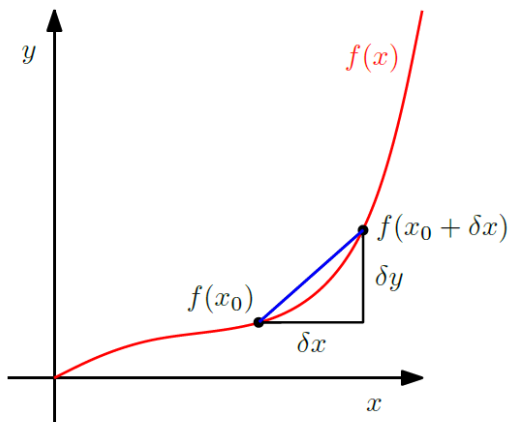




بهینه سازی  
مبانی بهینه سازی نامقید

محسن هوشمند  
دانشکده تکنولوژی اطلاعات و علم رایانه  
دانشگاه تحصیلات تکمیلی علوم پایه زنجان



# مشتق

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

▪ مشتق مرتبه اول

$$\frac{df}{dx} = f'(x) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{f(x + \epsilon) - f(x)}{\epsilon}$$

$$\frac{d^2 f}{dx^2} = f''(x) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{f'(x + \epsilon) - f'(x)}{\epsilon}$$

▪ مشتق مرتبه دوم

## قواعد

▪ قاعدة جمع

$$(f(x) + g(x))' = f'(x) + g'(x)$$

▪ قاعدة ضرب

$$(f(x)g(x))' = f'(x)g(x) + f(x)g'(x)$$

▪ قاعدة خارج قسمت

$$\left(\frac{f(x)}{g(x)}\right)' = \frac{f'(x)g(x) - f(x)g'(x)}{(g(x))^2}$$

▪ قاعدة زنجیری

$$(g(f(x)))' = g'(f(x))f'(x)$$

# پیدار تیلور

نمایش تابع مبتنی بر جمع تعداد نامتناهی از مشتق‌ها

- ارزیابی راحت
- مشتق‌پذیری

تعریف چندجمله‌ای تیلور

چندجمله‌ای تیلور درجه  $n$  از تابع  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  در عبارت  $x_0$  است از

$$T_n(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k$$

$$= f(x_0) + f^{(1)}(x_0)(x - x_0) + \frac{f^{(2)}(x_0)}{2} (x - x_0)^2 + \frac{f^{(3)}(x_0)}{6} (x - x_0)^3 + \dots$$

# پیدار تیلور

نمایش تابع مبتنی بر جمع تعداد نامتناهی از مشتق‌ها

تعریف چندجمله‌ای تیلور

چندجمله‌ای تیلور درجه  $n$  از تابع  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  در عبارت  $x_0$  است از

$f^{(k)}(x_0)$  مشتق  $k$ -ام تابع  $f$  در نقطه  $x_0$   
ضرائب چندجمله‌ای  $\frac{f^{(k)}(x_0)}{k!}$

$$T_n(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k$$

$$= f(x_0) + f^{(1)}(x_0)(x - x_0) + \frac{f^{(2)}(x_0)}{2} (x - x_0)^2 + \frac{f^{(3)}(x_0)}{6} (x - x_0)^3 + \dots$$

# پیدار تیلور - ادامه

تعریف پیدار تیلور

پیدار تیلور تابع هموار  $f \in C^\infty$  و  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  در عبارت  $x_0$  است از

$$T_\infty(x) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k$$

$$= f(x_0) + f^{(1)}(x_0)(x - x_0) + \frac{f^{(2)}(x_0)}{2} (x - x_0)^2 + \frac{f^{(3)}(x_0)}{6} (x - x_0)^3 + \dots$$

# پیدار تیلور - ادامه

پیدار مک‌لورن

▪ مورد خاصی از پیدار تیلور

▪  $x_0 = 0$

چند جمله‌ای تیلور درجه  $n$  تقریبی از تابع  $f$

▪ امکان چند جمله‌ای نبودن تابع  $f$

شباهت تقریب تیلور در همسایگی  $x_0$  به تابع  $f$

تابع هموار  $f \in C^\infty$  و  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  در  $x_0$  عبارت است از

