

# 4장 반올림오차와 절단오차

4.1 오차

4.2 반올림오차

4.3 절단오차

4.4 전체수치오차

4.5 실책, 모델오차와 자료의 불확실성



## 4장 반올림오차와 절단오차

- 속도의 도함수를 제차분으로 근사

$$\frac{dv}{dt} \cong \frac{\Delta v}{\Delta t} = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i}$$

- ⊖ 속도의 도함수를 근사화함
- ⊖ 정확한 해가 아님 → **오차를 가짐!**
- ⊖ 컴퓨터도 완벽한 도구가 아님 → **오차를 산출함!**



이러한 불확실성의 문제를 어떻게 처리할 것인가?

⇒ **오차를 식별하고, 정량화하고, 최소화함**



# 4.1 오차 [1/5]

## ■ 수치오차

- 반올림오차 (컴퓨터의 숫자 처리 방식에 의함)
- 절단오차 (수학적 근사에 의함)

## ■ 실책

- 인간의 실수, 컴퓨터의 고장

수치방법과 직접  
연관은 없음

## ■ 모델오차

- 불완전한 수학적 모델

예> Newton 제2법칙을 적용할 때 공기의 저항을 무시하는 경우

## ■ 자료 불확실성

- 측정 오차



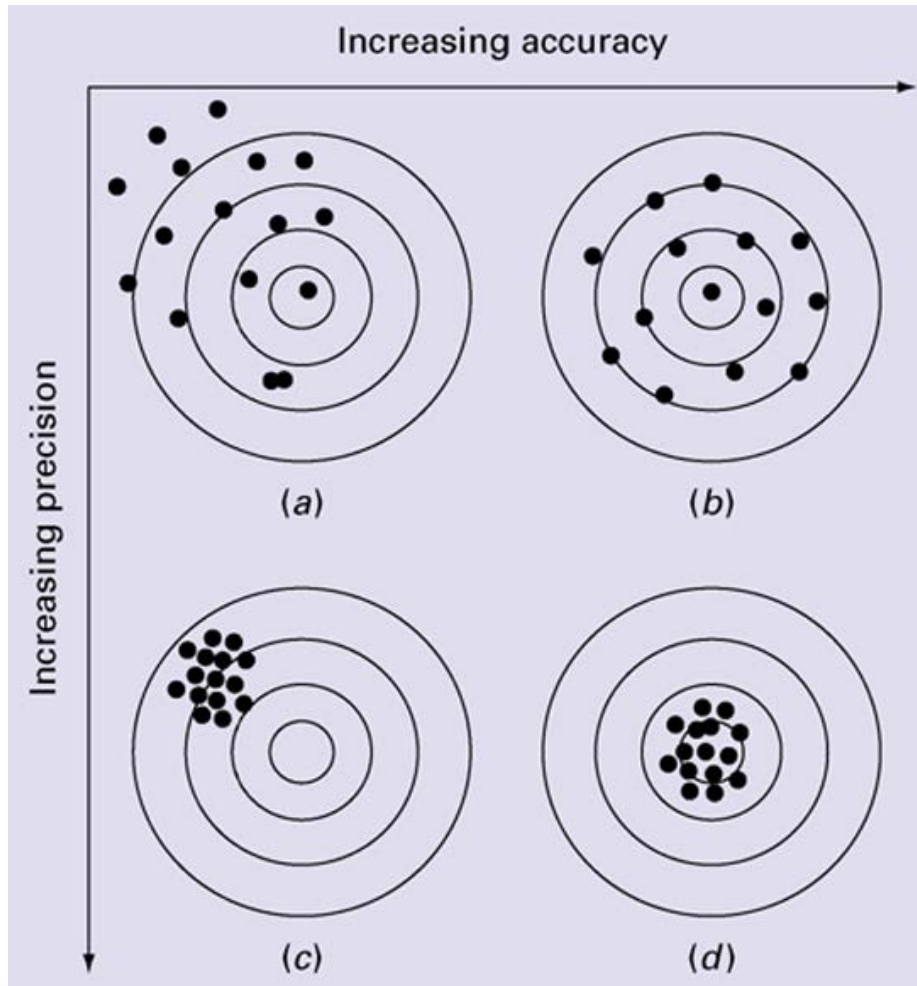
# 4.1 오차 [2/5]

## ■ 정확도와 정밀도

- 정확도(accuracy)
  - 계산하거나 측정한 값이 얼마나 참값에 가까운가 하는 정도를 나타낸다.
- 부정확성 또는 편심(inaccuracy or bias)
  - 참값으로부터 떨어져 있는 정도를 나타낸다.
- 정밀도(precision)
  - 각각의 계산이나 측정한 값이 서로 얼마나 가까운지를 나타낸다.
- 비정밀도 또는 불확실성(imprecision or uncertainty)
  - 분포의 크기를 나타낸다.



