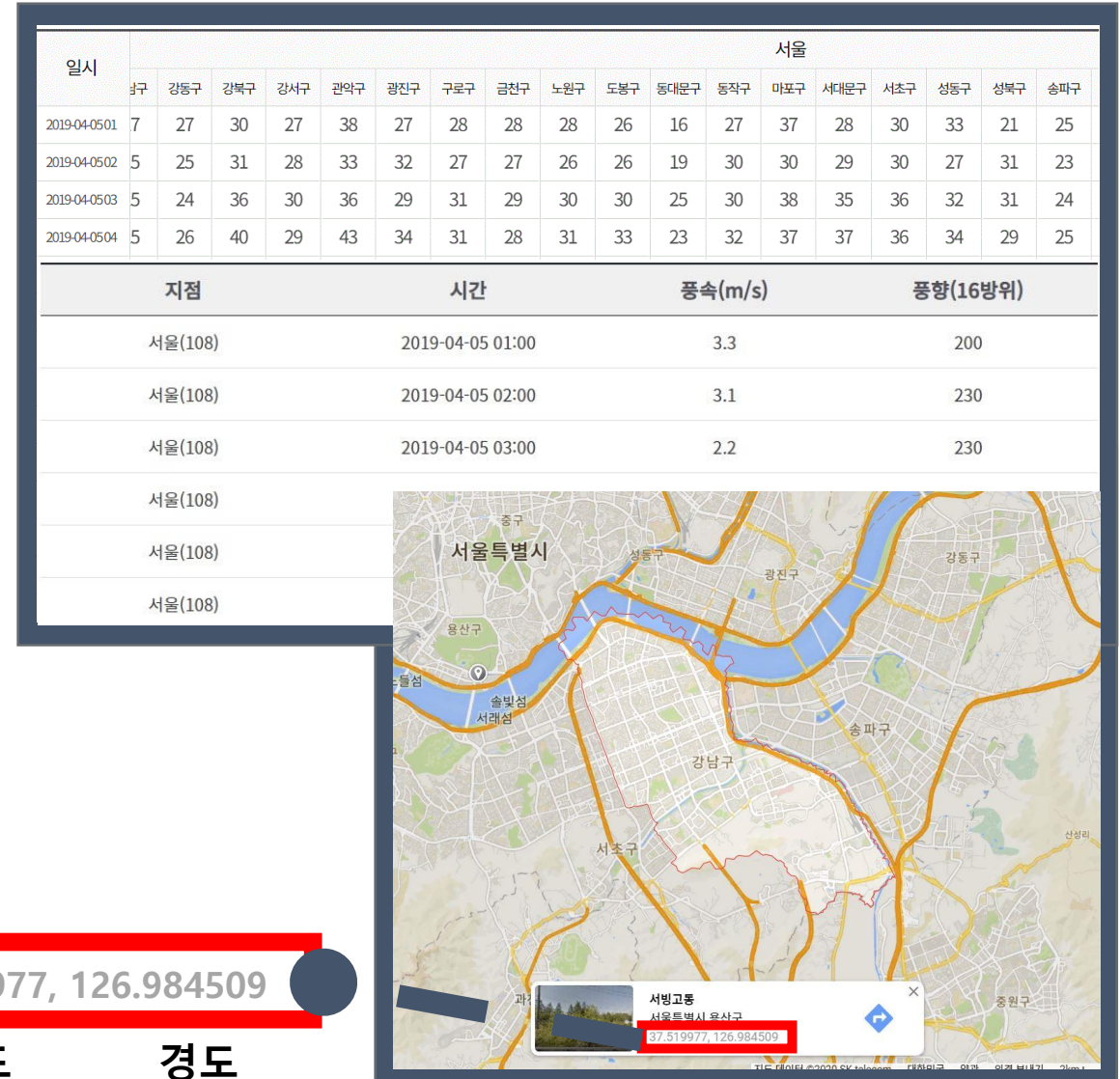
데이터 수집 및 정제

DATASET

지역별 시간당 미세먼지 농도 (Pm-10)

풍속, 풍향 데이터
(2019-04-05)

지역별 위도 경도 데이터



2. 수행과정

데이터 수집 및 정제

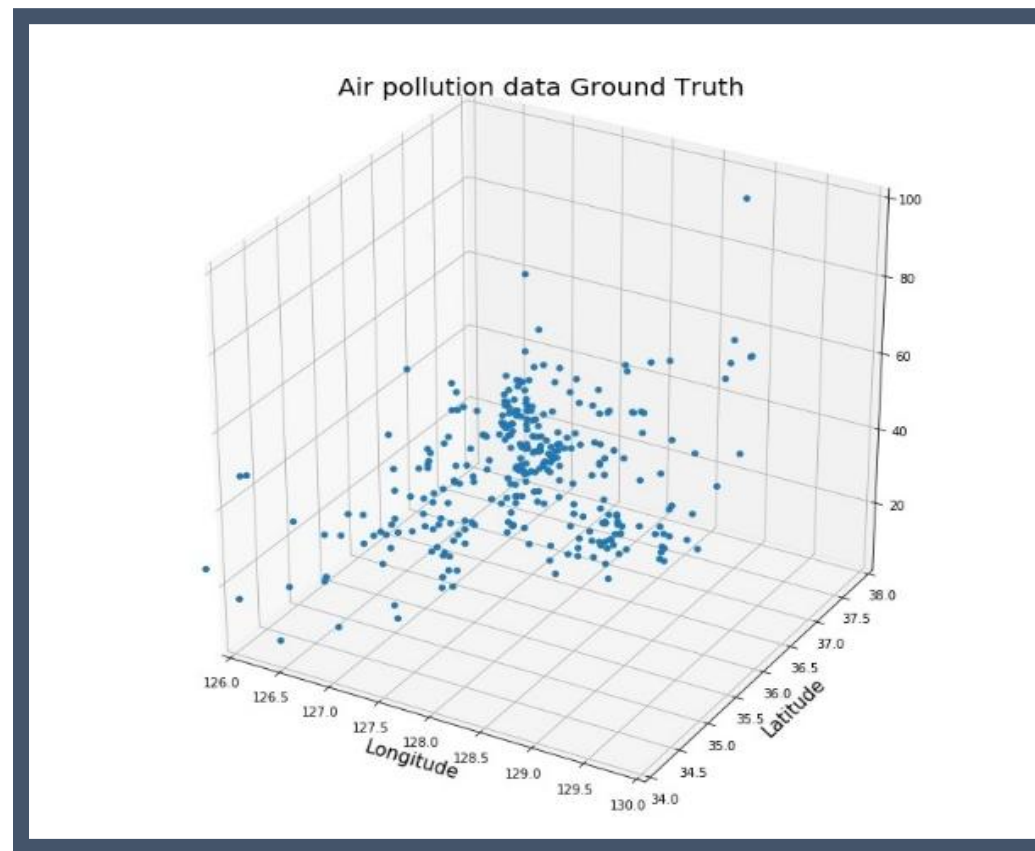
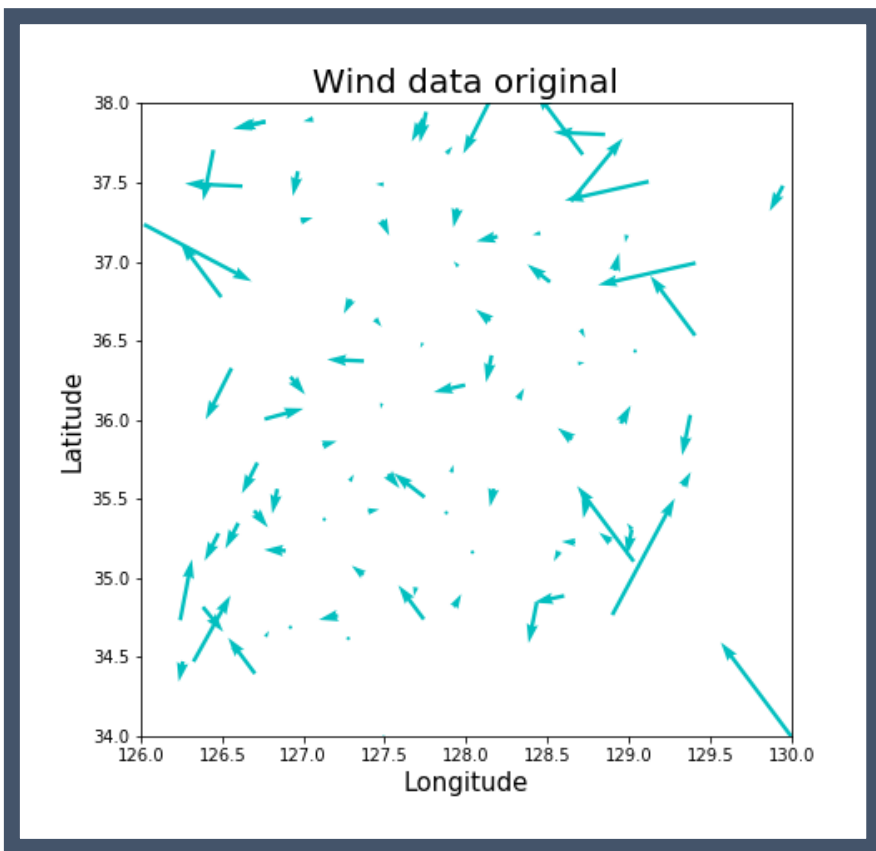
DATASET

