

GOAL 1. 수치해석 배우는 이유 상기 ☺

2. LU 분해법의 이해
3. LU 분해법과 역행렬
4. Gauss-Seidel 법의 이해
5. 질의응답 및 같이 풀어보기 :)

2. LU 분해법의 이해

배경: $Ax = b$ 을 효율적으로 풀기 위해 (누가? 컴퓨터가)

방법: A 를 LU 로 분해하여 계산 비용 줄이기 (누가? 컴퓨터)

$A = LU$ $\left\{ \begin{array}{l} Ax = b \quad [\quad] [\heartsuit] = [\quad] \\ LUx = b \quad \Delta \cdot \nabla \cdot [\heartsuit] = [\quad] \\ Ux = D \quad \Delta [\heartsuit] = [\quad] \end{array} \right.$

D구하기 by forward sub

$Ux = D$ 이고 $\nabla [\heartsuit] = [\quad]$

X구하기 by backward sub.

1. 수치해석 배우는 이유 상기 ☺

수치해석 → 컴퓨터가 문제를 풀게 하기 위한 방법

하지 말것 : 이걸 내가 왜하고 있지? (노가다)

→ 컴퓨터가 해야하는걸 이해한다 + 몇번만 해본다.

왜 그냥 풀면 안되지?

→ 문제가 커지면 복잡해지면 아 죽어선 안건이

제한적이면 (real world) 다양한 방법 필요

해야 할 것 : 그냥 컴퓨터로 해줄 수 있는 여러가지 방법

알고 있다 ~ ^^

$A = LU$ 3 나누는 방법?

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ f_{21} & 1 & \\ f_{31} & f_{32} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ & a_{22}' & a_{23}' \\ & & a_{33}'' \end{bmatrix}$$

처기 한다

* 공시 x 인풋은 0 임

$$f_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} \quad f_{31} = \frac{a_{31}}{a_{11}} \quad f_{32} = \frac{a_{32}}{a_{22}'}$$

3. LU 분해법과 역행렬

$$Ax = B \rightarrow Ax = I \rightarrow x = A^{-1}$$

오리시널 방법 : $[A | I] \rightarrow [I | A]$

왜 안쓰냐? → 컴퓨터가 힘들다!

$$A [x_1 \ x_2 \ x_3 \ \dots \ x_n] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

$$A[x_1] = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \quad A[x_2] = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \quad \dots$$

참조:

$$|\epsilon_{a_{ij}}| = \left| \frac{x_i^j - x_i^{j-1}}{x_i^j} \right| \times 100\% < \epsilon_s$$

← j번째 구한 x_i 인데

4. Gauss-Seidel 법의 이해

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

then,

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1$$

↓

$$a_{11}x_1 = -a_{12}x_2 - a_{13}x_3 + b_1$$

↓

$$\textcircled{1} \quad x_1 = \frac{-a_{12}x_2 - a_{13}x_3 + b_1}{a_{11}}$$

비슷하게,

$$\textcircled{2} \quad x_2 = \frac{-a_{21}x_1 - a_{23}x_3 + b_2}{a_{22}}$$

$$\textcircled{3} \quad x_3 = \frac{-a_{31}x_1 - a_{32}x_2 + b_3}{a_{33}}$$

방법

1. 주어진 (초기) x_2, x_3 를 ① 에 넣어 x_1 구하기
2. 주어진 x_3 과 방금 구한 x_1 ② 에 넣어 x_2 구하기
3. 구한 x_1, x_2 넣고 x_3 구하기
4. 원하는 상대 오차 도달시 까지 반복

★주의: 모든 x_i 에 대한 상대오차를 고려하기!
(x_i 만 만족했다면 멈추면 안됨!)

2021.04.12 P1 세션 5차

목적: 다차원 공간에서 최대 & 최소값 찾기!

- 1) 수학적 방법
- 2) 수치해석적 방법

1) 수학적 방법

주어진 식이 $f(x)$ 라고 하면

critical point 구하기 위해 미분!

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(x) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(x) \end{bmatrix} = \text{그 점에서의 기울기}$$

1차 미분값이 0 이면, 그 점이 최소? 최대? \rightarrow Hessian $|H|$

$$H = \frac{d^2 f}{dx^2} = \frac{d}{dx} \left(\frac{df}{dx} \right) = \frac{d \nabla f}{dx} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix}$$

$$|H| = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} - \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \right)^2$$

local max $\nabla f = 0$, $|H| > 0$ $\partial^2 f / \partial x^2 < 0$

local min $\nabla f = 0$, $|H| > 0$ $\partial^2 f / \partial x^2 > 0$

Saddle $\nabla f = 0$ $|H| < 0$

만약 argument가 여러개라면?

Hessian H of $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$

$$H = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \dots & \\ & & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

local max $\nabla f = 0$ H is negative definite or eigenvalues of $H < 0$

local min $\nabla f = 0$ H is positive definite or eigenvalues of $H > 0$

Saddle $\nabla f = 0$ H is indefinite or eigenvalues of $+/-$

Sufficient condition for a minimum

1) for smooth $f(x)$, $x \in \mathbb{R}^n$ $f(x^*)$ is local min of $f(x)$ if $f'(x^*) = 0$ & $f''(x^*) > 0$.

2) for smooth $f(x)$, $x \in \mathbb{R}^n$, $f(x^*)$ is local min of $f(x)$ if $\nabla f(x^*) = 0$ & $H(x^*)$ is positive definite.

2. 수치해석적 방법

Steepest Ascent Method (Gradient Ascent Method)

다른 연습문제 & ppt 예제 여러번 풀어보시고 시험 잘받세요~

Idea: 기울기 큰 걸로 가다 보면 max가 나올 것이다.

1. x_0 에서 시작
2. 방향찾기
3. 그 방향의 얼마나 갈지 찾기
4. 거기서 가기 & 반복

1. x_0 에서 시작
2. 방향찾기

$$\nabla f = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} x_0 \\ y_0 \end{bmatrix} + h \begin{bmatrix} \text{방향}_x \\ \text{방향}_y \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} x_0 + \text{방향}_x \cdot h \\ y_0 + \text{방향}_y \cdot h \end{bmatrix}$$

3. 그 방향의 얼마나 갈지 찾기 \rightarrow 1D optimization 응용 가능.

$$f \left(\begin{bmatrix} x_0 + \text{방향}_x \cdot h \\ y_0 + \text{방향}_y \cdot h \end{bmatrix} \right) \text{의 최대값 찾기} \rightarrow h \text{ 구하기}$$

4. 거기서 가기 & 반복

x_0 에서 나온 h 만큼 시작점에서 가기 \rightarrow 반복

