통계분석

2019-2020년 겨울 계절 학기 강봉주

[미분 대한 이해가 필요한 이유]

- 비용 함수의 미분을 통한 가중값의 근사
- 기울기 하강법(gradient descent)에 의한 최저점 찾기
- $C(\beta_1,...,\beta_p)$ 으로 구성된 스칼라 함수에 대한 미분의 필요, 즉, 편미분 벡터에 대한 값 구하기

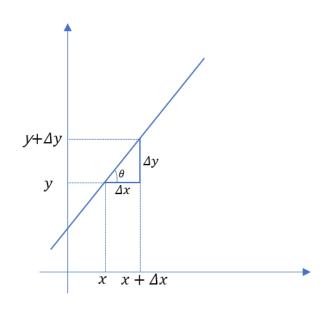
$$\beta_1 := \beta_1 - \lambda \frac{\partial C}{\partial \beta_1}$$

[개요]

- 미분(differentiation)은 도함수(derivative)를 얻는 행위
- 도함수는 입력변수의 특정한 값에서의 출력변수 값의 변화율(rate of change)을 정의한 함수
- 기울기(slope)의 의미: 구간의 변화율

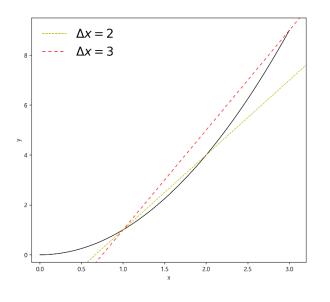
$$y = f(x) = ax + b$$

$$a = \frac{y \text{의 변화}}{x \text{의 변화}} = \frac{y + \Delta y - y}{x + \Delta x - x} = \frac{\Delta y}{\Delta x}$$



[개요]

- 직선인 경우 Δx 가 아무리 작은 값이라 하더라도 기울기는 변함 없음
- 직선이 아닌 경우에는?
- x의 증분(increment)에 따라 기울기가 다름



강봉주

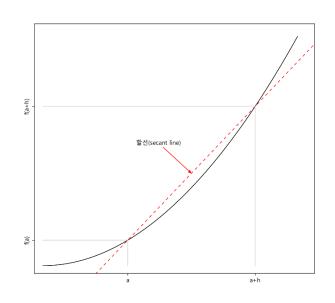
파이썬 기반의 통계 분석

[표기법]

- 라이브니츠(Leibniz) 표기법
- *x*의 극소의 (infinitesimal) 변화를 *dx*
- x에 따른 y의 도함수를 $\frac{dy}{dx}$
- 라그랑지 표기법: *f* ′(*x*)

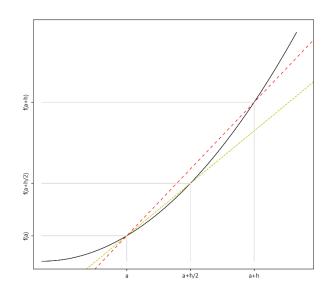
[정의]

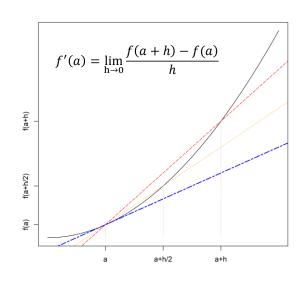
- $\mathbf{v} = \mathbf{v} = \mathbf{v}$
- 극한값이 존재하면 함수 $f \vdash x = a$ 에서 미분가능(differentiable)
- $\frac{f(a+h)-f(a)}{h}$: 차분 몫(difference quotient)



[정의]

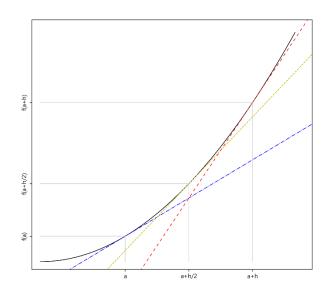
- 한 점 x = a 에서의 미분값
- $\frac{f(a+h)-f(a)}{h}$: 차분 몫(difference quotient)
- h의 값에 따라 아주 많은 할선들이 존재, 이러한 할선들의 극한





[도함수]

■ 모든 x에 대하여 미분 값과 대응되는 함수를 만들어 낼 수 있는데 이를 도함수(derivative function)



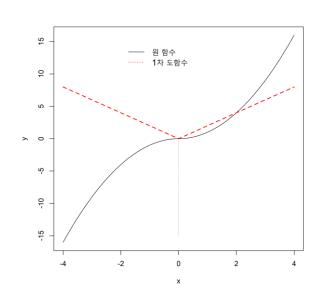
강봉주

[고차 도함수]