데이터 정제 필요성

공간에 대한 통계자료를
모든 지점에서 획득하기는
현실적으로 불가능



보간법

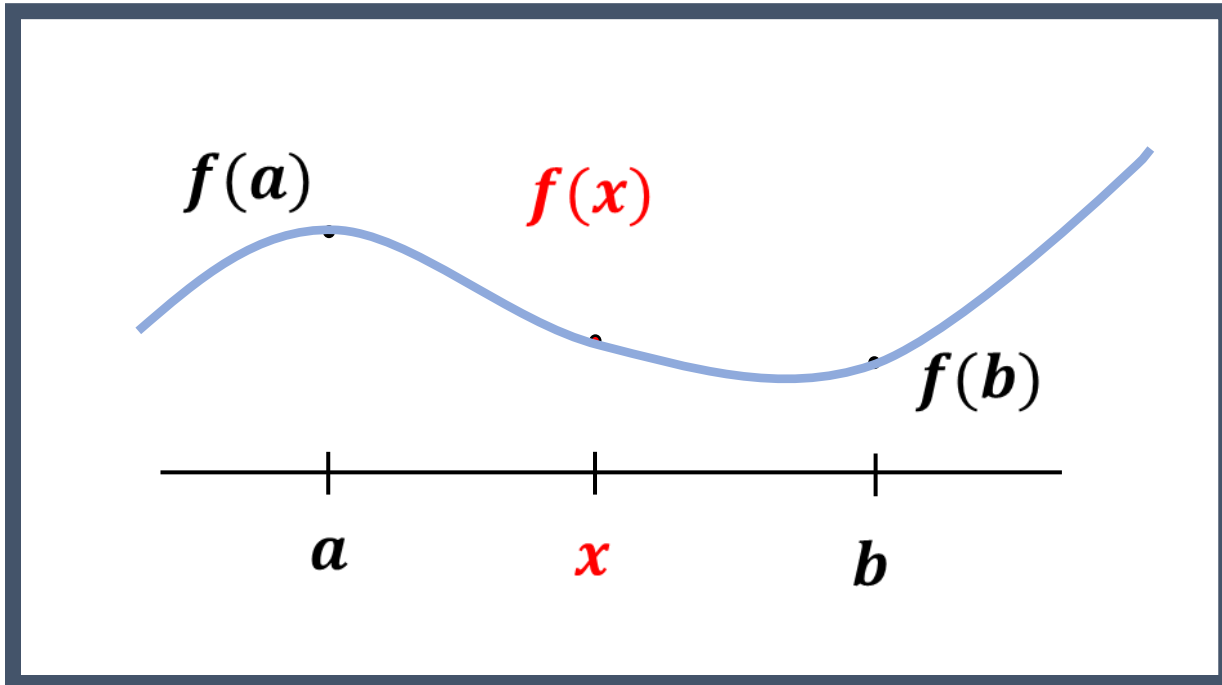


2. 수행과정

데이터 수집 및 정제

보간법 (Interpolation)

알고 있는 두 점 사이 어느 지점의 값을 추정하는 기법

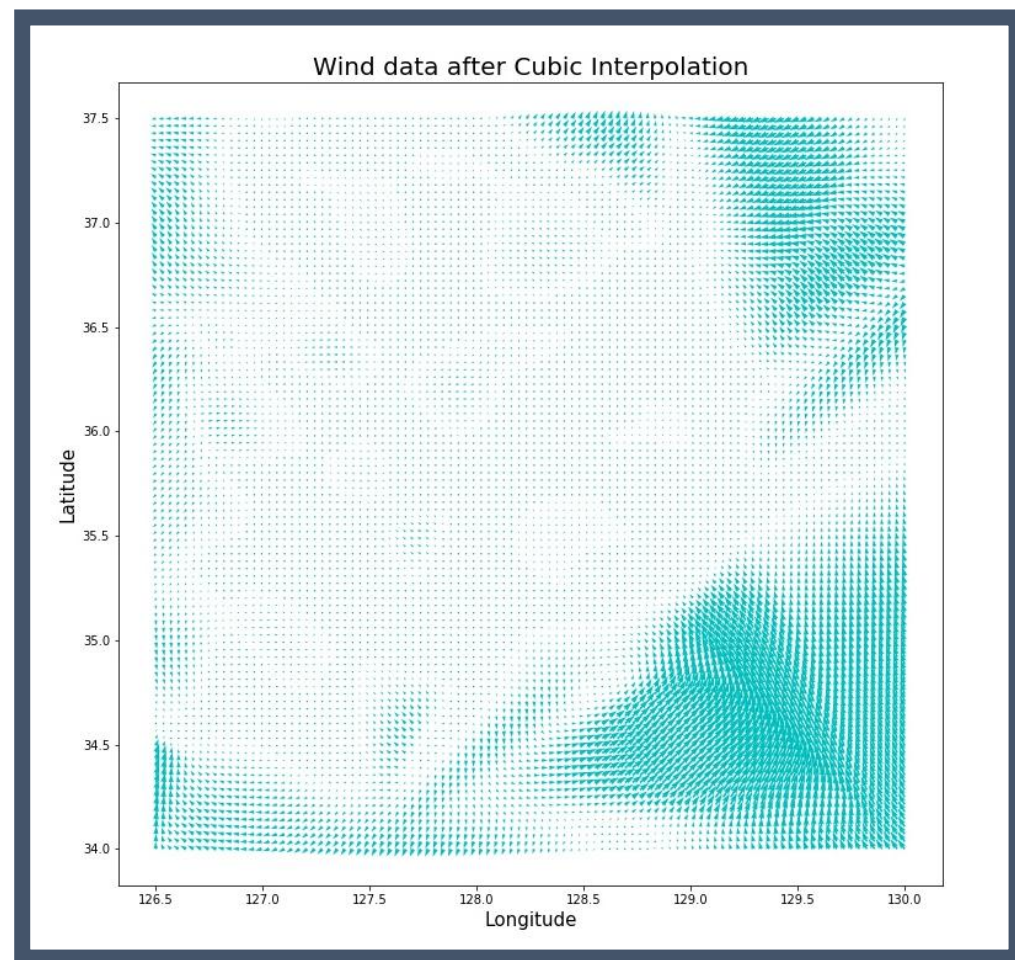
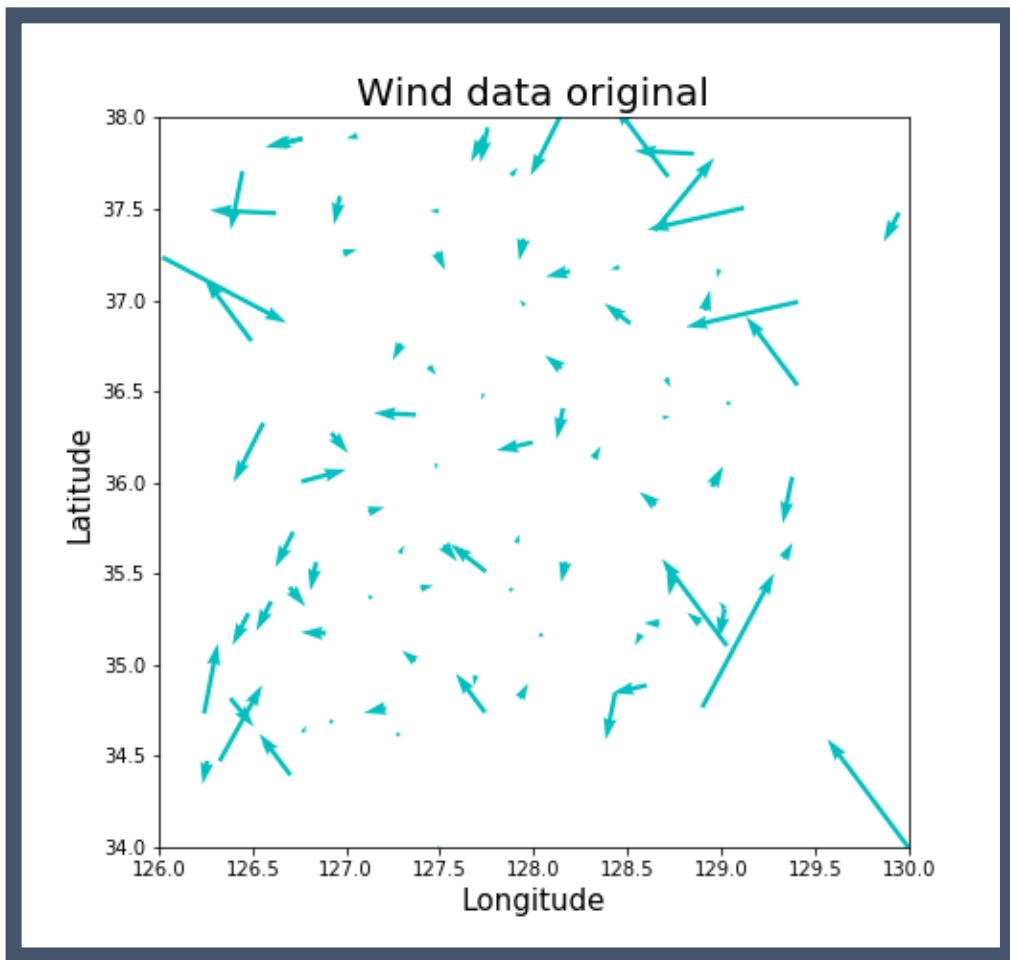


**3차 보간법
(Cubic Interpolation)**

2. 수행과정

데이터 수집 및 정제

Cubic Interpolation (3차 보간법)



2. 수행과정

데이터 수집 및 정제

IDW(Inversed distance weighted)

가까이 있는 실측값에 더 큰 가중 값을 주어 보간하는 방법
거리가 가까울 수록 높은 가중 값이 적용.