# 4.1 오차 (3/5)



〈그림 4.1 정확도와 정밀도의 개념을 설명하기 위한 탄착지〉

- (a) 부정확과 비정밀
- (b) 정확과 비정밀
- (c) 부정확과 정밀
- (d) 정확과 정밀



# 4.1 오차 [4/5]

## ■ 오차의 정의

[참값을 알고 있을 경우]

- 참값 = 근사값 + 오차  
또는 참 오차,  $\varepsilon_t = \text{참값} - \text{근사값}$

- 참 상대오차 =  $\frac{\text{참값} - \text{근사값}}{\text{참값}}$

또는 
$$\varepsilon_t = \frac{\text{참값} - \text{근사값}}{\text{참값}} \times 100\%$$





# 4.1 오차 [5/5]

## ■ 오차의 정의

### [참값을 모르는 경우]

- $\varepsilon_a = \frac{\text{근사오차}}{\text{근사값}} \times 100\%$
- $\varepsilon_a = \frac{\text{현재 근사값} - \text{이전 근사값}}{\text{현재 근사값}} \times 100\%$  (반복법에 기초한 수치해법의 경우)
- 계산을 다음의 조건이 만족할 때까지 반복  
 $|\varepsilon_a| < \varepsilon_s$  (백분율 허용치) → "종료 판정기준"
- 백분율 허용치가  $\varepsilon_s = (0.5 \times 10^{2-n})\%$  이면,  
결과는 적어도 n 개의 유효숫자 내에서 정확



## 예제 4.1 [1/2]

Q. Maclaurin 급수전개로  $e^{0.5}(=1.648721\dots)$ 의 값을 계산할 때,  
그 결과가 3자리 유효숫자까지 정확한 것에 해당하는  
 $\varepsilon_s$ 보다 작은 백분율 상대오차를 가지려면 몇 개의 항을  
포함시켜야 하는가?

풀이) 
$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots + \frac{x^n}{n!}$$
 Maclaurin 급수

$$\varepsilon_s = (0.5 \times 10^{2-n})\% = (0.5 \times 10^{2-3})\% = 0.05\%$$





## 예제 4.1 [2/2]

항 수	결과	오차 $\varepsilon_t$ (%)	근사오차 $\varepsilon_a$ (%)
1	1	39.3	
2	1.5	9.02	33.3
3	1.625	1.44	7.69
4	1.645800000	0.175	1.27
5	1.648437500	0.0172	0.158
6	1.648697917	0.00142	0.0158



# 잠깐 휴식 (1/2)

## ■ Taylor 급수

$$f(x) = f(x_0) + \frac{x - x_0}{1!} f'(x_0) + \frac{(x - x_0)^2}{2!} f''(x_0) + \cdots + \frac{(x - x_0)^n}{n!} f^{(n)}(x_0) + R_n$$

여기서  $R_n =$  나머지

$$R_n = \frac{(x - x_0)^{n+1}}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi), \quad \text{Lagrange 형식}$$

$$R_n = \frac{(x - x_0)(x - \xi)^n}{n!} f^{(n+1)}(\xi), \quad \text{Cauchy 형식}$$



## 잠깐 휴식 (2/2)

- *Maclaurin* 급수는 Taylor 급수에서  $x_0 = 0$ 인 경우에 해당된다.

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \cdots + \frac{x^n}{n!} + \cdots$$

$$\sin x = x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} + -\cdots$$

$$\cos x = 1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} - \frac{x^6}{6!} + -\cdots$$



## 4.2 반올림오차 (1/9)

- 컴퓨터에서 수를 정확하게 처리할 수 없기 때문에 발생한다.
  - 1) 컴퓨터는 수를 표현하는 데 크기와 정밀도에 한계가 있다.
  - 2) 어떤 수치계산은 반올림오차에 매우 민감하다.



## 4.2 반올림오차 (2/9)

### ■ 컴퓨터 상에서의 수의 표현

- 비트(bit)
    - 이진수
  - 바이트(byte)
    - 8 비트
  - 워드(*word*)
    - 일련의 비트로 구성되어 수를 표시하는 기본 단위
- 예> 16-비트 또는 2-바이트 워드



## 4.2 반올림오차 (3/9)

### ■ 컴퓨터 상에서의 수의 표현

- ◆ 십진법

예>  $8642.9 = (8 \times 10^3) + (6 \times 10^2) + (4 \times 10^1) + (2 \times 10^0) + (9 \times 10^{-1})$

- ◆ 이진법

예>  $101.1 = (1 \times 2^2) + (0 \times 2^1) + (1 \times 2^0) + (1 \times 2^{-1}) = 4 + 0 + 1 + 0.5 = 5.5$



컴퓨터에서는  $\pi, e, \sqrt{7}$  등의 무리수를 어떻게 처리하나 ?

$$\pi = 3.141593$$

16-비트 워드를 할당하는 컴퓨터  
(약 7자리까지 정확한 단정도 정밀도)

$$\pi = 3.14159265358979$$

32-비트 워드 할당하는 컴퓨터  
(약 15자리까지 정확한 배정도 정밀도)



## 4.2 반올림오차 (4/9)

### ■ 정수의 표현

- 16-bit 컴퓨터

$$(10101101)_2 = 2^7 + 2^5 + 2^3 + 2^2 + 2^0 = 128 + 32 + 8 + 4 + 1 \\ = (173)_{10}$$