# پیدار تیلور - مثال

$$f(x) = \sin(x) + \cos(x) \in C^\infty$$

بسط تیلور حول نقطه  $x_0 = 0$

$$f(0) = \sin(0) + \cos(0) = 1$$

$$f'(0) = \cos(0) - \sin(0) = 1$$

$$f''(0) = -\sin(0) - \cos(0) = -1$$

$$f^{(3)}(0) = -\cos(0) + \sin(0) = -1$$

$$f^{(4)}(0) = \sin(0) + \cos(0) = f(0) = 1$$

به نظر دارای الگو:  $f^{(k+4)}(0) = f^{(k)}(0)$

پس بسط پیدار تیلور  $f$  در نقطه  $x_0 = 0$

# پیدار تیلور - مثال - $f(x) = \sin(x) + \cos(x)$

$$f(x) = \sin(x) + \cos(x) \in C^\infty$$

بسط تیلور حول نقطه  $x_0 = 0$

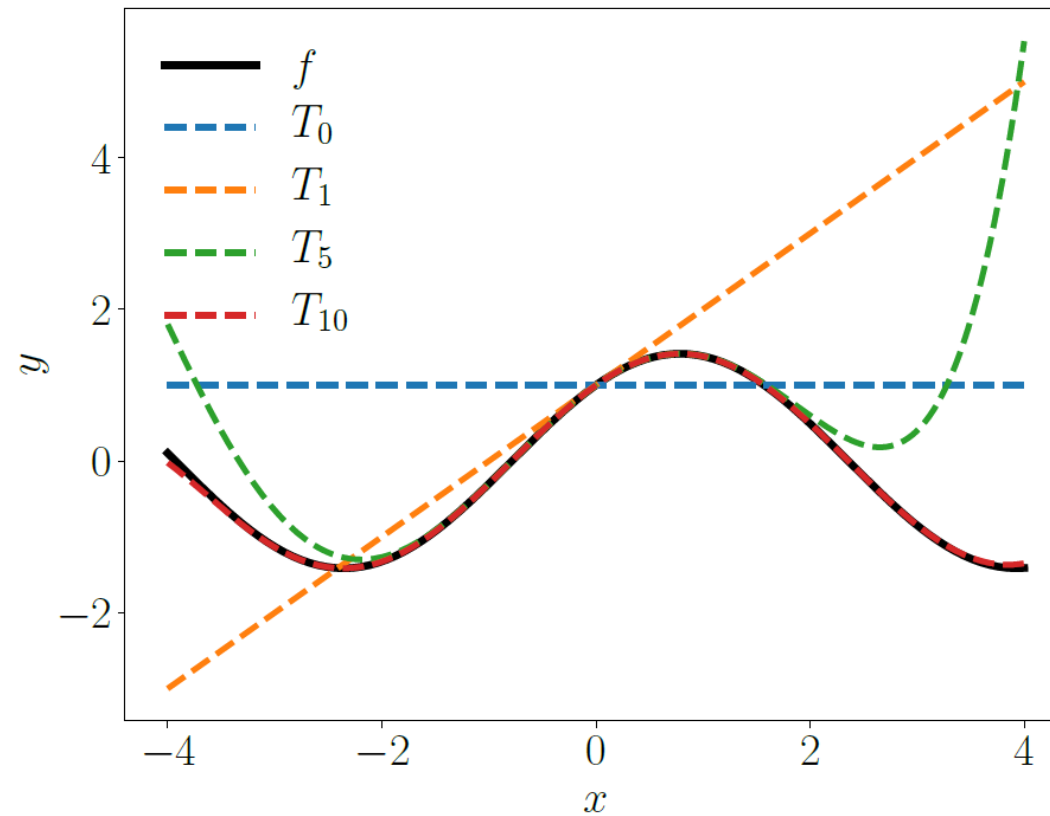
$$f(0) = 1, \quad f'(0) = 1, \quad f''(0) = -1, \quad f^{(3)}(0) = -1, \quad f^{(4)}(0) = 1$$

پس بسط پیدار تیلور  $f$  در نقطه  $x_0 = 0$

$$\begin{aligned} T_\infty(x) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k \\ &= 1 + x - \frac{1}{2!}x^2 - \frac{1}{3!}x^3 + \frac{1}{4!}x^4 + \frac{1}{5!}x^5 - \dots \\ &= \left(1 - \frac{1}{2!}x^2 + \frac{1}{4!}x^4 - \dots\right) + \left(x - \frac{1}{3!}x^3 + \frac{1}{5!}x^5 - \dots\right) \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{1}{(2k)!} x^{2k} + \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k \frac{1}{(2k+1)!} x^{2k+1} \\ &= \cos(x) + \sin(x) \end{aligned}$$



# پیدار تیلور - مثال - ادامه



# پیدار تیلور - ادامه

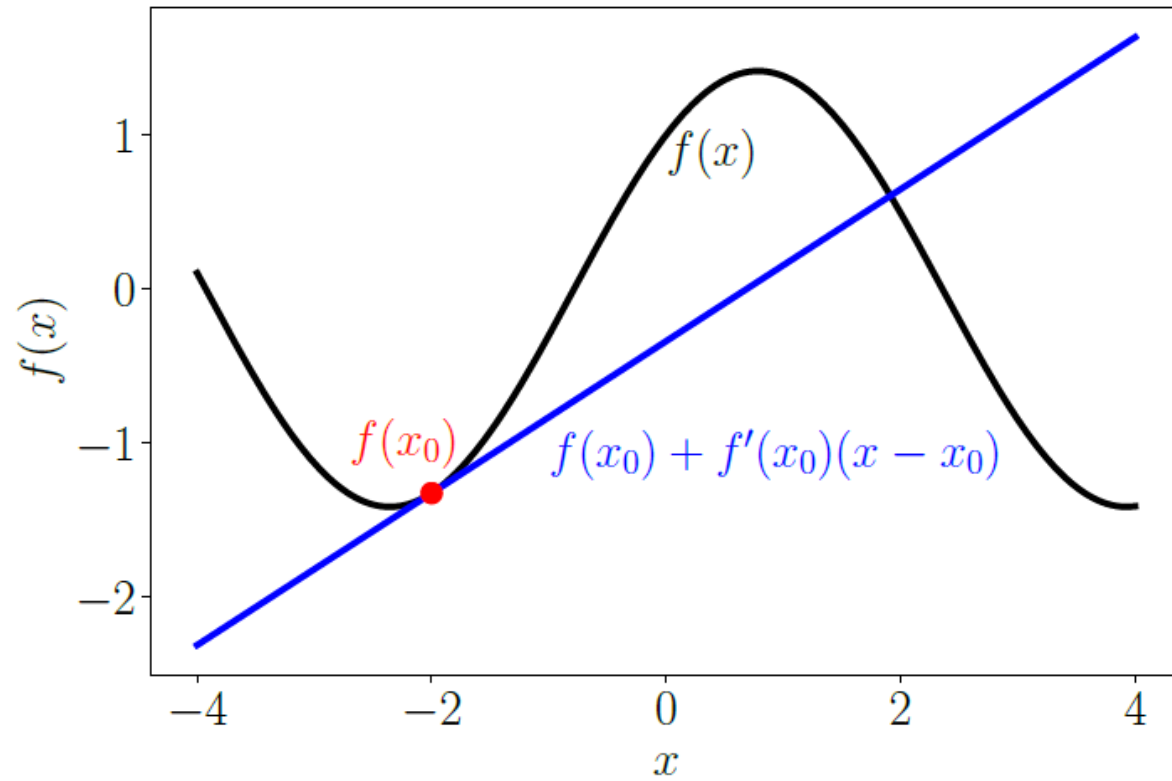
پیدار تیلور نمونه خاصی از پیدارهای توانی

$$f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} a_k (x - c)^k$$

$a_k$  ضرائب

$c$  ثبات

# پیدار تیلور - تقریب



$$f(\mathbf{x}) \approx f(\mathbf{x}_0) + (\nabla_{\mathbf{x}} f)(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)$$

# مشتق تابع چند متغیره - گرادیان

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\mathbf{x} \rightarrow f(\mathbf{x})$$