$$\hat{u}(x) = \frac{\sum_{k=0}^N w_k(x) u_k}{\sum_{k=0}^N w_k}$$

N : 실측값 개수

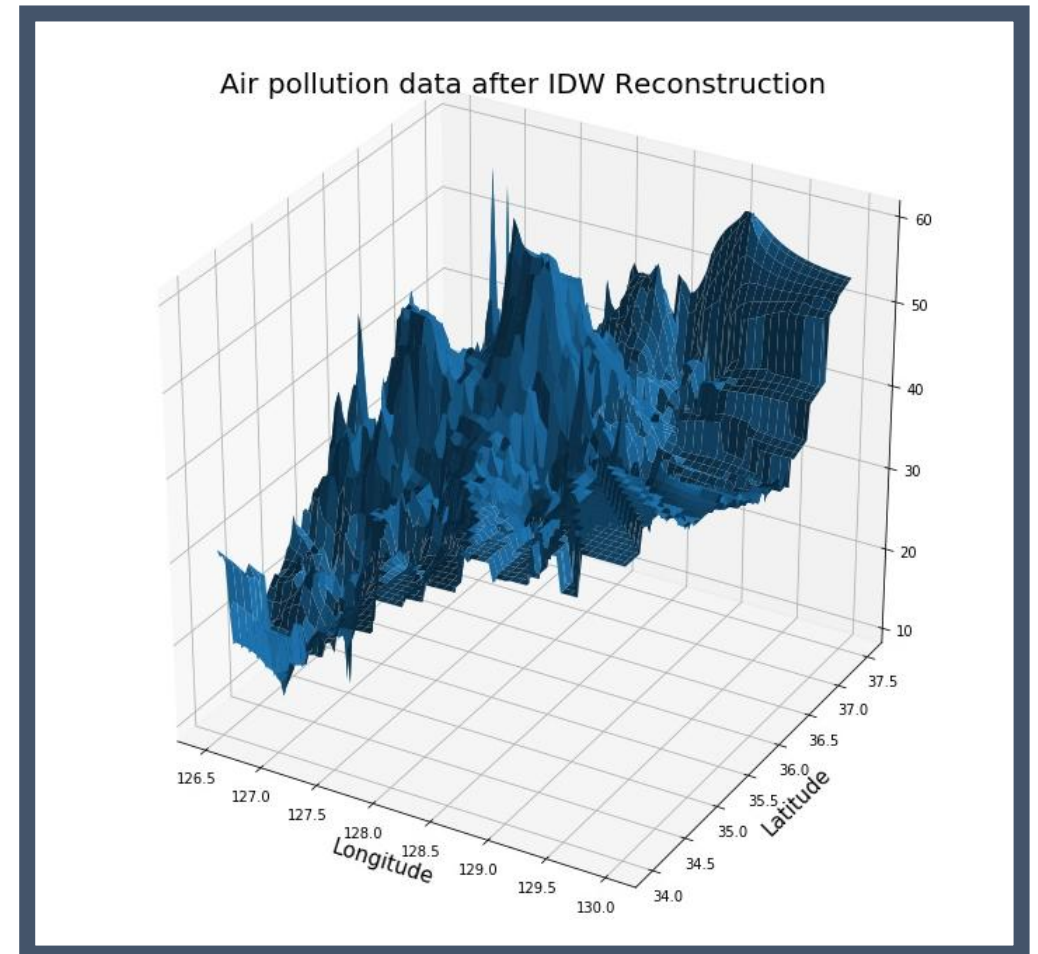
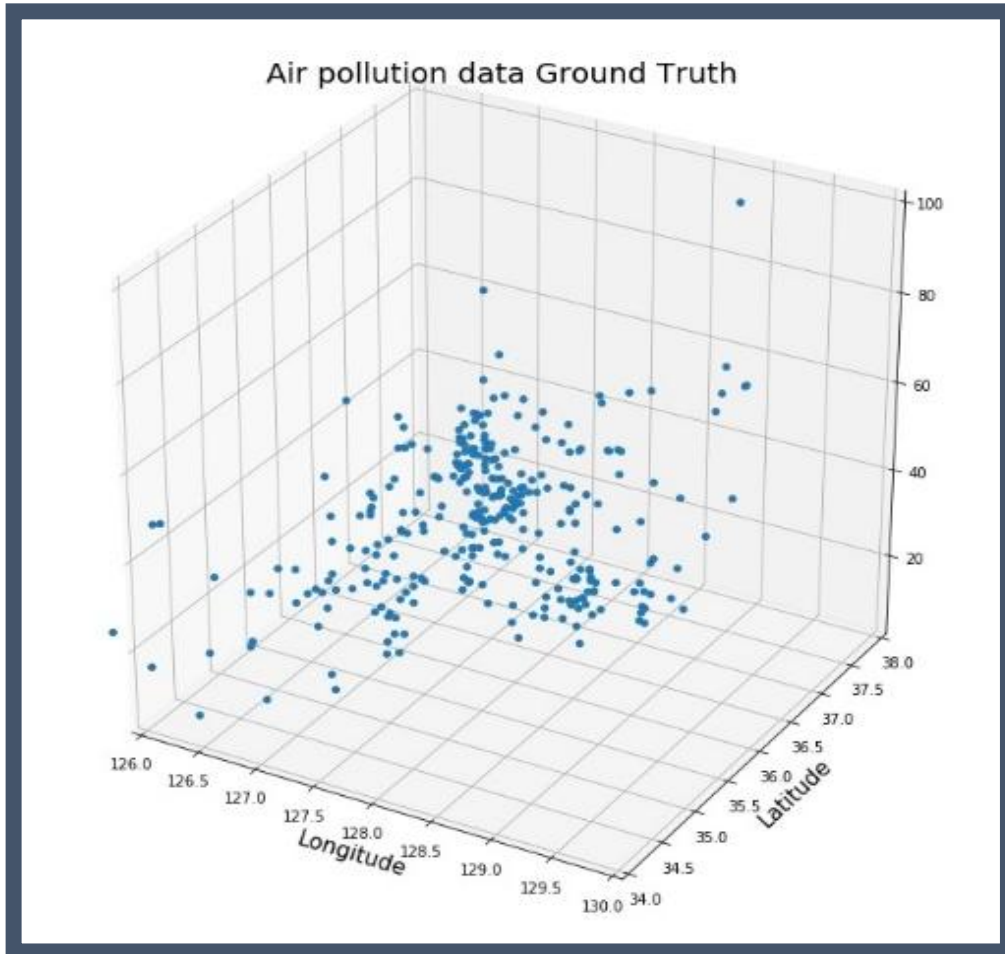
$w_k(x) = \frac{1}{d(x, x_k)}$: 가중치

\hat{u} : 보간된 값

2. 수행과정

데이터 수집 및 정제

IDW(Inversed distance weighted)



2. 수행과정

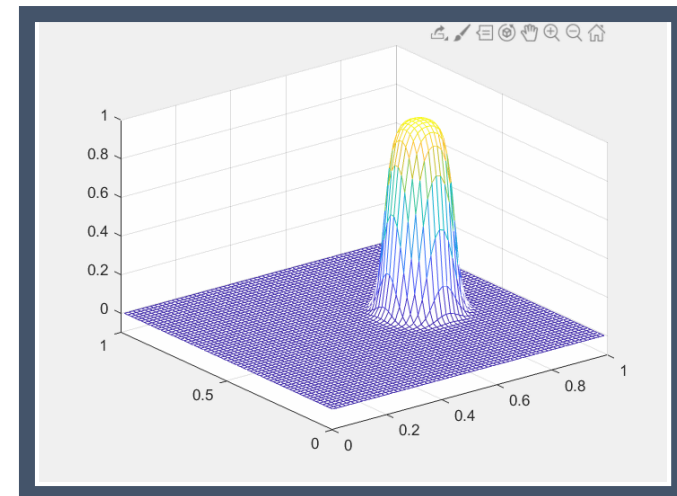
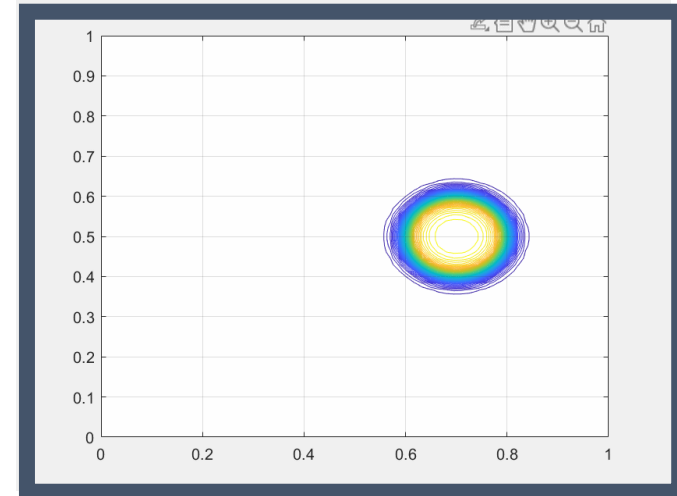
수학적 모델링

- 가정 : 물질들 사이의 화학적인 변화가 없다
- 공기 질 모델링 ~ 대류 + 확산

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

$$\text{대류 방정식 : } \frac{\partial c}{\partial t}(x, t) + \frac{\partial(uc)}{\partial x}(x, t) = 0$$

$$\text{확산 방정식 : } \frac{\partial c}{\partial t}(x, t) = D \frac{\partial^2 c}{\partial x^2}(x, t)$$

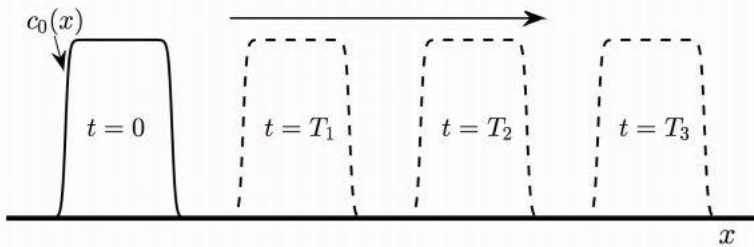


2. 수행과정

수학적 모델링

대류 방정식

$C_0(x)$: 초기 물질 농도분포



상수 u 의 속도로 물질이 흘러가고 있다면 물질의 분포는

$$C(x, t) = C_0(x - ut)$$

로 쓸 수 있다.

양변을 x 와 t 로 각각 편미분을 하면 연쇄법칙에 의하여 아래와 같은 결과가 나온다.

$$\frac{\partial C}{\partial x} = C'_0(x - ut)$$

$$\frac{\partial C}{\partial t} = C'_0(x - ut)(-u)$$

이를 정리하면,

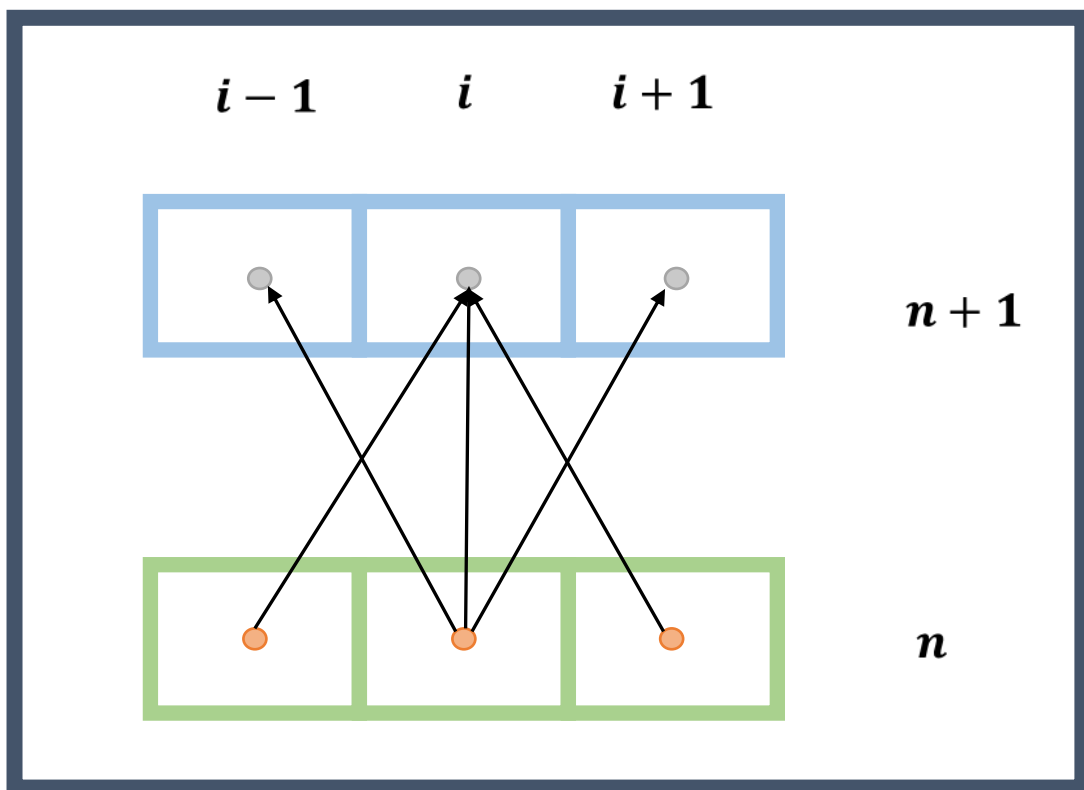
$$\frac{\partial C}{\partial t}(x, t) + \frac{\partial(uC)}{\partial x}(x, t) = 0$$

와 같은 대류 방정식을 얻을 수 있다.