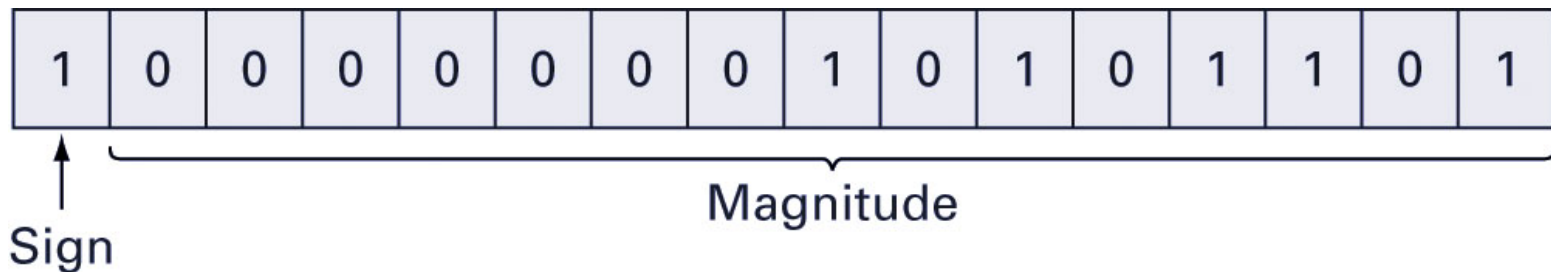


그림 4.2





## 4.2 반올림오차 (5/9)

### ■ 정수의 표현

- 최대값, 최소값 및 0

$$(0111\cdots111)_2 = 2^{14} + 2^{13} + \boxed{\phantom{000}} + 2^2 + 2^1 + 2^0 = 32,767 = 2^{15} - 1$$

$$(0000\cdots000)_2 = 0$$

$$(1111\cdots111)_2 = 2^{14} + 2^{13} + \boxed{\phantom{000}} + 2^2 + 2^1 + 2^0 = -32,767 = -(2^{15} - 1)$$

$$(1000\cdots000)_2 = -32,768$$

$$-32768 < \text{정수} < 32767 \quad (-2^{15} \text{ to } 2^{15}-1)$$

- n-bit word

$$-2^n < \text{정수} < 2^n - 1$$



## 4.2 반올림오차 (6/9)

### ■ 실수 : 부동소수점 표현

- 일반적인 과학적 표기법과 유사하다.

$$\pm s \times b^e$$

where  $s$  = 유효숫자,  $b$  = 기저,  $e$  = 지수

- 정규화 : 0을 제거함으로써 컴퓨터 메모리의 낭비를 막는다.

$$\text{Ex) } 0.005678 \longrightarrow 5.678 \times 10^{-3}$$

(Cf :  $0.005678 \times 10^0$ )



## 예제 4.2

Q. 5자리수 계산을 수행하는 10진법의 가상컴퓨터

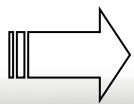
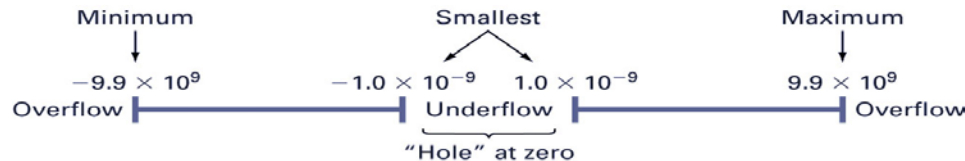
부호 : 1자리, 지수 : 2자리 (부호 : 1자리, 크기 : 1자리), 가수 : 2자리

풀이) 부동소수점 표현으로 나타낸다.

$$s_1 d_1 . d_2 \times 10^{s_0 d_0}$$

where  $s_0, s_1$  = 부호,  $d_0$  = 지수의 크기,  $d_1$ 과  $d_2$  = 유효숫자의 크기

- 최대값 :  $+9.9 \times 10^9$  if greater than this, *overflow error*.
- 양의 최소값 :  $+1.0 \times 10^{-9}$