- 고차 도함수: 2차 이상 미분
- 저차가 존재한다고 해서 그 이상의 고차 도함수가 존재하지 않음

$$f(x) = \begin{cases} x^2, & \text{if } x \ge 0 \\ -x^2, & \text{if } x \le 0 \end{cases}$$

$$f'(x) = \begin{cases} 2x, & \text{if } x \ge 0 \\ -2x, & \text{if } x \le 0 \end{cases}$$



[고차 도함수]

■ 어떤 함수가 무한히 미분가능한 경우, 즉, 모든 차수의 미분이 존재하는 경우에 해당 함수를 무한 미분가능 (infinitely differentiable, smooth)이라고함

[고차 도함수]

■ 어떤 함수가 무한히 미분가능한 경우, 즉, 모든 차수의 미분이 존재하는 경우에 해당 함수를 무한 미분가능 (infinitely differentiable, smooth)이라고함

$$x^n$$
, e^x , a^x , $\ln(x)$, $\log_a(x)$, $\sin(x)$,

```
In # 다항 함수의 미분
n = sympy.Symbol('n')
a = sympy.Symbol('a')
x = sympy.Symbol('x', real=True)
expr = a*x**n
expr

Out

ax^n

In expr.diff(x)

Out

anx^n
```

```
In # 다항 함수의 미분 예
x = sympy.Symbol('x', real=True)
expr = 7*x**3
expr
Out 7x<sup>3</sup>
```

In	expr.diff(x)	
0ut	$21x^{2}$	

```
In # 오일러 수 또는 자연로그 밑 상수의 정의 n = sympy.Symbol('n', integer=True) expr = sympy.Sum(1/sympy.factorial(n),(n, 0, sympy.oo)) expr

Out \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!}
```

In	expr.doit()
0ut	e
In	expr.evalf(20)
0ut	

```
In # 지수 함수의 미분
x = sympy.Symbol('x', real=True)
expr = sympy.exp(x)
expr

Out

expr
```

In	expr.diff(x)	
0ut	e^{z}	

```
In expr.diff(x)
Out a^x \log(a)
```

```
In # 로그 함수의 미분
x = sympy.Symbol('x', real=True)
expr = sympy.ln(x)
expr

Out log(x)
```

```
In expr.diff(x)

Out \frac{1}{x}
```

```
In expr.diff(x)

Out \frac{1}{x \log(a)}
```

$$\frac{d}{dx}\cos(x) = -\sin(x)$$

$$\frac{d}{dx}\sin(x) = \cos(x)$$

$$\frac{d}{dx}\cos(x) = -\sin(x)$$

$$\frac{d}{dx}\tan(x) = \sec^2(x) = \frac{1}{\cos^2(x)} = 1 + \tan^2(x)$$

```
In
      # 삼각 함수의 미분
       x = sympy.Symbol('x', real=True)
       expr = sympy.sin(x)
0ut
       cos(x)
       expr = sympy.cos(x)
In
       expr.diff(x)
0ut
       -\sin(x)
In
       expr = sympy.tan(x)
       expr.diff(x)
0ut
                               \tan^2(x) + 1
```

[도함수의 계산]

$$\frac{d}{dx}\arccos(x) = -\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}, -1 < x < 1$$

In # 삼각함수의 역함수의 미분 expr = sympy.asin(x) expr.diff(x)

Out $\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$

In expr = sympy.acos(x)
 expr.diff(x)

Out $-\frac{1}{\sqrt{1-r^2}}$

- 합규칙

```
In # 합 규칙
x = \text{sympy.Symbol}('x', \text{real=True})
f = \text{sympy.Function}('f')(x)
g = \text{sympy.Function}('g')(x)
a ,b = \text{sympy.symbols}("a, b", \text{real=True})
expr = a*f + b*g
expr.diff(x)

Out
a \frac{d}{dx} f(x) + b \frac{d}{dx} g(x)
```

[도함수의 계산]

■ 곱규칙

In #곱규칙
expr = f*g
expr.diff(x)

Out
$$f(x)\frac{d}{dx}g(x) + g(x)\frac{d}{dx}f(x)$$

[도함수의 계산]

■ 몫규칙

$$-\frac{f(x)\frac{d}{dx}g(x)}{g^2(x)} + \frac{\frac{d}{dx}f(x)}{g(x)}$$

- 연쇄 규칙

```
In # 연쇄 규칙

x = \text{sympy.Symbol}('x', \text{real=True})

g = \text{sympy.Function}('g')

f = \text{sympy.Function}('f')

expr = f(g(x))

expr.diff(x)

Out \frac{d}{dg(x)}f(g(x))\frac{d}{dx}g(x)
```