2. 수행과정

수학적 모델링

확산 방정식



$$\begin{aligned} C_i^{n+1} &= C_i^n + kC_{i-1}^n - kC_i^n + kC_{i+1}^n - kC_i^n \\ &= C_i^n + k(C_{i-1}^n - 2C_i^n + C_{i+1}^n) \end{aligned}$$

$$C_i^{n+1} - C_i^n = k(C_{i-1}^n - 2C_i^n + C_{i+1}^n)$$

$$\frac{C_i^{n+1} - C_i^n}{\Delta t} = \frac{k}{\Delta t} (C_{i-1}^n - 2C_i^n + C_{i+1}^n)$$

$$\frac{C_i^{n+1} - C_i^n}{\Delta t} = \frac{kh^2}{\Delta t} \frac{(C_{i-1}^n - 2C_i^n + C_{i+1}^n)}{h^2}$$

$$\frac{\partial C}{\partial t} = D \frac{\partial^2 C}{\partial x^2} \quad \left(D = \frac{kh^2}{\Delta t} \right)$$

2. 수행과정

수학적 모델링

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

$c(x, y, t)$ 와 $(u(x, y), v(x, y))$ 를 2차원 공간 (x, y) 와 시간 t 에서의
어떤 물질의 농도와 속도장이라고 하면

$$\begin{aligned} \frac{\partial c(x, y, t)}{\partial t} + \frac{\partial}{\partial x} [u(x, y)c(x, y, t)] + \frac{\partial}{\partial y} [v(x, y)c(x, y, t)] \\ = D \left[\frac{\partial^2 c(x, y, t)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 c(x, y, t)}{\partial y^2} \right] \end{aligned}$$

2. 수행과정

수학적 모델링

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

이산화를 위한 차분 공식

테일러 전개 : $f(x+h) = f(x) + hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} + h^3 \frac{f'''(x)}{3!} + \dots$

1계 중앙차분

$$*f(x+h) = f(x) + hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} + h^3 \frac{f'''(\xi)}{3!}$$

$$*f(x-h) = f(x) - hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} - h^3 \frac{f'''(\xi)}{3!}$$

위 두식을 빼면

$$f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} + O(h^2)$$

2. 수행과정

수학적 모델링

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

이산화를 위한 차분 공식

테일러 전개 : $f(x+h) = f(x) + hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} + h^3 \frac{f'''(x)}{3!} + \dots$

2계 중앙차분

$$*f(x+h) = f(x) + hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} + h^3 \frac{f'''(\xi)}{3!}$$

$$*f(x-h) = f(x) - hf'(x) + h^2 \frac{f''(x)}{2!} - h^3 \frac{f'''(\xi)}{3!}$$

위 두식을 더하면

$$f''(x) = \frac{f(x+h) - f(x) + f(x-h)}{h^2} + O(h^2)$$

2. 수행과정

수학적 모델링

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

이산화한 결과

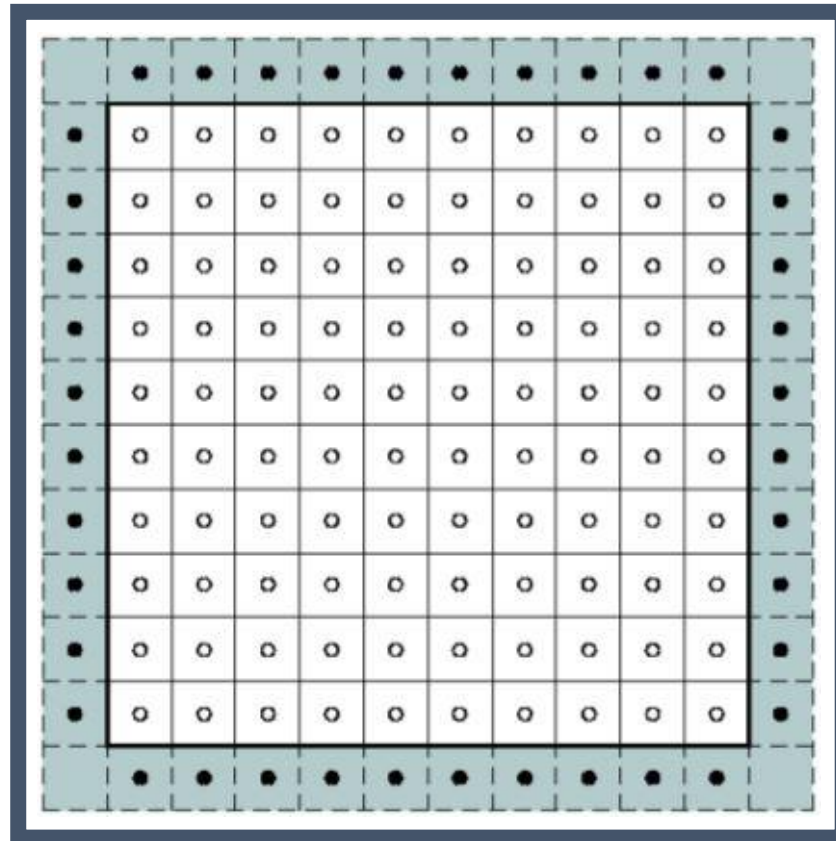
$$\begin{aligned} c_{ij}^{n+1} &= c_{ij}^n - \Delta t \left[\frac{cu_{i+1,j}^n - cu_{i-1,j}^n}{2h} + \frac{cv_{i,j+1}^n - cv_{i,j-1}^n}{2h} \right] \\ &+ D \frac{\Delta t}{h^2} [c_{i+1,j}^n + c_{i,j+1}^n - 4c_{ij}^n + c_{i-1,j}^n + c_{i,j-1}^n] \end{aligned}$$

2. 수행과정

수학적 모델링

대류-확산방정식 (Convection-Diffusion equation)

경계 조건은 노이만 경계 조건 (Neumann boundary condition) 을 사용

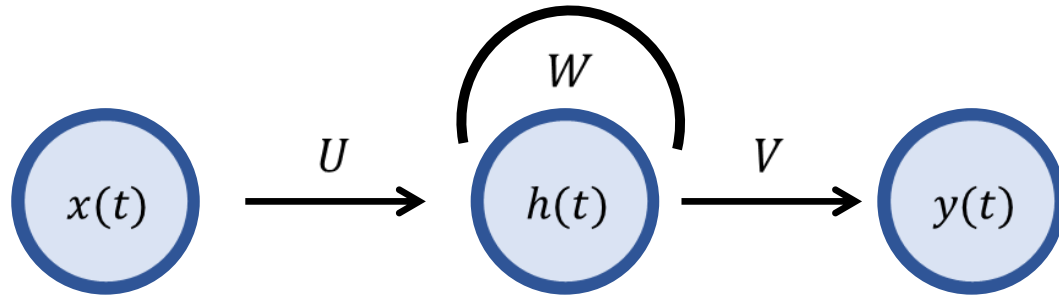


2. 수행과정

머신러닝

RNN (Recurrent Neural Network)

시계열 데이터 예측에 적합한 딥러닝 모델

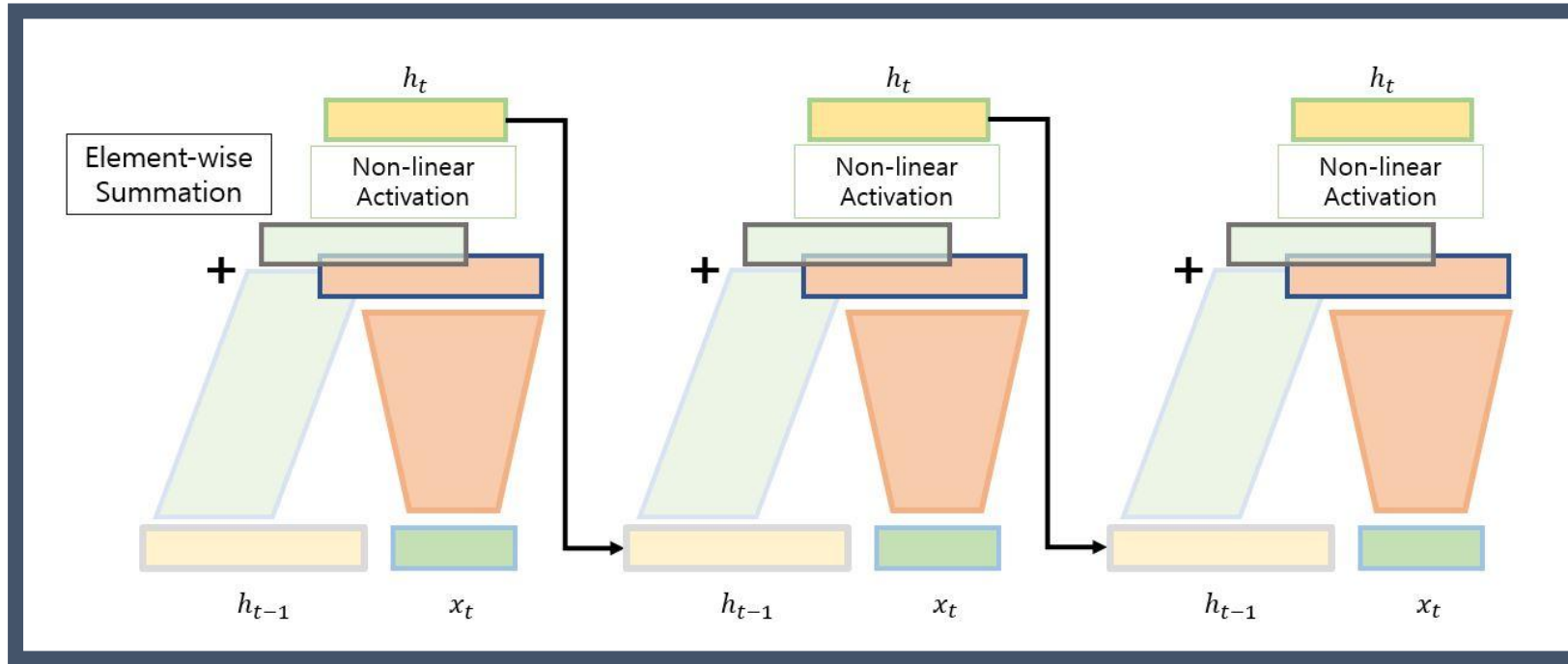


$$\begin{aligned}h_t &= f_w(h_{t-1}, x_t) \\ &= \tanh(w_{hh}h_{t-1} + w_{xh}x_t) \\ y_t &= w_{hy}h_t\end{aligned}$$

x_t : 현재 입력, h_{t-1} : 과거 기억, h_t : 현재 기억

2. 수행과정

머신러닝



RNN (Recurrent Neural Network)