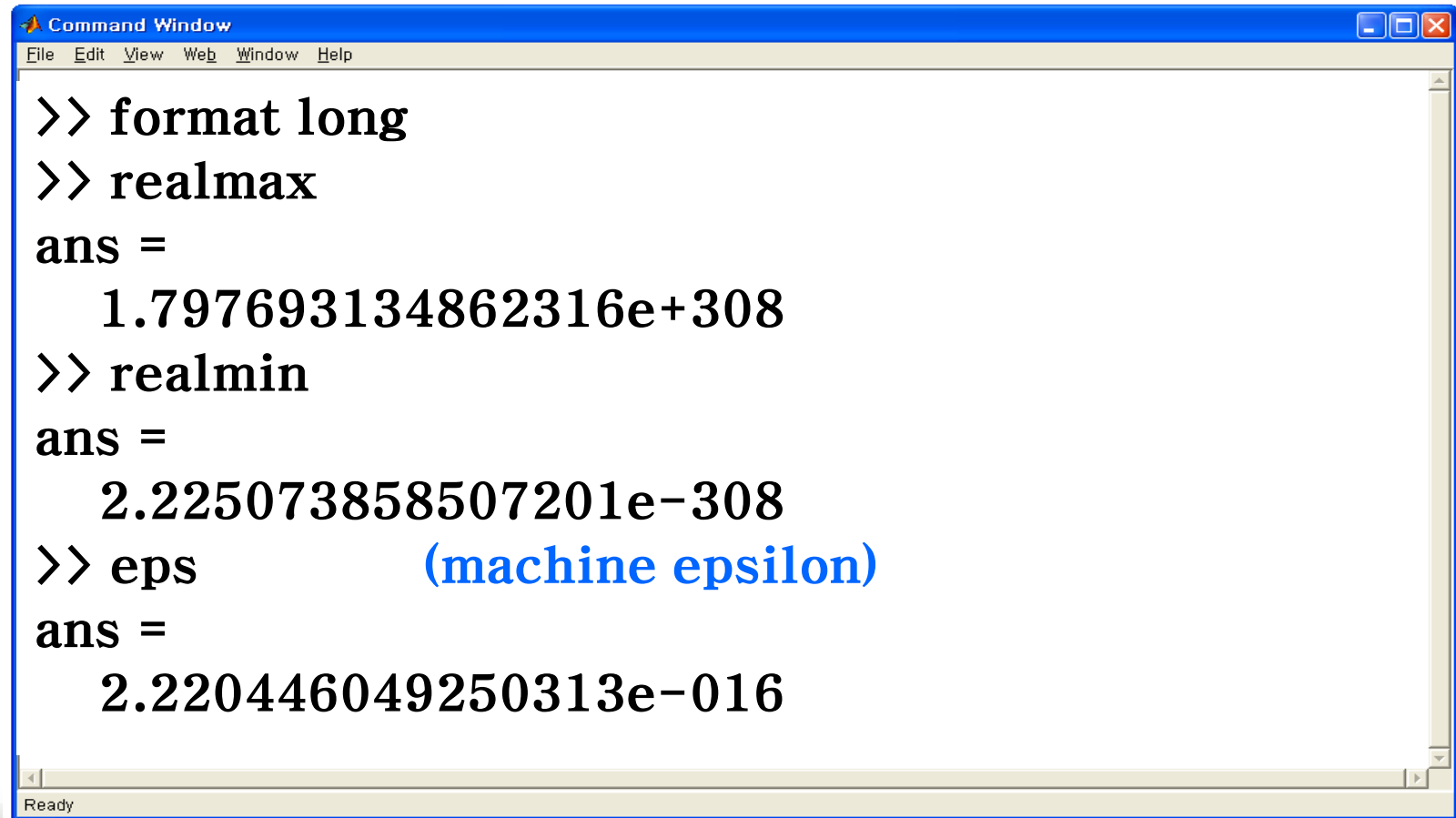


제한된 지수와 유효숫자의 자리수는 숫자의 범위와 정확도에 한계  
초래 → 반올림오차



## 4.2 반올림오차 (7/9)

### ■ MATLAB에서 표현할 수 있는 수의 한계



```
Command Window
File Edit View Web Window Help

>> format long
>> realmax
ans =
    1.797693134862316e+308
>> realmin
ans =
    2.225073858507201e-308
>> eps           (machine epsilon)
ans =
    2.220446049250313e-016

Ready
```



## 4.2 반올림오차 (8/9)

### ■ 컴퓨터의 산술적 연산

- 뿔셈의 무효화

$$\begin{array}{r} 0.7642 \times 10^3 \\ -0.7641 \times 10^3 \\ \hline 0.0001 \times 10^3 \end{array} \rightarrow \text{정규화} \rightarrow 0.1000 \times 10^0$$

- 대규모 계산

- 큰 수와 작은 수의 덧셈

$$\begin{array}{r} 0.4000 \cdot 10^4 \\ + 0.0000001 \cdot 10^4 \\ \hline 0.4000001 \cdot 10^4 \end{array} \rightarrow \text{4-자리 가수} \rightarrow 0.4000 \times 10^4$$



## 4.2 반올림오차 (9/9)

### ■ 컴퓨터의 산술적 연산

- 오점 (smearing)

- 덧셈 과정에서 각 항들이 합산 자체보다 매우 클 때 발생

- 예> 부호가 바뀌는 급수

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \cdots \quad \text{에서 } x = -10 \text{ 인 경우는?}$$

- 내적

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n$$



## 4.3 절단오차 (1/11)

- 수학적 연산을 근사적으로 표현하기 때문에 발생한다.

예> 유한제차분 방정식

$$\frac{dv}{dt} \cong \frac{\Delta v}{\Delta t} = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i}$$



수치해법에서 함수를 어떻게 근사할 수 있는가?





## 4.3 절단오차 (2/11)

### ■ Taylor 급수

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \cdots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

여기서  $R_n = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}h^{n+1}$ ,  $(x_i \leq \xi \leq x_{i+1})$  Lagrange 형식( $n$ -차 근사)