- 과제 2
- 다음을 sympy 패키지를 이용하여 구하세요.
- 1) $\frac{d}{dx}(x) = ?$
- $2) \quad \frac{d}{dx} \left(\frac{1}{1 + e^{-x}} \right) = ?$
- 3) $\frac{d}{dx}(\tanh(x)) = \frac{d}{dx}\left(\frac{e^x e^{-x}}{e^x + e^{-x}}\right) = ?$
- 4) $\frac{d}{dx}(\ln(1+e^x)) = ?$
- $5) \ \frac{d}{dx} \left(e^{-x^2} \right) = ?$
- 6) $\frac{d}{dx}(\max(0,x)) = ?$
- 7) $\frac{d}{dx}(-x\ln x) = ?$

- 편미분: 다변수로 정의된 함수에 대한 미분
- $f(x,y) = x^2 + xy + y^2$

```
In # 다변수 함수
	x, y = \text{sympy.symbols('x, y', real=True)}
	\text{sympy.Lambda((x, y), x**2 + x*y + y**2)}
Out \left((x, y) \mapsto x^2 + xy + y^2\right)
```

- 편미분: 다변수로 정의된 함수에 대한 미분
- $f_x(y) = x^2 + xy + y^2$: x가 고정된 경우에는 y 만의 함수

```
In # x가 고정된 경우: y 만의 함수
x = sympy.Float(2)
sympy.Lambda(y, x**2 + x*y + y**2)

Out (y → y² + 2.0y + 4.0)
```

- 편미분: 다변수로 정의된 함수에 대한 미분
- $f_x(y) = x^2 + xy + y^2$: x가 고정된 경우에는 y 만의 함수

```
In # 편미분 x, y = sympy.symbols('x, y', real=True) f = sympy.Function('f')(x, y) f.diff(y)
Out \frac{\partial}{\partial y} f(x, y)
```

[다변수 함수의 미분]

■ 그래디언트: 모든 변수에 대한 편미분 벡터

```
In # 그래디언트(기울기, 경사도)

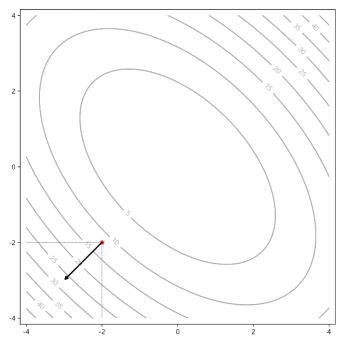
x, y = sympy.symbols('x, y', real=True)

f = sympy.Function('f')(x, y)

G = sympy.Matrix([f.diff(x), f.diff(y)])

G
\frac{\partial}{\partial x} f(x,y)
\frac{\partial}{\partial y} f(x,y)
```

- 그래디언트의 기하학적인 의미
- $f(x,y) = x^2 + xy + y^2$
- 그래디언트 벡터는 타원의 접선과 수직이며 최대값 방향을 표시



강봉주

파이썬 기반의 통계 분석

[행렬 미분]

- 행렬미분
- 다변수에 대한 미분을 특별한 기호로 단순화 한 것

•
$$y = (y_1, ..., y_n)^T, x = (x_1, ..., x_p)^T$$

야코비안(Jacobian) 행렬
$$\frac{\partial y}{\partial x} = \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_p} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial y_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_n}{\partial x_p} \end{pmatrix}_{n \times p}$$

$$\left(\frac{\partial y}{\partial x}\right)_{ij} = \frac{\partial y_i}{\partial x_j}$$

[행렬 미분]

■ 행렬미분

```
# 행렬 미분
                  a, b, c, d = sympy.symbols("a, b, c, d")
                  A = sympy.Matrix([[a, b], [c, d]])
         0ut
                  x = sympy.Matrix(sympy.symbols("x_1, x_2"))
         In
                  Χ
         0ut
                                                   \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}
         In
                  expr = A*x
                  expr
         0ut
                                                [ax_1 + bx_2]
                                                [cx_1 + dx_2]
                  expr.diff(x[0])
          In
          0ut
                  expr.diff(x).reshape(2, 2).transpose()
          In
          Out
```

[행렬 미분]

■ 행렬미분

```
In
        # y=x^TAx
        expr = x.transpose() * A * x
        expr
0ut
                        [x_1(ax_1+cx_2)+x_2(bx_1+dx_2)]
        expr.diff(x).reshape(2, 1)
In
0ut
                               [2ax_1 + bx_2 + cx_2]
                               \left[bx_1 + cx_1 + 2dx_2\right]
In
        expr2 = x.transpose()*(A+A.transpose())
        expr2.reshape(2, 1)
0ut
                               [2ax_1 + bx_2 + cx_2]
                               |bx_1 + cx_1 + 2dx_2|
```

[행렬 미분]

- 과제 3
- $X_{n\times p}, \beta_{p\times 1}, y_{n\times 1}$ 에 대하여 $\frac{\partial}{\partial \beta}(y-X\beta)^T(y-X\beta)$ 을 구하세요.