LSTM (Long Short Term Memory)

장기 의존성 문제

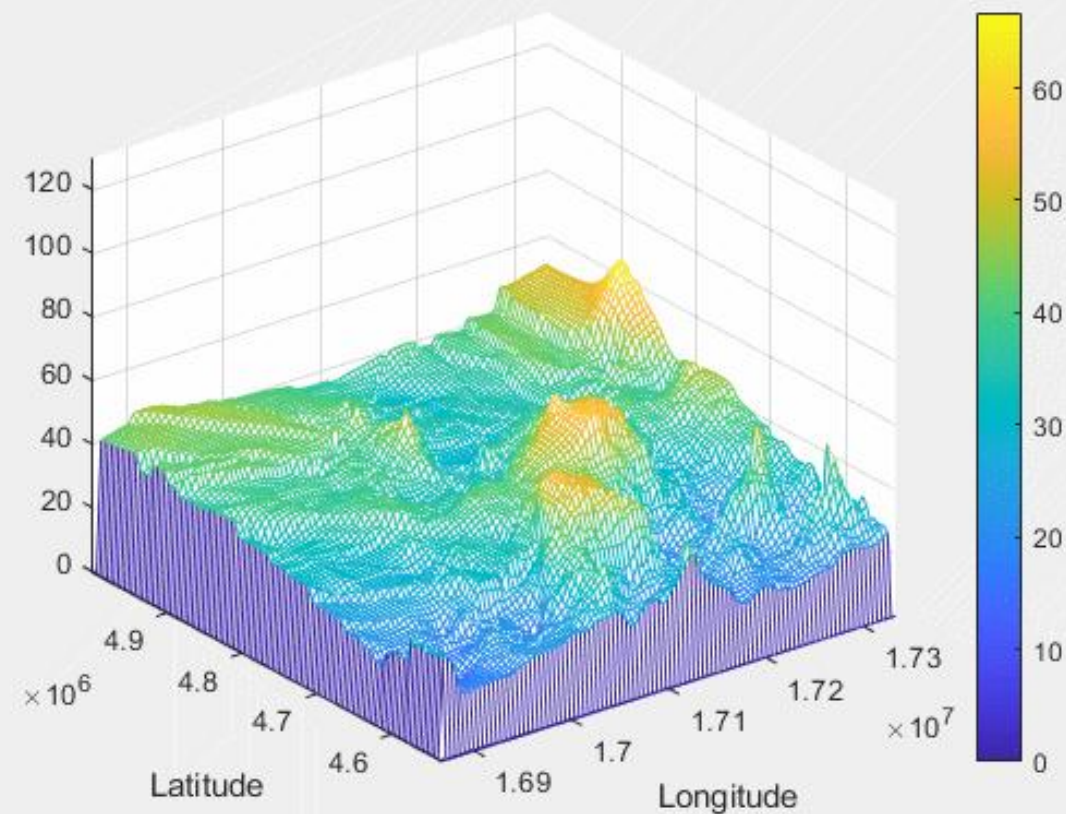
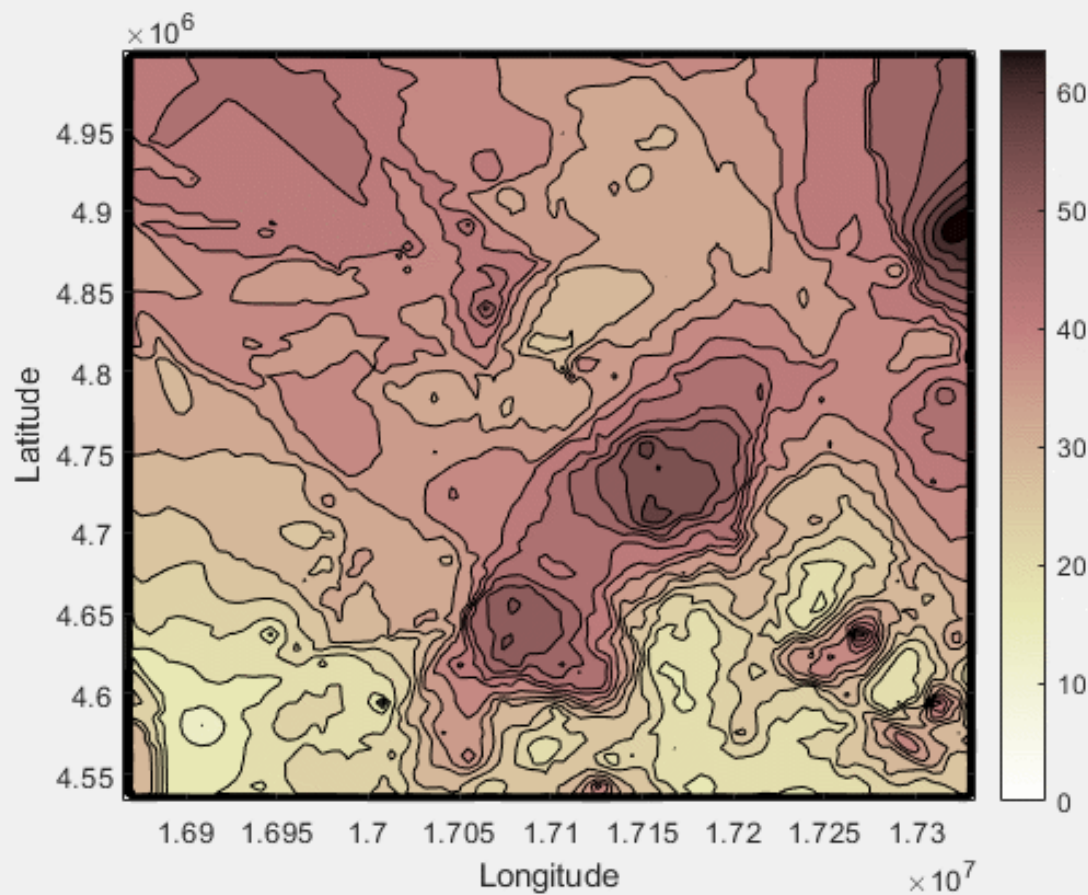
: 은닉층의 과거 정보가 마지막까지 전달되지 못하는 현상

장기 의존성 학습을 할 수 있는 RNN의 한 종류

3. 결과 및 문제점

수학적 모델링 _ Convection-Diffusion model

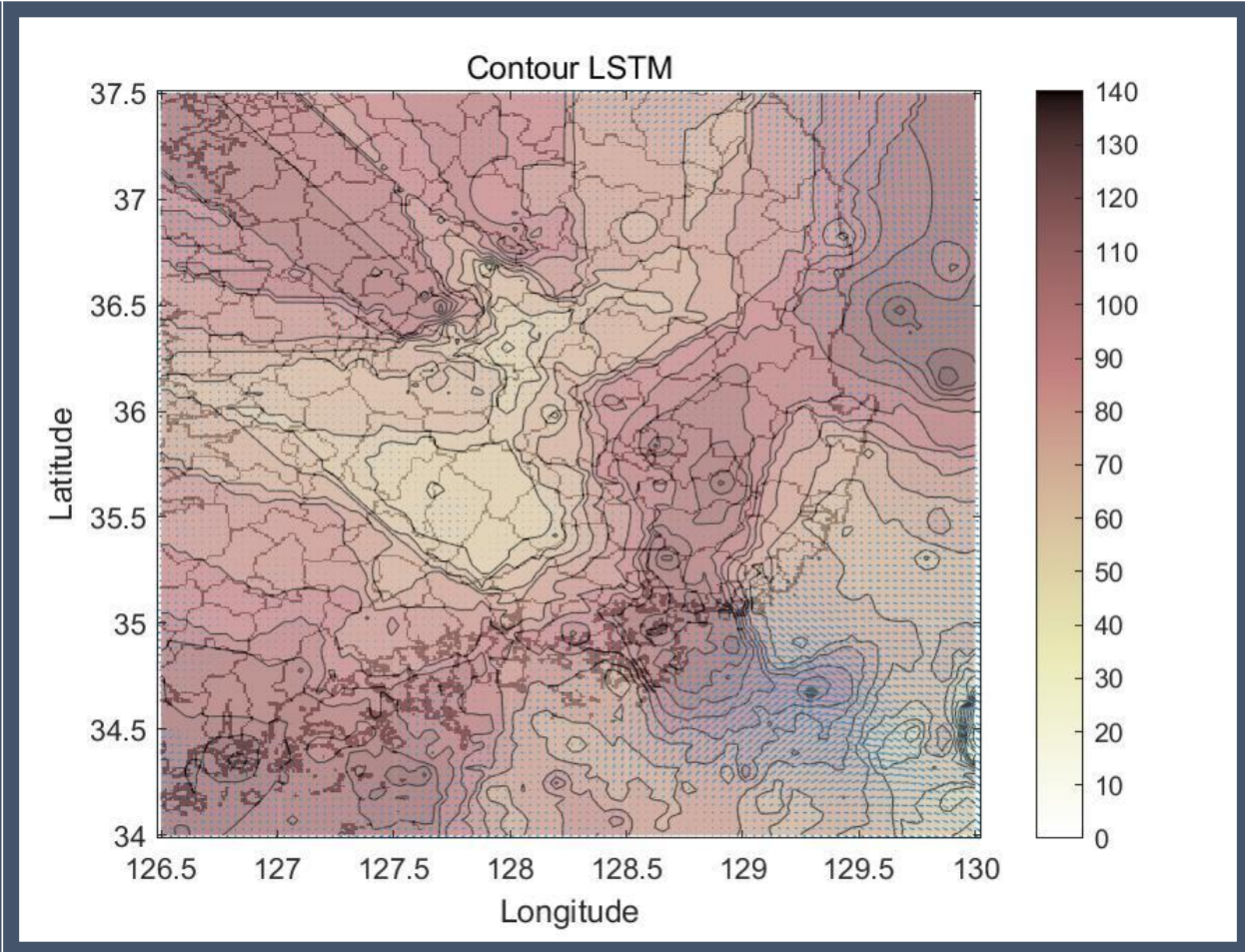
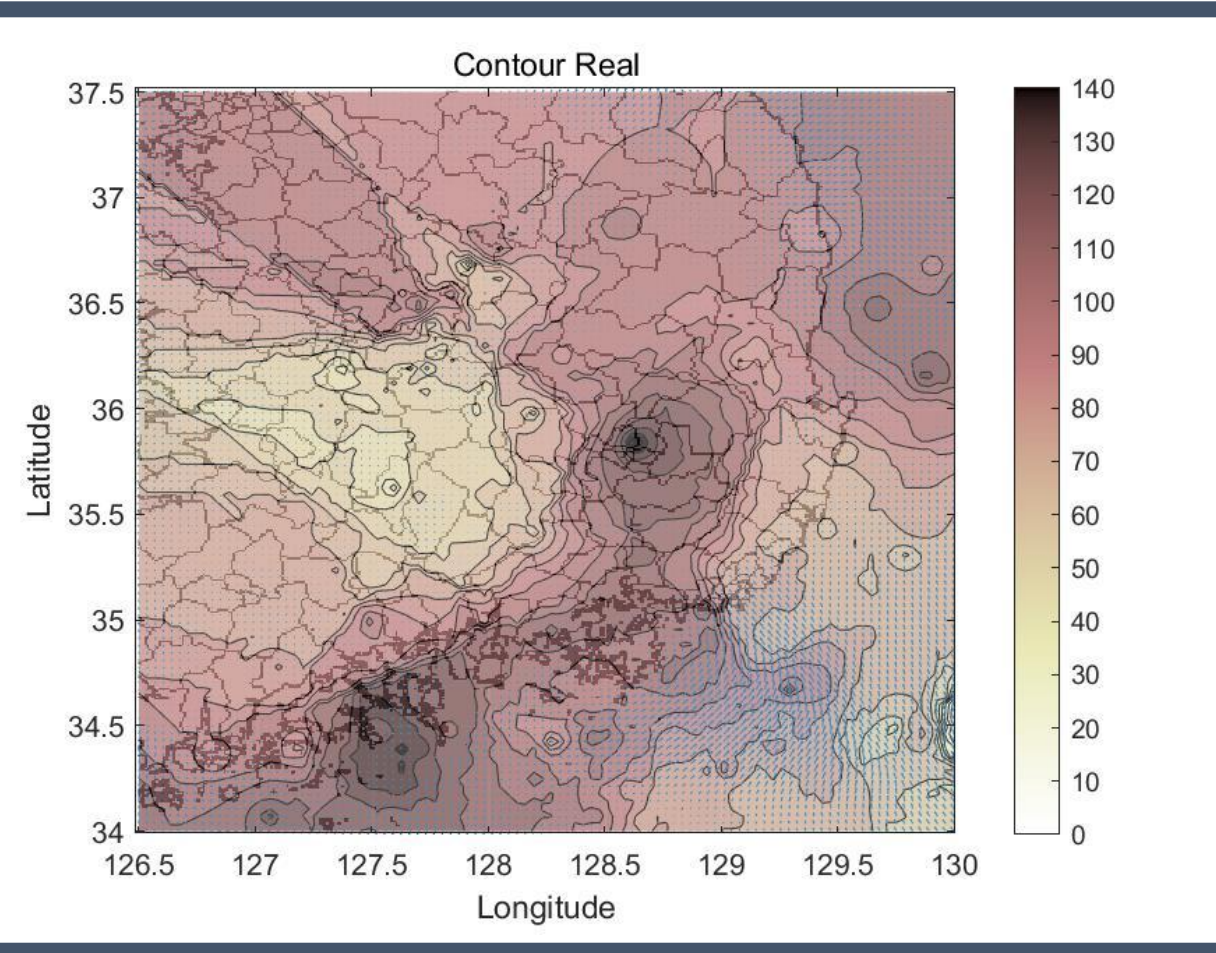
24시간 대기오염 농도