• 한 점에서의 함수와 도함수 값으로 다른 점에서의 함수 값을 예측하는 경우

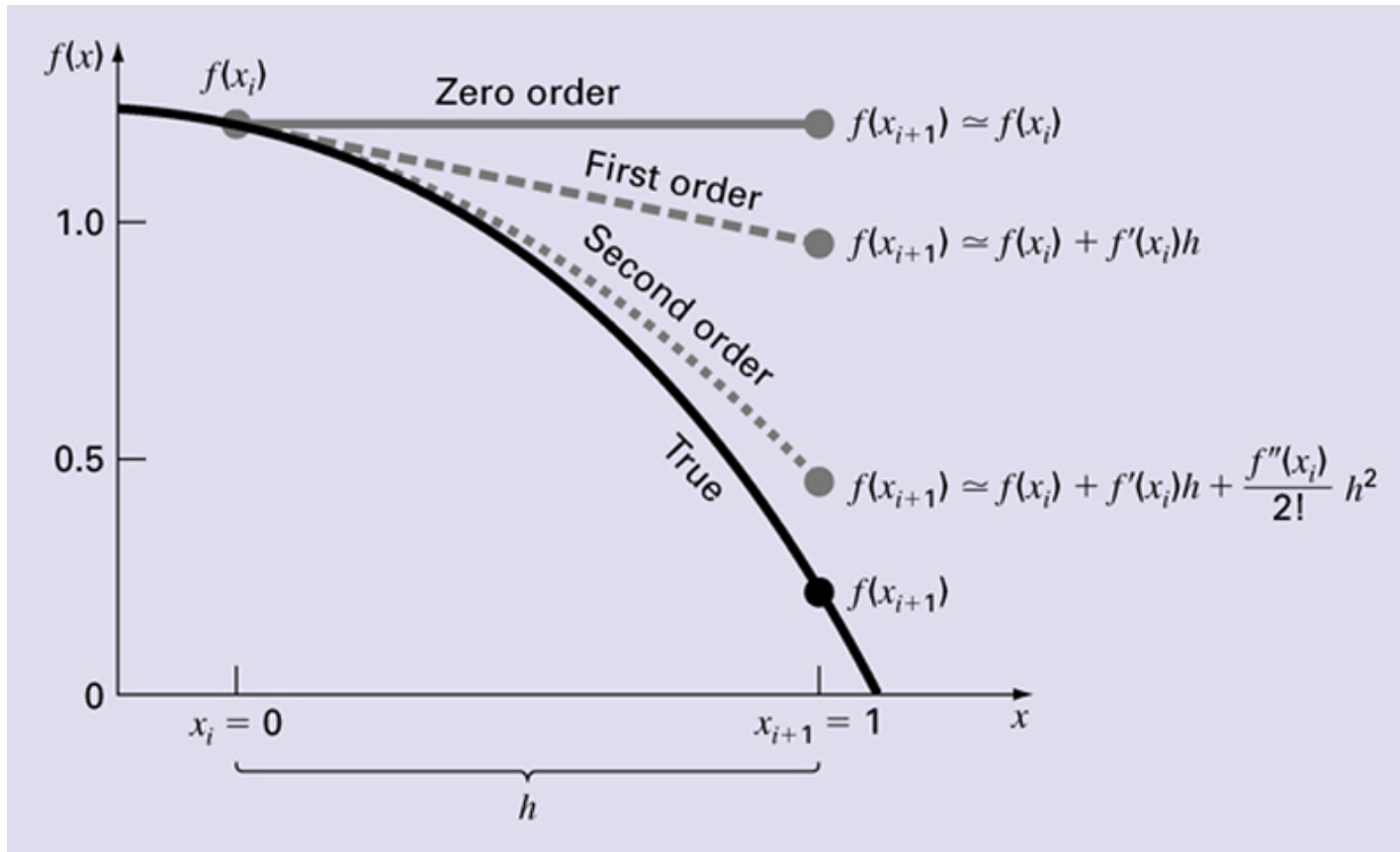
• 0차 근사  $f(x_{i+1}) \cong f(x_i)$

• 1차 근사  $f(x_{i+1}) \cong f(x_i) + f'(x_i)h$

• 2차 근사  $f(x_{i+1}) \cong f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2$



## 4.3 절단오차 (3/11)



〈그림 4.2 0차, 1차, 2차 Taylor 급수전개를 이용하여  $x=1$ 에서 함수의 근사〉



## 4.3 절단오차 (4/11)

- Taylor 정리

- 매끄러운 함수를 *다항식으로* 근사할 수 있다.

- 예> 상수에 하첨자  $h$ 를 붙인다면 2차 근사는 다음과 같다.

$$f(h) \cong a_2 h^2 + a_1 h + a_0$$



정확한 값을 얻기 위해 실제로 몇 개의 항이 요구되는가?

- 대부분의 경우에 단지 몇 개의 항만을 포함시키면 됨
- 절단오차가  $h^{n+1}$  정도의 크기를 가짐,  $R_n = O(h^{n+1})$ 
  - 오차는 간격 크기  $h$ 의  $(n+1)$  제곱에 비례함
  - 수치해법의 오차를 비교하는데 사용됨,  $O(h)$  대  $O(h^2)$
  - 절단오차의 크기를 추정함



## 예제 4.3 [1/2]

Q. Taylor 급수를 이용하여 함수  $f(x)=\cos x$ 의  $x_i = \pi/4$  에서의 함수와 도함수 값으로  $x_{i+1} = \pi/3$  에서의 함수 값을  $n=0$ 에서 6인 경우에 대해 계산하라. 여기서  $h = \pi/3 - \pi/4 = \pi/12$ 이다.