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

مشتق پذیری درجه اول

پیوستگی

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{f(x_1, \dots, x_{i-1}, x_i + \epsilon, x_{i+1}, \dots, x_n) - f(x_1, \dots, x_{i-1}, x_i, x_{i+1}, \dots, x_n)}{\epsilon}$$
$$= \frac{f(\mathbf{x} + \epsilon \mathbf{e}_i) - f(\mathbf{x})}{\epsilon}$$

$$\nabla = \sum_{j=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial x_j} \right] \hat{\mathbf{e}}_j = \left[ \frac{\partial}{\partial x_1} \right] \hat{\mathbf{e}}_1 + \left[ \frac{\partial}{\partial x_2} \right] \hat{\mathbf{e}}_2 + \dots + \left[ \frac{\partial}{\partial x_n} \right] \hat{\mathbf{e}}_n$$

# قاعده زنجیری

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T$$

$x_1$  و  $x_2$  هر دو تابعی از  $t$

گرادین  $f$  نسبت به  $t$ :

$$\frac{df}{dt} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1(t)}{\partial t} \\ \frac{\partial x_2(t)}{\partial t} \end{bmatrix} = \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{\partial x_1}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{\partial x_2}{\partial t}$$

## قاعده زنجیری - ادامه

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 + 2x_2$$

$$x_1 = \sin t$$

$$x_2 = \cos t$$

$$\begin{aligned}\frac{df}{dt} &= \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{\partial x_1}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{\partial x_2}{\partial t} \\ &= 2 \sin t \frac{\partial \sin t}{\partial t} + 2 \frac{\partial \cos t}{\partial t} \\ &= 2 \sin t \cos t - 2 \sin t = 2 \sin t (\cos t - 1)\end{aligned}$$

# قاعده زنجیری - ادامه

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T$$

$$\frac{\partial f}{\partial s} = \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{\partial x_1}{\partial s} + \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{\partial x_2}{\partial s}$$

اگر  $x_1$  و  $x_2$  هر دو تابعی از دو متغیر  $s$  و  $t$  و

$$\frac{\partial f}{\partial t} = \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{\partial x_1}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{\partial x_2}{\partial t}$$

$$\frac{df}{d(s,t)} = \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}} \frac{\partial \mathbf{x}}{\partial (s,t)} = \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} \end{bmatrix}}_{= \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}}} \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial s} & \frac{\partial x_1}{\partial t} \\ \frac{\partial x_2}{\partial s} & \frac{\partial x_2}{\partial t} \end{bmatrix}}_{= \frac{\partial \mathbf{x}}{\partial (s,t)}}$$

# ویژگی‌های مفید جهت محاسبه گرادیان

$$\frac{\partial}{\partial X} f(X)^\top = \left( \frac{\partial f(X)}{\partial X} \right)^\top$$

$$\frac{\partial}{\partial X} \text{tr}(f(X)) = \text{tr} \left( \frac{\partial f(X)}{\partial X} \right)$$

$$\frac{\partial}{\partial X} \det(f(X)) = \det(f(X)) \text{tr} \left( f(X)^{-1} \frac{\partial f(X)}{\partial X} \right)$$

$$\frac{\partial}{\partial X} f(X)^{-1} = -f(X)^{-1} \frac{\partial f(X)}{\partial X} f(X)^{-1}$$

$$\frac{\partial a^\top X^{-1} b}{\partial X} = -(X^{-1})^\top a b^\top (X^{-1})^\top$$

$$\frac{\partial x^\top a}{\partial x} = a^\top$$

$$\frac{\partial a^\top x}{\partial x} = a^\top$$

$$\frac{\partial a^\top X b}{\partial X} = a b^\top$$

$$\frac{\partial x^\top B x}{\partial x} = x^\top (B + B^\top)$$

$$\frac{\partial}{\partial s} (x - As)^\top W (x - As) = -2(x - As)^\top W A$$

W متقارن:



# مشتق تابع چند متغیره - ماتریس هسی

مشتق دوم

ماتریس هسی

مشتق پذیری مرتبه دوم

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$$

# پیدار تیلور چندمتغیره

$$\delta^2 := \delta \otimes \delta = \delta \delta^\top, \quad \delta^2[i, j] = \delta[i] \delta[j]$$



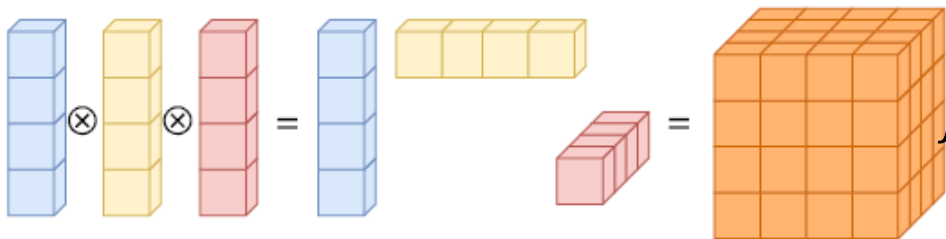
$$f: \mathbb{R}^D \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\mathbf{x} \rightarrow f(\mathbf{x}), \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^D$$

هموار در همسایگی  $\mathbf{x}_0$

$$\delta = \mathbf{x} - \mathbf{x}_0$$

$$\delta^3 := \delta \otimes \delta \otimes \delta, \quad \delta^3[i, j, k] = \delta[i] \delta[j] \delta[k]$$



$$f(\mathbf{x}) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{D_{\mathbf{x}}^k f(\mathbf{x}_0)}{k!} \delta^k$$

$D_{\mathbf{x}}^k f(\mathbf{x}_0)$  مشتق  $k$ -ام  $f$  نسبت به  $\mathbf{x}$   
 $\delta^k$  و  $D_{\mathbf{x}}^k f(\mathbf{x}_0)$  هر دو تنسور درجه  $k$ -ام