3. 결과 및 문제점

머신러닝 _ LSTM

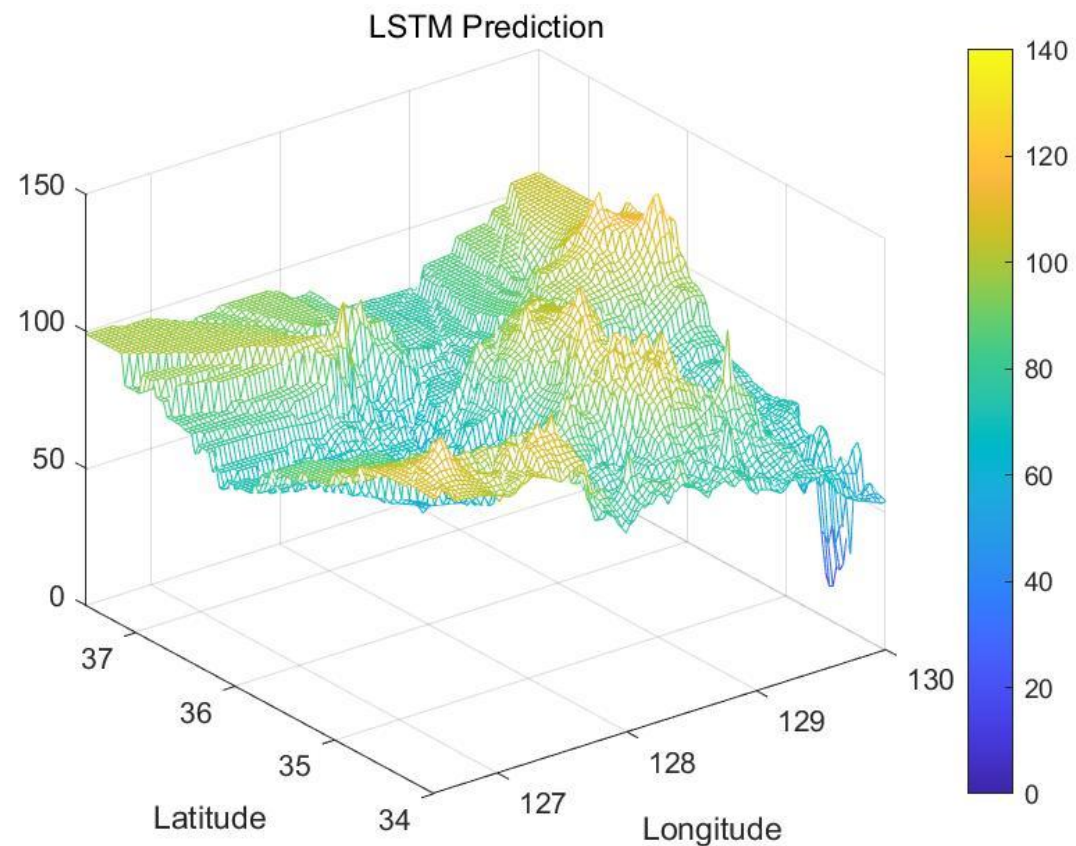
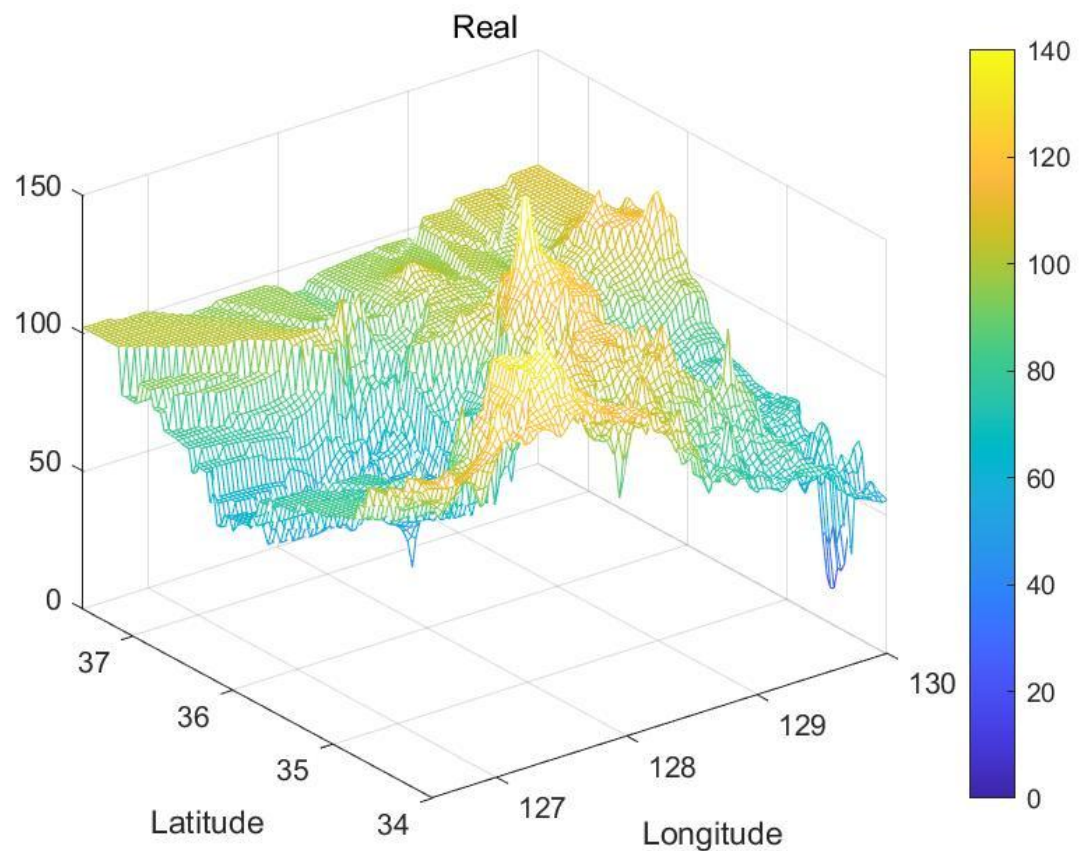
마지막 한시간에 대한 대기오염 농도