풀이) 2차 근사  $f(x_{i+1}) \cong f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2$

$$\underbrace{f\left(\frac{\pi}{3}\right) \cong \cos\left(\frac{\pi}{4}\right) - \sin\left(\frac{\pi}{4}\right)\left(\frac{\pi}{12}\right) - \frac{\cos(\pi/4)}{2}\left(\frac{\pi}{12}\right)^2}_{\substack{=0.707106781 \\ =0.521986659 \\ =0.497754491}}$$

$$\text{단, } f\left(\frac{\pi}{3}\right) = 0.5$$



## 예제 4.3 [2/2]

차 수 $n$	$f(\pi/3)$	$\varepsilon_t$ (%)
0	0.707106781	41.4
1	0.521986659	4.40
2	0.497754491	0.449
3	0.499869147	$2.62 \times 10^{-2}$
4	0.500007551	$1.51 \times 10^{-3}$
5	0.500000304	$6.08 \times 10^{-5}$
6	0.499999988	$2.44 \times 10^{-6}$



## 4.3 절단오차 (5/11)

### ■ 절단오차를 추정하기 위한 Taylor 급수

번지 점프의 예로 돌아가자.

$$\frac{dv}{dt} = g - \frac{c_d}{m}v^2$$

Euler 방법을 사용하면

$$v(t_{i+1}) = v(t_i) + \frac{dv(t_i)}{dt} \Delta t = v(t_i) + \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i} (t_{i+1} - t_i)$$

그리고  $v(t)$ 를 Taylor 급수로 전개할 수 있다.

$$v(t_{i+1}) = v(t_i) + v'(t_i)(t_{i+1} - t_i) + \frac{v''(t_i)}{2!}(t_{i+1} - t_i)^2 + \cdots + R_n$$



## 4.3 절단오차 [6/11]

급수를 절단하면  $v(t_{i+1}) = v(t_i) + v'(t_i)(t_{i+1} - t_i) + R_1$

여기서 
$$R_n \Big|_{n=1} = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} h^{n+1} \Big|_{n=1} = \frac{f''(\xi)}{2!} h^2$$

다시 정리하면 
$$v'(t_i) = \underbrace{\frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i}}_{\text{First-order approximation}} - \underbrace{\frac{R_1}{t_{i+1} - t_i}}_{\text{Truncation error}}$$

여기서 
$$\frac{R_1}{t_{i+1} - t_i} = \frac{v''(\xi)}{2!} (t_{i+1} - t_i) = O(t_{i+1} - t_i)$$

따라서  $v'(t)$  의 값을 계산하는데  $(t_{i+1} - t_i)$  크기의 절단오차를 갖는다(즉 간격크기에 비례).





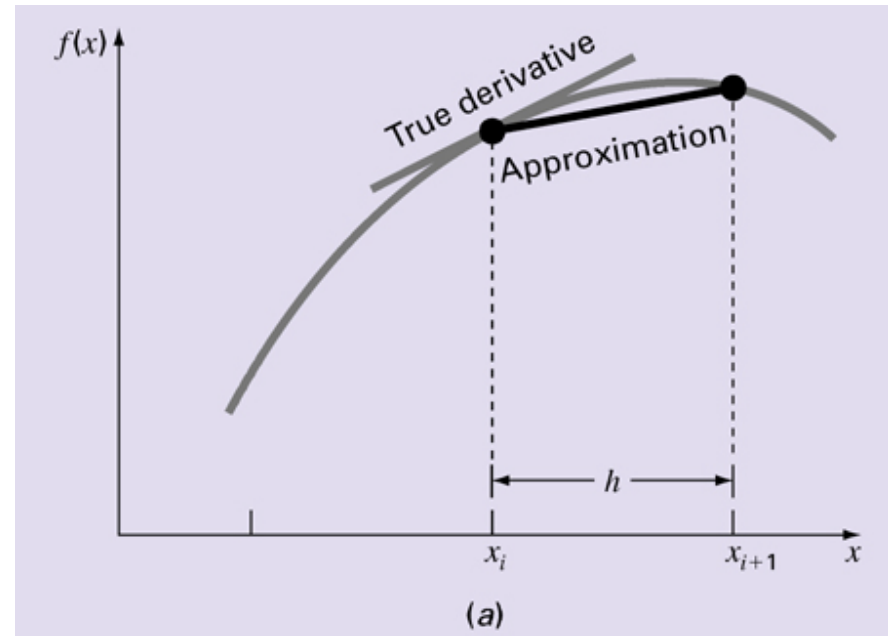
## 4.3 절단오차 (7/11)