# پیدار تیلور چندمتغیره

$$D_{\mathbf{x}}^k f(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}^k = \sum_{i_1=1}^D \dots \sum_{i_k=1}^D D_{\mathbf{x}}^k f(\mathbf{x}_0)[i_1, \dots, i_k] \delta[i_1] \dots \delta[i_k]$$

$$k = 0 : D_{\mathbf{x}}^0 f(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}^0 = f(\mathbf{x}_0) \in \mathbb{R}$$

$$k = 1 : D_{\mathbf{x}}^1 f(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}^1 = \underbrace{\nabla_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x}_0)}_{1 \times D} \underbrace{\boldsymbol{\delta}}_{D \times 1} = \sum_{i=1}^D \nabla_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x}_0)[i] \delta[i] \in \mathbb{R}$$

$$k = 2 : D_{\mathbf{x}}^2 f(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}^2 = \text{tr} \left( \underbrace{\mathbf{H}(\mathbf{x}_0)}_{D \times D} \underbrace{\boldsymbol{\delta}}_{D \times 1} \underbrace{\boldsymbol{\delta}^\top}_{1 \times D} \right) = \boldsymbol{\delta}^\top \mathbf{H}(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}$$

$$= \sum_{i=1}^D \sum_{j=1}^D H[i, j] \delta[i] \delta[j] \in \mathbb{R}$$

$$k = 3 : D_{\mathbf{x}}^3 f(\mathbf{x}_0) \boldsymbol{\delta}^3 = \sum_{i=1}^D \sum_{j=1}^D \sum_{k=1}^D D_{\mathbf{x}}^3 f(\mathbf{x}_0)[i, j, k] \delta[i] \delta[j] \delta[k] \in \mathbb{R}$$

# پیدار تیلور چندمتغیره - مثال

$$f(x, y) = x^2 + 2xy + y^3$$

$$(x_0, y_0) = (1, 2)$$

$$f(1, 2) = 13$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 2y \implies \frac{\partial f}{\partial x}(1, 2) = 6$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 2x + 3y^2 \implies \frac{\partial f}{\partial y}(1, 2) = 14$$

$$D_{x,y}^1 f(1, 2) = \nabla_{x,y} f(1, 2) = \left[ \frac{\partial f}{\partial x}(1, 2) \quad \frac{\partial f}{\partial y}(1, 2) \right] = [6 \quad 14] \in \mathbb{R}^{1 \times 2}$$

$$\frac{D_{x,y}^1 f(1, 2)}{1!} \delta = [6 \quad 14] \begin{bmatrix} x - 1 \\ y - 2 \end{bmatrix} = 6(x - 1) + 14(y - 2)$$

# پیدار تیلور چندمتغیره - مثال

$$f(x, y) = x^2 + 2xy + y^3$$

$$(x_0, y_0) = (1, 2)$$

$$f(1, 2) = 13$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2 \implies \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 2) = 2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 6y \implies \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 2) = 12$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = 2 \implies \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(1, 2) = 2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = 2 \implies \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 2) = 2$$

$$H = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 6y \end{bmatrix}$$

$$H(1, 2) = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 12 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$$

# پیدار تیلور چندمتغیره - مثال

$$f(x, y) = x^2 + 2xy + y^3$$

$$(x_0, y_0) = (1, 2)$$

$$f(1, 2) = 13$$

$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 6y \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{H}(1, 2) = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 12 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$$

$$\begin{aligned} \frac{D_{x,y}^2 f(1, 2)}{2!} \delta^2 &= \frac{1}{2} \delta^\top \mathbf{H}(1, 2) \delta \\ &= \frac{1}{2} [x-1 \quad y-2] \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x-1 \\ y-2 \end{bmatrix} \\ &= (x-1)^2 + 2(x-1)(y-2) + 6(y-2)^2 \end{aligned}$$

# پیدار تیلور چندمتغیره - مثال

$$f(x, y) = x^2 + 2xy + y^3$$

$$(x_0, y_0) = (1, 2)$$

$$f(1, 2) = 13$$

$$D_{x,y}^3 f = \begin{bmatrix} \frac{\partial H}{\partial x} & \frac{\partial H}{\partial y} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2 \times 2},$$

$$D_{x,y}^3 f[:, :, 1] = \frac{\partial H}{\partial x} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^3 f}{\partial x^3} & \frac{\partial^3 f}{\partial x^2 \partial y} \\ \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y \partial x} & \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y^2} \end{bmatrix}$$

$$D_{x,y}^3 f[:, :, 2] = \frac{\partial H}{\partial y} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x^2} & \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x \partial y} \\ \frac{\partial^3 f}{\partial y^2 \partial x} & \frac{\partial^3 f}{\partial y^3} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial^3 f}{\partial y^3} = 6 \implies \frac{\partial^3 f}{\partial y^3}(1, 2) = 6$$

$$D_{x,y}^3 f[:, :, 1] = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad D_{x,y}^3 f[:, :, 2] = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\frac{D_{x,y}^3 f(1, 2)}{3!} \delta^3 = (y - 2)^3$$

# پیدار تیلور چندمتغیره - مثال

$$f(x, y) = x^2 + 2xy + y^3$$

$$(x_0, y_0) = (1, 2)$$

$$f(1, 2) = 13 \quad f(x) = f(1, 2) + D_{x,y}^1 f(1, 2) \delta + \frac{D_{x,y}^2 f(1, 2)}{2!} \delta^2 + \frac{D_{x,y}^3 f(1, 2)}{3!} \delta^3$$

$$\begin{aligned} &= f(1, 2) + \frac{\partial f(1, 2)}{\partial x} (x - 1) + \frac{\partial f(1, 2)}{\partial y} (y - 2) \\ &\quad + \frac{1}{2!} \left( \frac{\partial^2 f(1, 2)}{\partial x^2} (x - 1)^2 + \frac{\partial^2 f(1, 2)}{\partial y^2} (y - 2)^2 \right. \\ &\quad \left. + 2 \frac{\partial^2 f(1, 2)}{\partial x \partial y} (x - 1)(y - 2) \right) + \frac{1}{6} \frac{\partial^3 f(1, 2)}{\partial y^3} (y - 2)^3 \\ &= 13 + 6(x - 1) + 14(y - 2) \\ &\quad + (x - 1)^2 + 6(y - 2)^2 + 2(x - 1)(y - 2) + (y - 2)^3 \end{aligned}$$