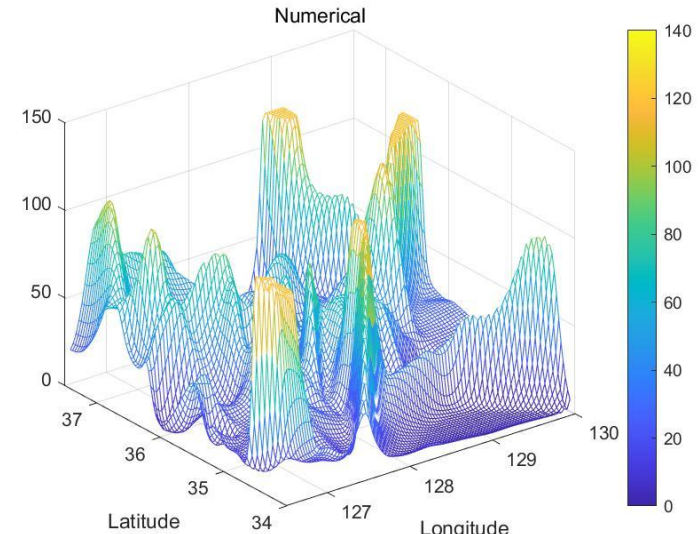
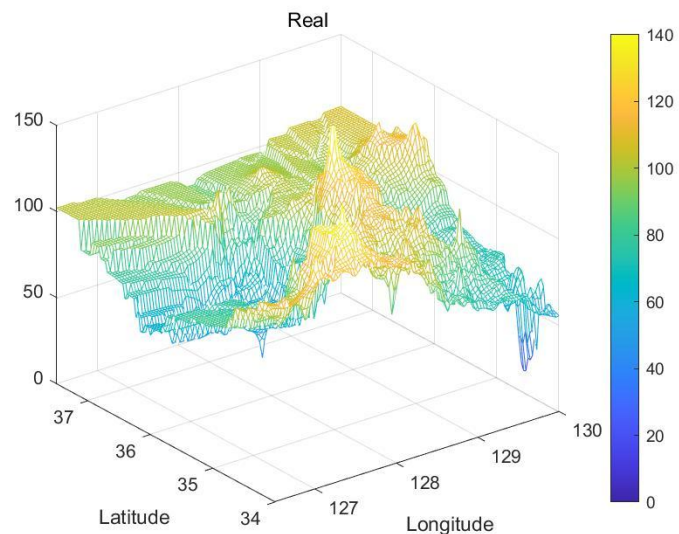
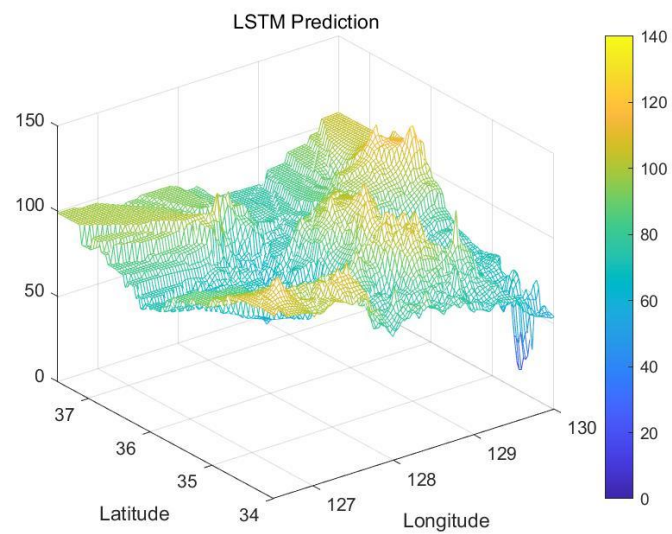
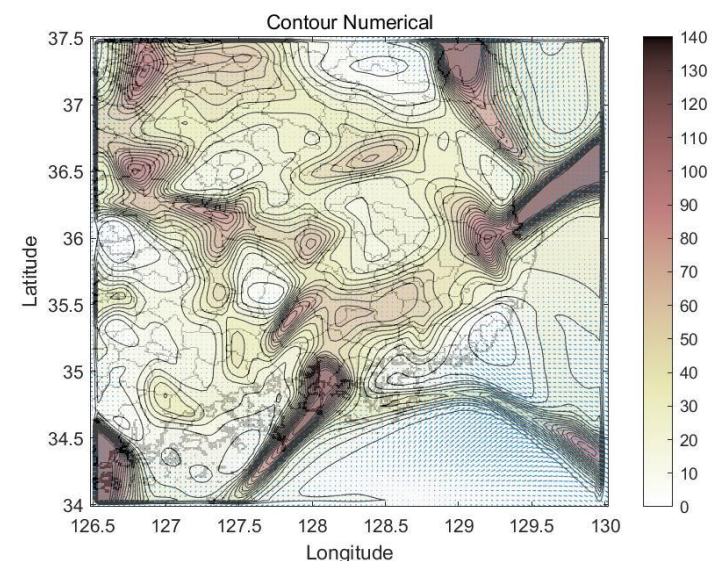
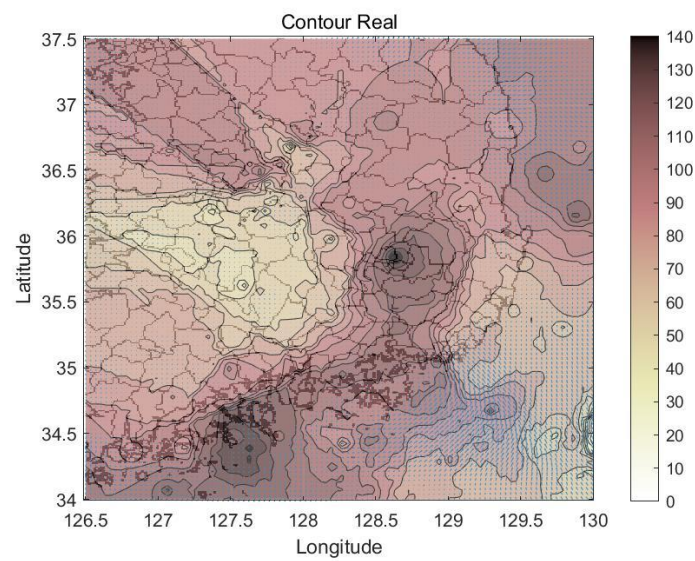
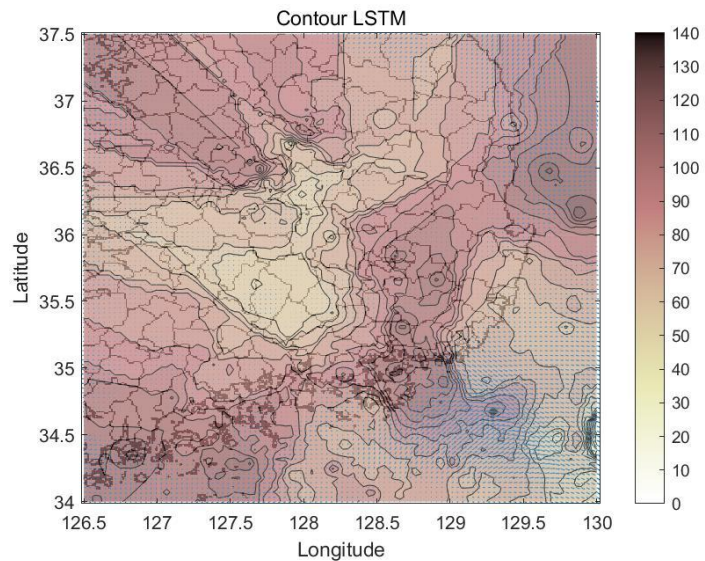
3. 결과 및 문제점

머신러닝 _ LSTM

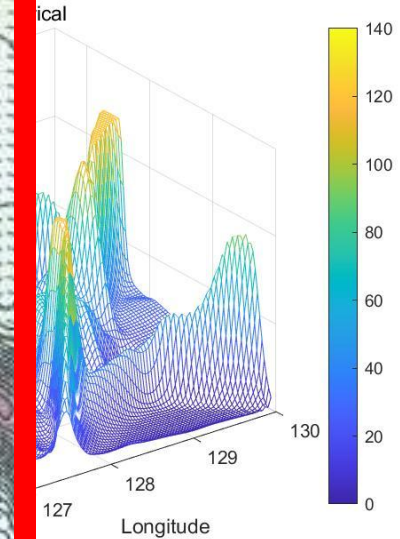
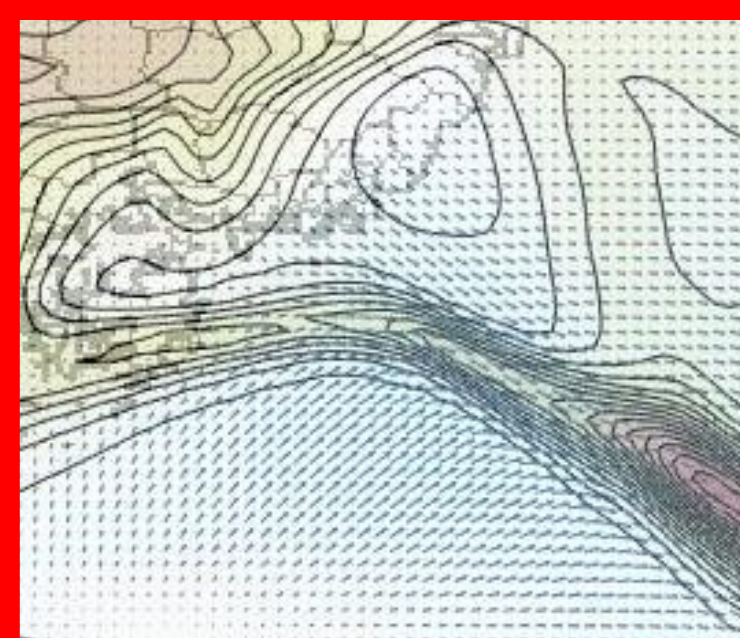
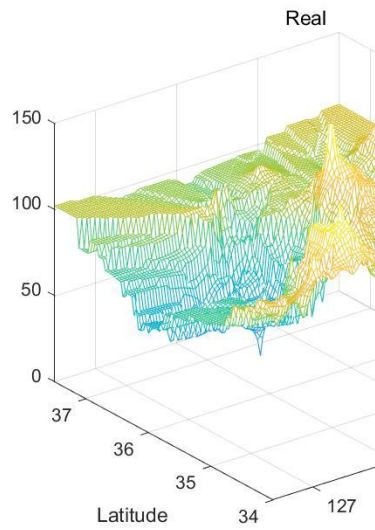
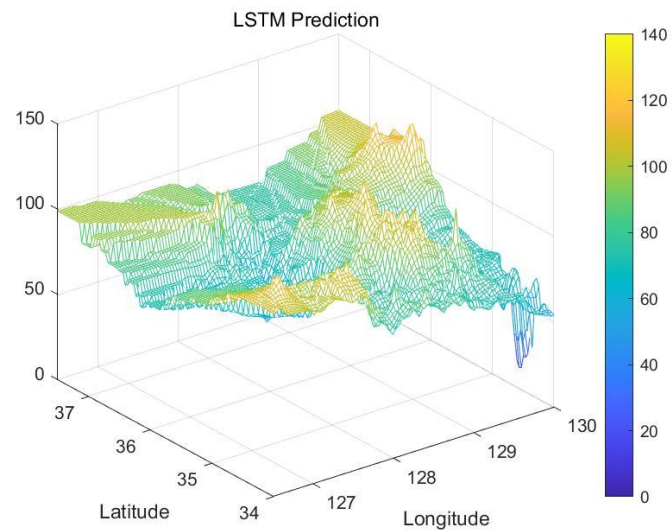
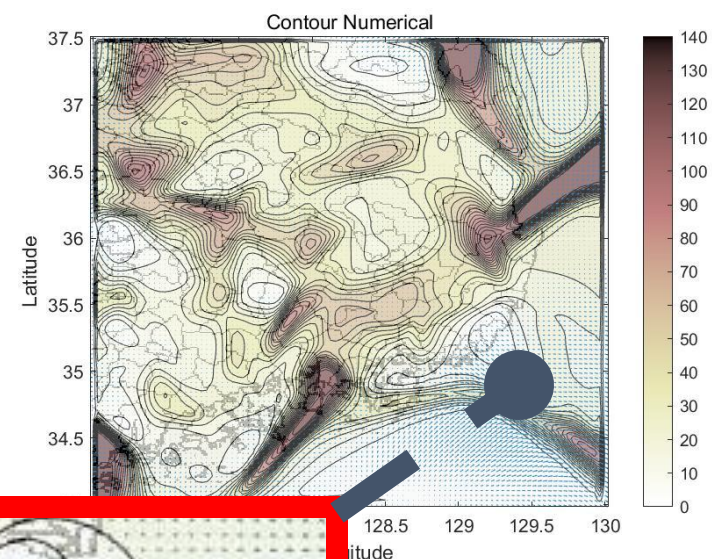
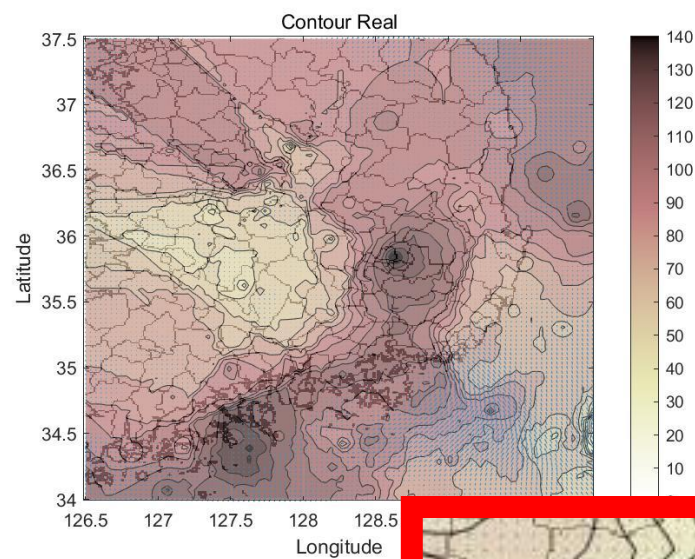
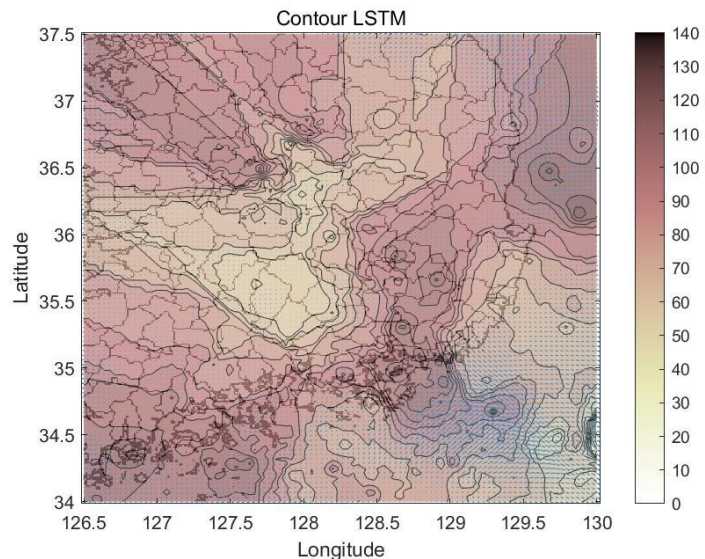
마지막 한시간에 대한 대기오염 농도