### ■ 수치미분

- 1차 도함수의 전향차분 근사

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} + O(x_{i+1} - x_i)$$

$$\text{또는 } f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} + O(h)$$



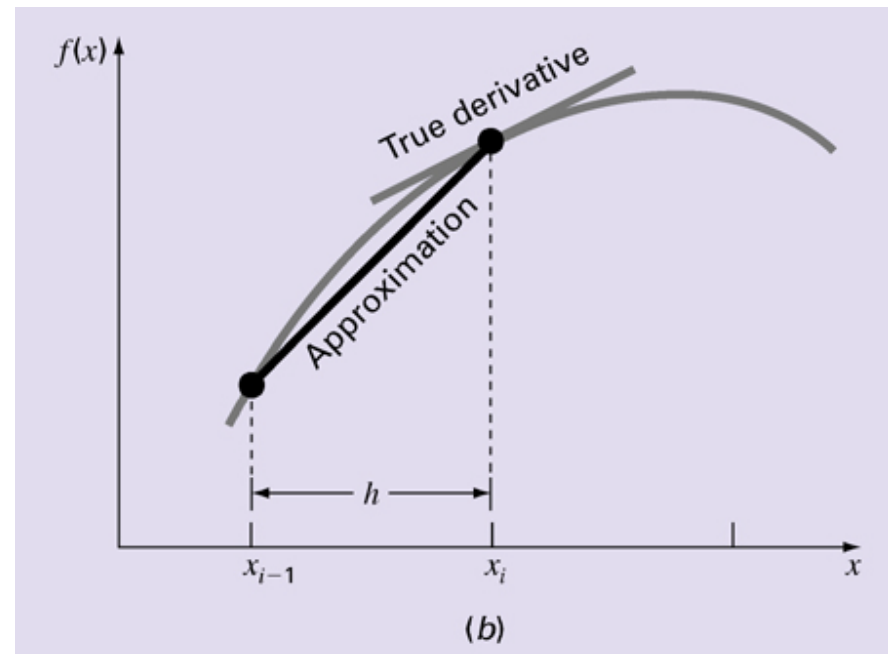
## 4.3 절단오차 [8/11]

### ■ 수치미분

- ◆ 1차 도함수의 후향차분 근사
  - 후향 전개하면

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 - \dots$$

$$\text{또는 } f'(x_i) \cong \frac{f(x_i) - f(x_{i-1}))}{h} + O(h)$$



## 4.3 절단오차 [9/11]

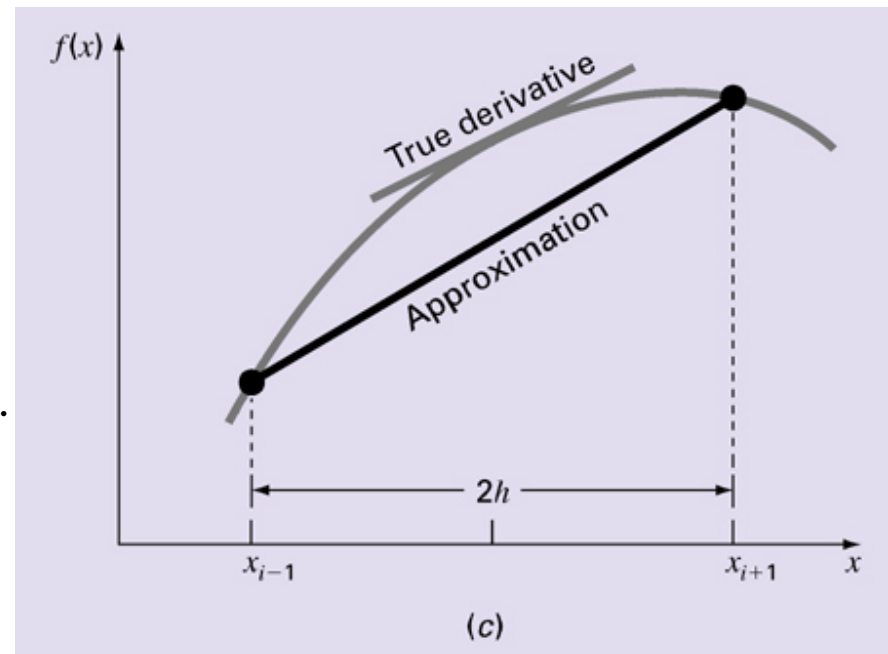
### ■ 수치미분

- 1차 도함수의 중심차분 근사  
- (전향-후향) Taylor 전개

$$f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}) = 2f'(x_i)h + \frac{2f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots$$

$$\text{또는 } f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{2h} - \frac{f^{(3)}(x_i)}{6}h^2 + \dots$$

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{2h} - O(h^2)$$



## 예제 4.4 [1/4]

Q.  $O(h)$ 의 전향 및 후향 차분 근사와  $O(h^2)$ 의 중심 차분 근사를 사용하여 함수  $f(x)$ 에 대해  $x=0.5$ 에서의 1차 도함수 값을 계산하라.

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2 \quad \text{at } x = 0.5$$

우선  $h = 0.5$ 로 놓고 푼 후에  $h = 0.25$ 로 놓고 다시 푼다.  
직접 미분하면 도함수는 다음과 같다.

$$f'(x) = -0.4x^3 - 0.45x^2 - 1.0x - 0.25$$

따라서 참값은  $f'(0.5) = -0.9125$ .



## 예제 4.4 [2/4]

풀이)  $h = 0.5$ 인 경우

$$x_{i-1} = 0$$

$$x_i = 0.5$$

$$x_{i+1} = 1.0$$

$$f(x_{i-1}) = 1.2$$

$$f(x_i) = 0.925$$

$$f(x_{i+1}) = 0.2$$

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} = \frac{0.2 - 0.925}{0.5} = -1.45$$

$$|\varepsilon_t| = 58.9\%$$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_i) - f(x_{i+1})}{h} = \frac{0.925 - 0.2}{0.5} = -0.55$$

$$|\varepsilon_t| = 39.7\%$$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h} = \frac{0.2 - 1.2}{1.0} = -1.0$$

$$|\varepsilon_t| = 9.6\%$$



## 예제 4.4 [3/4]

풀이)  $h = 0.25$ 인 경우

$$x_{i-1} = 0.25$$

$$x_i = 0.5$$

$$x_{i+1} = 0.75$$

$$f(x_{i-1}) = 1.10351563$$

$$f(x_i) = 0.925$$

$$f(x_{i+1}) = 0.63632813$$

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} = \frac{0.63632813 - 0.925}{0.25} = -1.155 \quad |\varepsilon_t| = 26.5\%$$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_i) - f(x_{i+1})}{h} = \frac{0.925 - 1.10351563}{0.25} = -0.714 \quad |\varepsilon_t| = 21.7\%$$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h} = \frac{0.63632813 - 1.10351563}{0.5} = -0.934 \quad |\varepsilon_t| = 2.4\%$$