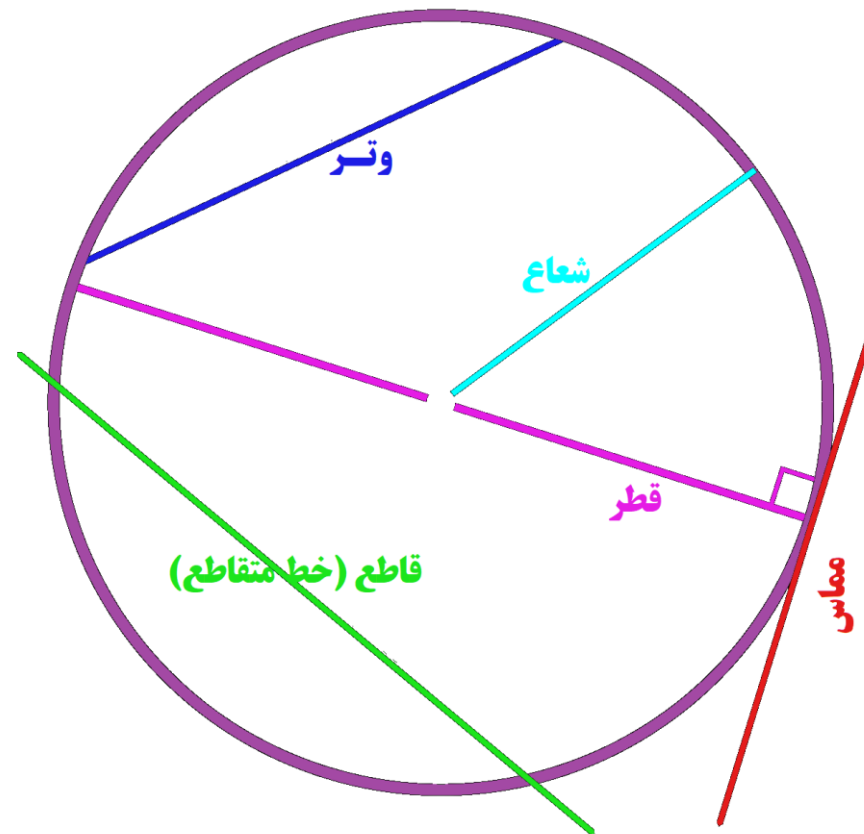


# خط مماس بر منحنی

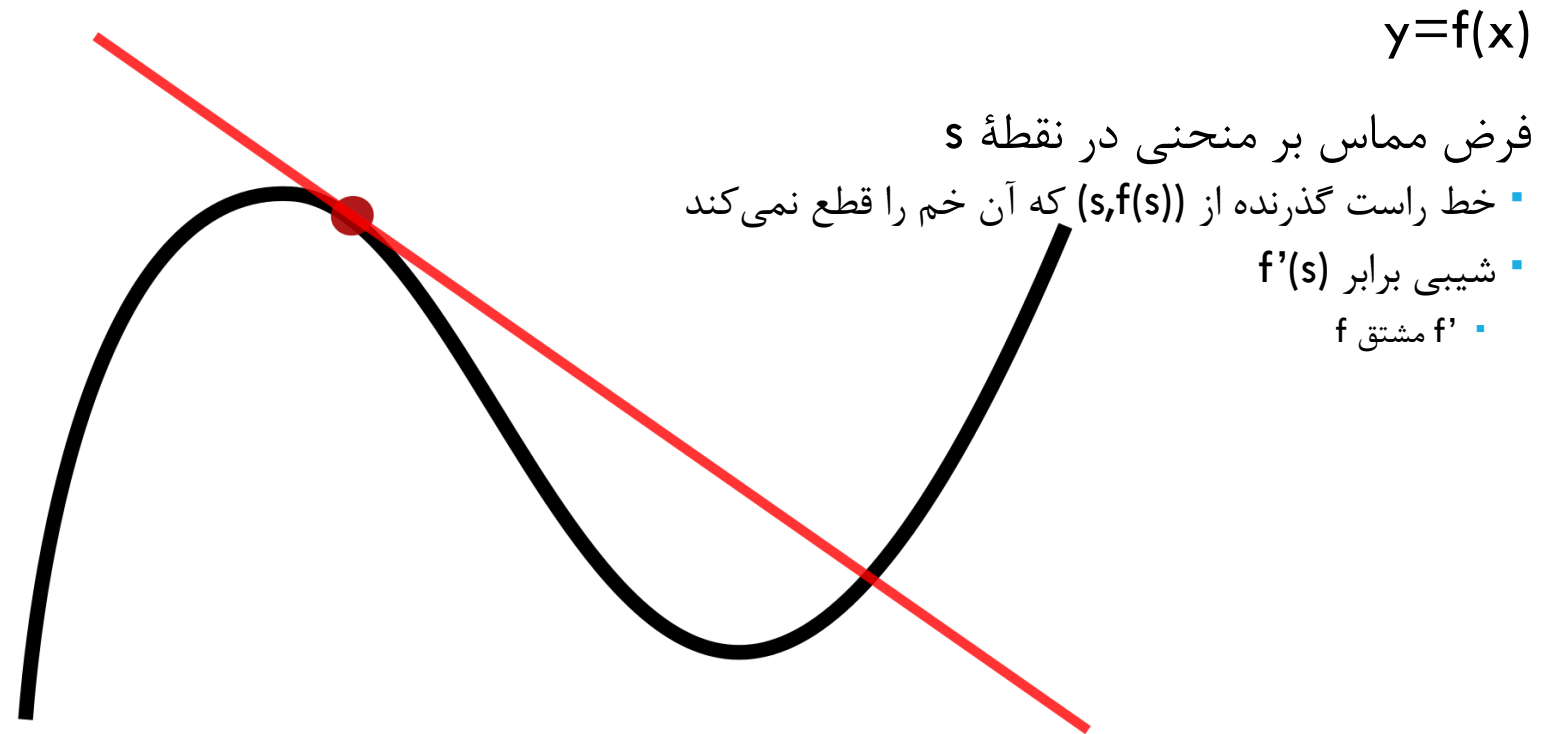
خط مماس بر خم صفحه‌ای در نقطه معین

صرفاً لمس منحنی در آن نقطه

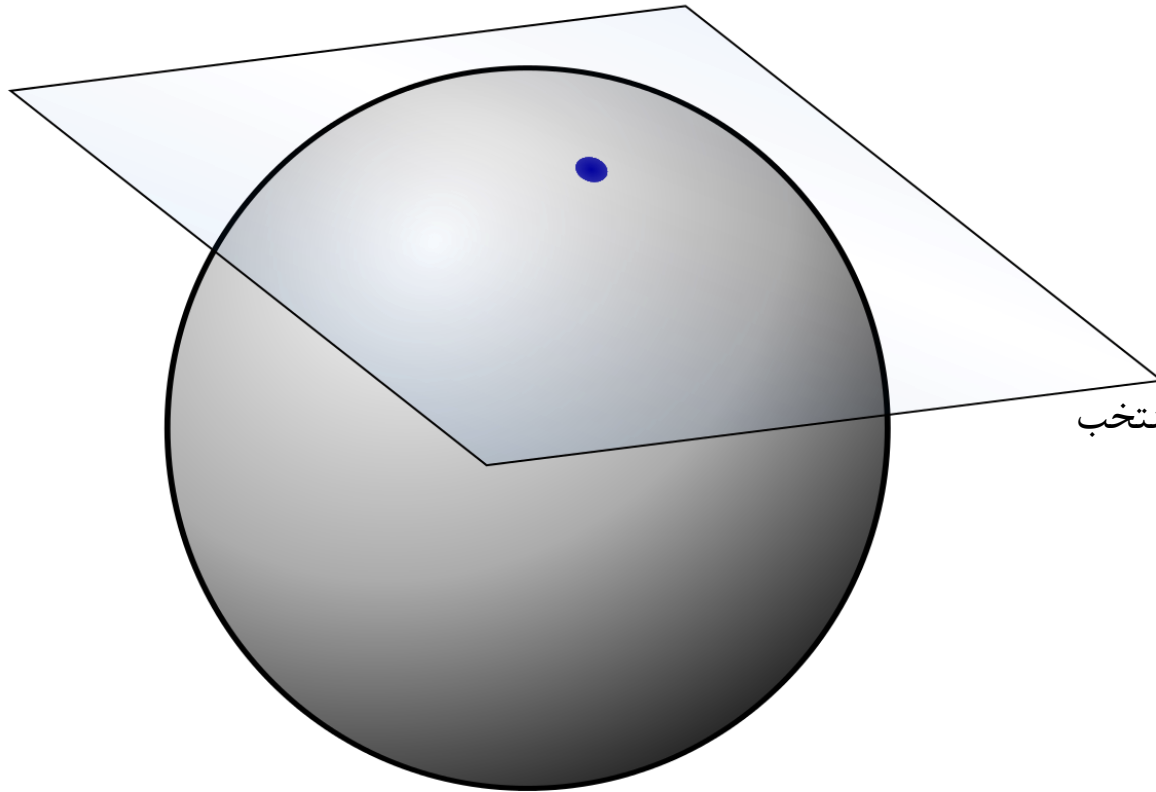
# نسبت خط و دایره



# مماس در تابع تک متغیره



# مماس در تابع دو متغیره



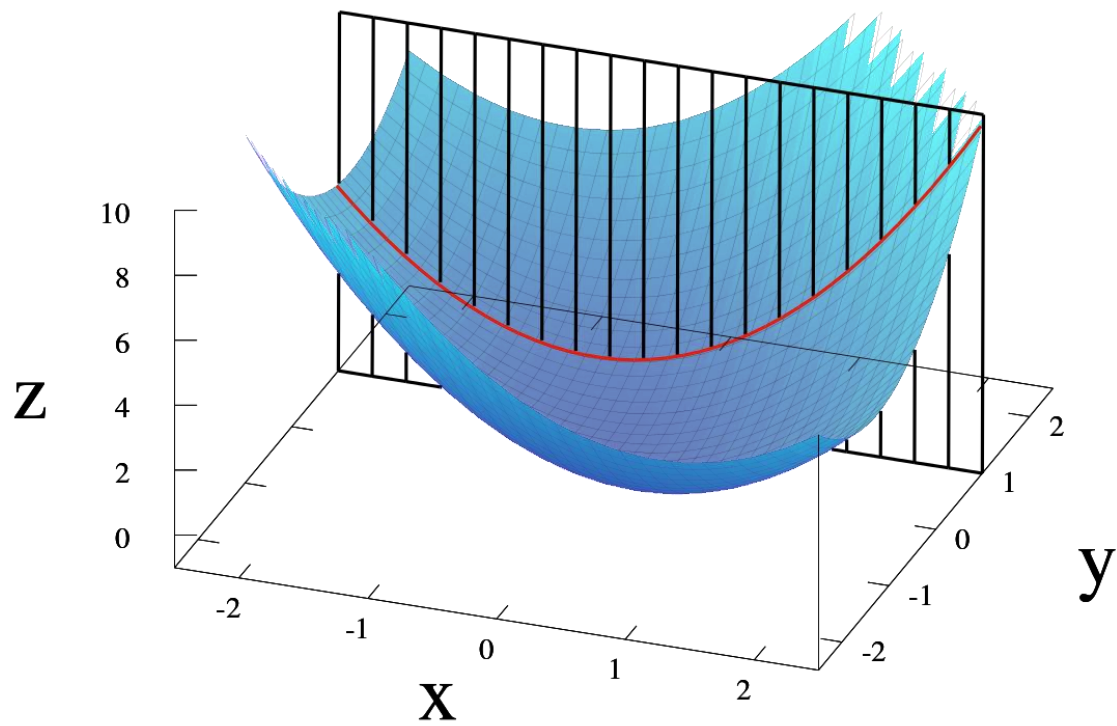
صفحه مماس بر نقطه خاص