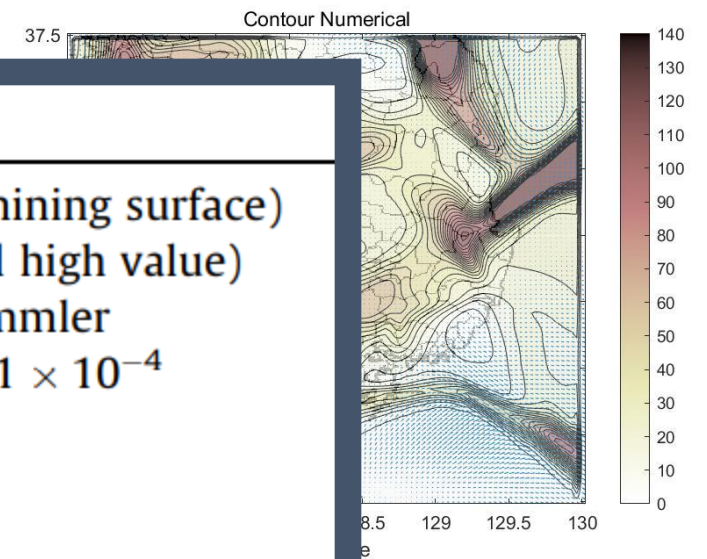
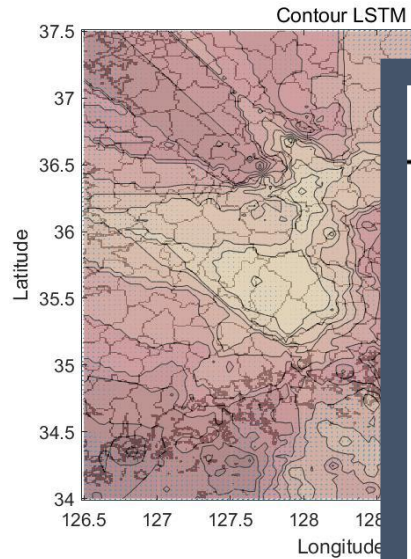
3. 결과 및 문제점



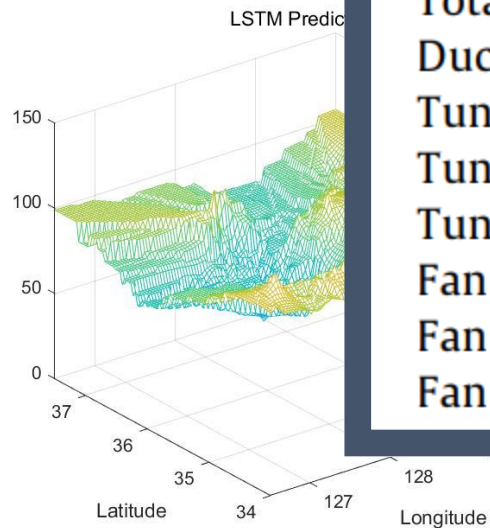
3. 결과 및 문제점



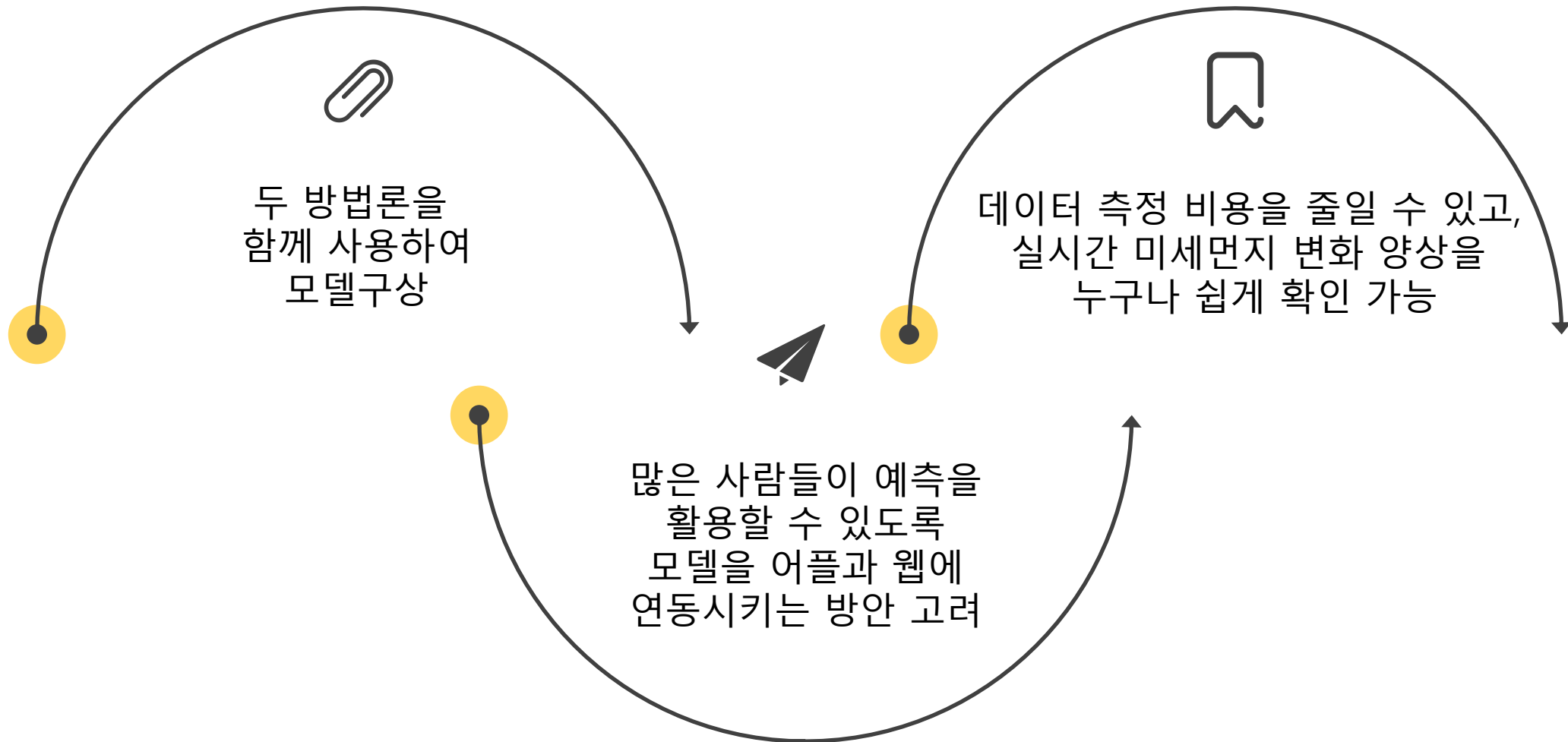
3. 결과 및 문제점



Property	Value
Injection type	Surface (mining surface)
Density (kg/m ³)	1400 (coal high value)
Diameter distribution	Rosin-Rammler
Diameter range (m)	$2 \times 10^{-6} - 1 \times 10^{-4}$
Mean diameter (m)	1×10^{-4}
Spread parameter	2.78
Velocity (m/s)	1
Total flow rate (kg/s)	0.0062
Duct dimension (m)	0.6
Tunnel high (m)	2.9
Tunnel length (m)	20
Tunnel width (m)	6
Fan diameter (m)	0.6
Fan position (exhaust) (m)	11.4, 1, 0.65
Fan position (blowing) (m)	8.25, 1, 2



4. 결론





질의응답