## 예제 4.4 [4/4]

- 중심 차분 근사가 가장 정확하다.
- 전향과 후향 차분의 경우에 간격 크기를 반으로 줄이면 오차도 반으로 준다.
- 중심 차분의 경우에는 간격 크기를 반으로 줄이면 오차는  $1/4$ 로 준다.





## 4.3 절단오차 (10/11)

### ■ 고차 도함수의 유한차분 근사

$f(x_{i+2})$ 에 대해  $f(x_i)$ 의 항으로 Taylor 급수를 전개하면

$$f(x_{i+2}) = f(x_i) + f'(x_i)(2h) + \frac{f''(x_i)}{2!}(2h)^2 + \dots$$

$f(x_{i+1})$ 에 대해  $f(x_i)$ 의 항으로 Taylor 급수를 전개한 식에 2를 곱한 것을 위 식에서 빼면

$$f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) = -f(x_i) + f''(x_i)h^2 + \dots$$

따라서 다음의 결과를 얻는다.

◆ 2차 ~~전향~~ 유한차분

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2} + O(h)$$



## 4.3 절단오차 [11/11]

마찬가지 방법으로

- 2차 후향 유한차분

$$f''(x_i) = \frac{f(x_i) - 2f(x_{i-1}) + f(x_{i-2}))}{h^2} + O(h)$$

- 2차 중심 유한차분

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1}))}{h^2} + O(h^2)$$

또는

$$f''(x_i) \cong \frac{\frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} - \frac{f(x_i) - f(x_{i-1}))}{h}}{h}$$

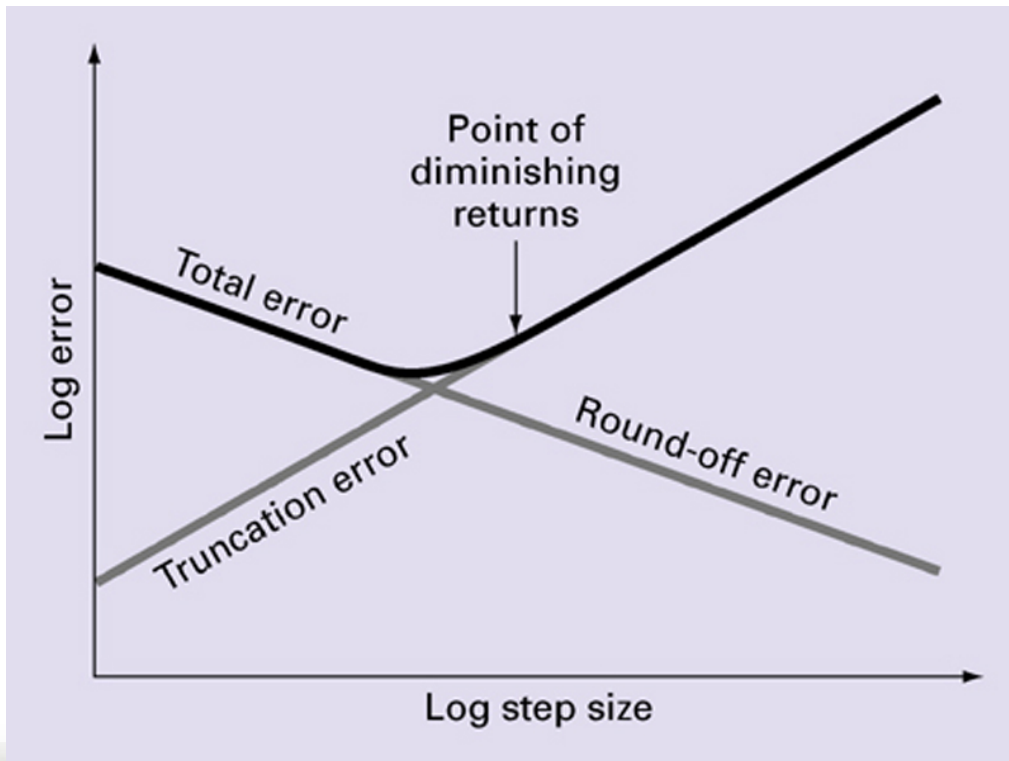


## 4.4 전체 수치오차

### ■ 전체 수치오차 = 절단오차 + 반올림오차

간격 크기를 줄이면  $\rightarrow$  절단오차  $\downarrow$

$\Leftrightarrow$  계산 횟수가 증가  $\rightarrow$  반올림오차  $\uparrow$



〈그림 4.10 수치해법의 과정에서 나타나는 반올림오차와 절단오차의 거동에 대한 도시적 설명〉



## 4.5 실책, 모델오차, 그리고 자료의 불확실성

- 실책
- 모델오차
- 자료의 불확실성