چند خط مماس بر هر نقطه؟

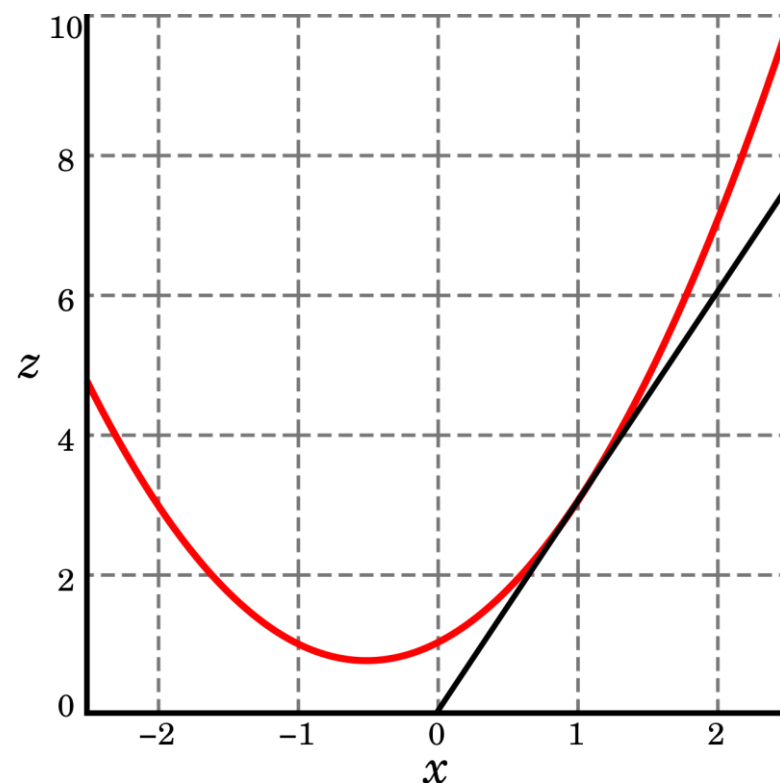
▪ بی نهایت

مشتق جزئی

▪ انتخاب یکی از این خطوط و یافتن شیب خط منتخب



$$z = x^2 + xy + y^2$$



# مشتق‌های جهت‌دار

مشتق: اندازه‌گیری حساسیت به تغییر مقدار تابع با توجه به تغییر ورودی

مشتق‌های جهت‌دار: سرعت لحظه‌ای تغییرات تابع در راستای بردار  $\mathbf{p}$  در نقطه  $\mathbf{x}$

تعمیم مشتق‌های جزئی

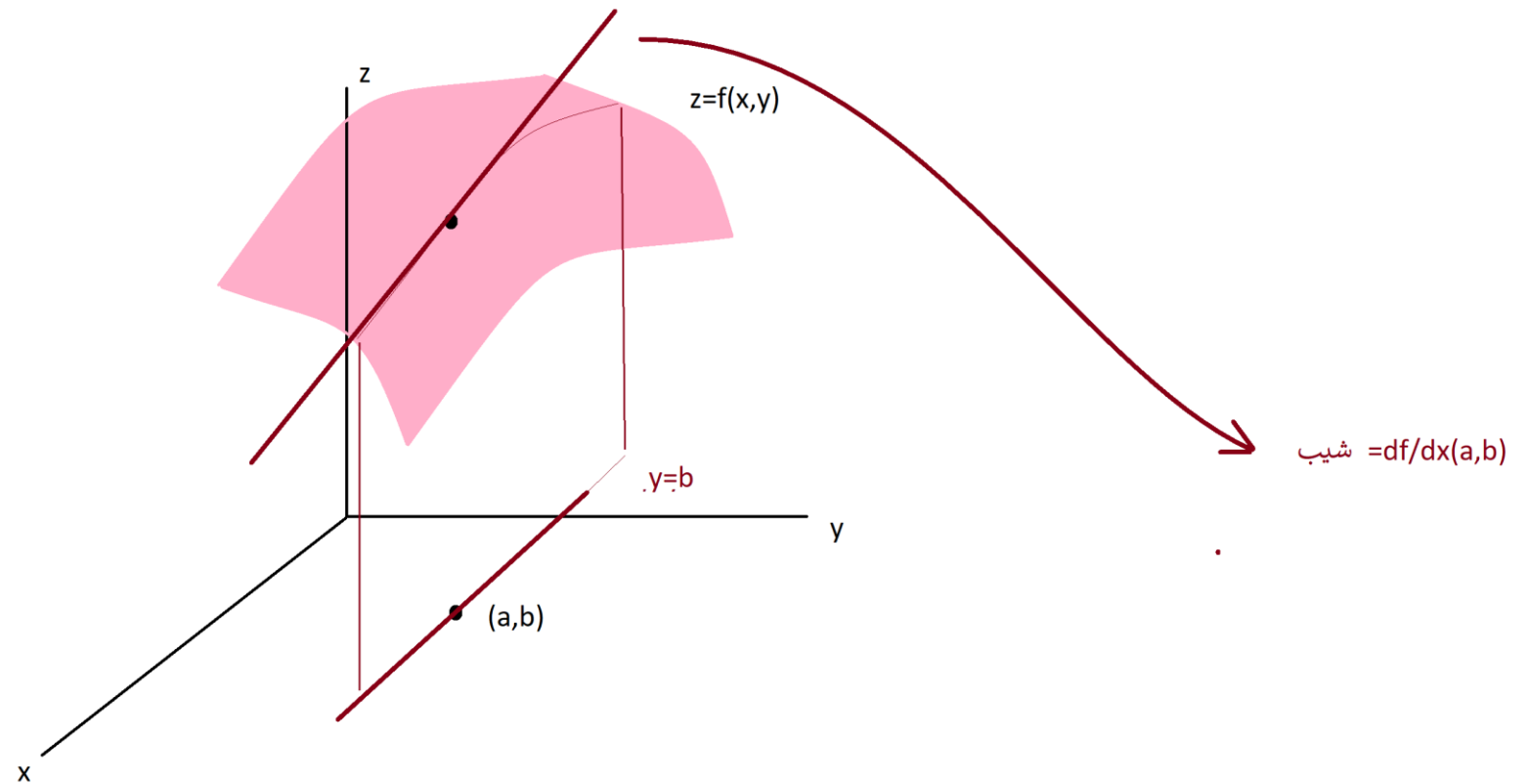
- مشتق‌های جهت‌دار در راستای هر محور
- نمایش با بردارها
- بردار واحد
- روی صفحه (ابرفضا) متغیرها

# مشتق‌های جهت‌دار

$$\begin{aligned} \mathbf{x} &\in \mathbb{R}^n \\ \mathbf{p} &\in \mathbb{R}^n \\ f: \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R} \end{aligned}$$

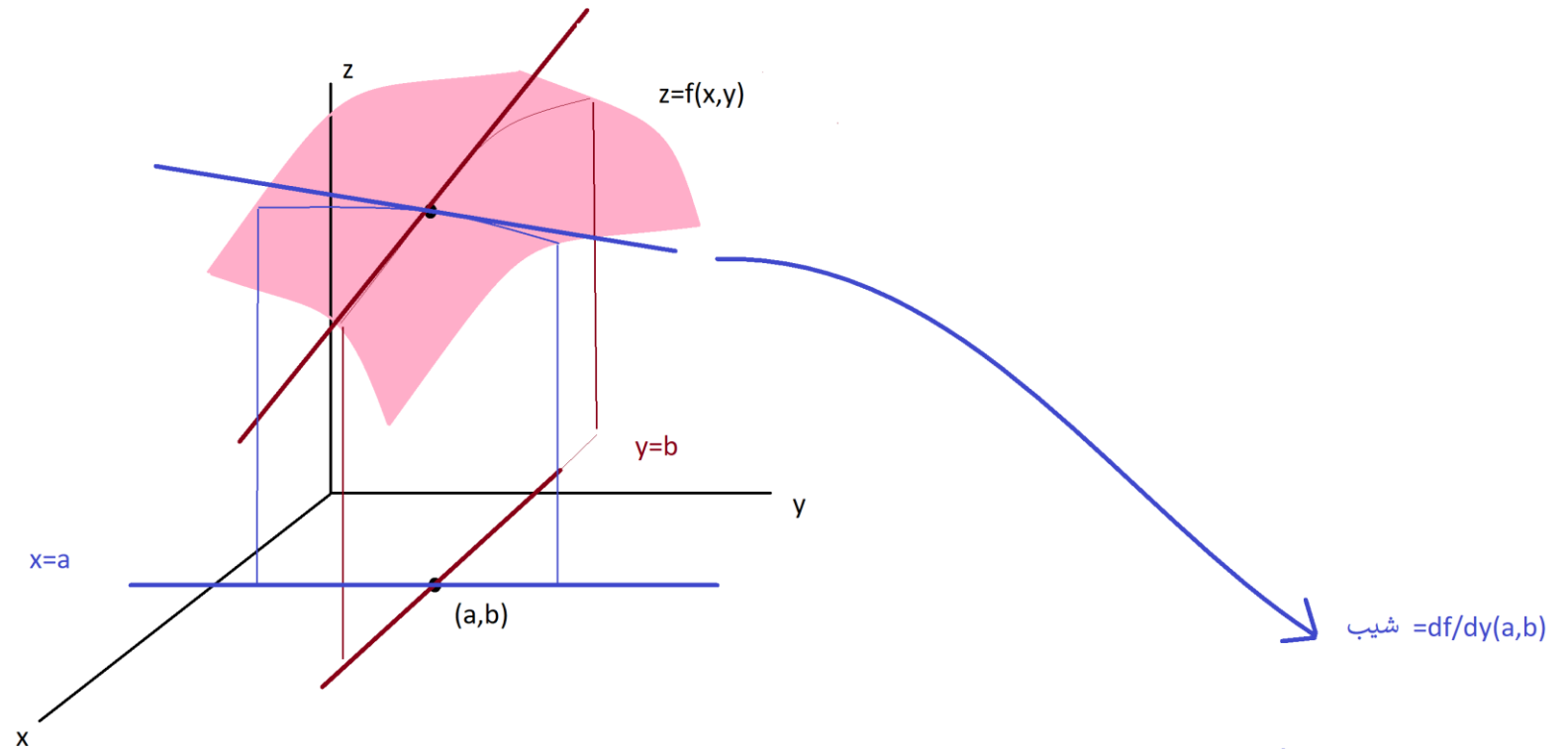
$$D(f(\mathbf{x}); \mathbf{p}) \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + \epsilon \mathbf{p}) - f(\mathbf{x})}{\epsilon}$$

# گرادیان و مشتق جهت‌دار





# گرادیان و مشتق جهت‌دار



# گرادیان و مشتق جهت‌دار

$$\mathbf{p} = (p_0, p_1),$$

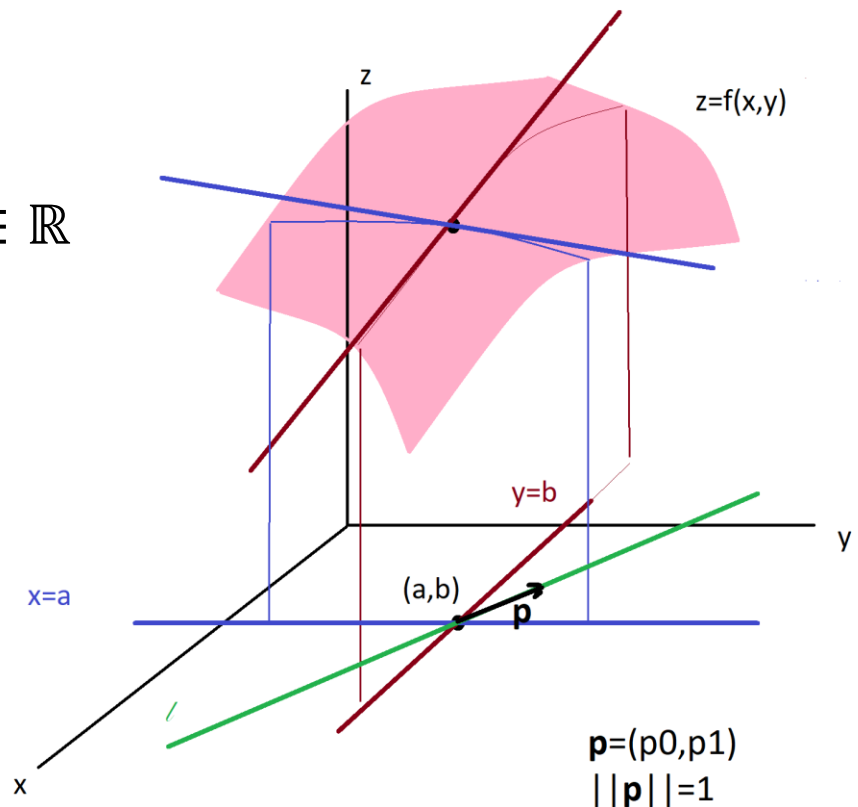
$$\|\mathbf{p}\| = 1$$

$$l = (a + p_0 t, b + p_1 t), t \in \mathbb{R}$$

$$x = a + p_0 t$$

$$y = b + p_1 t$$

$$t = \frac{x-a}{p_0} \Rightarrow y = mx + c$$





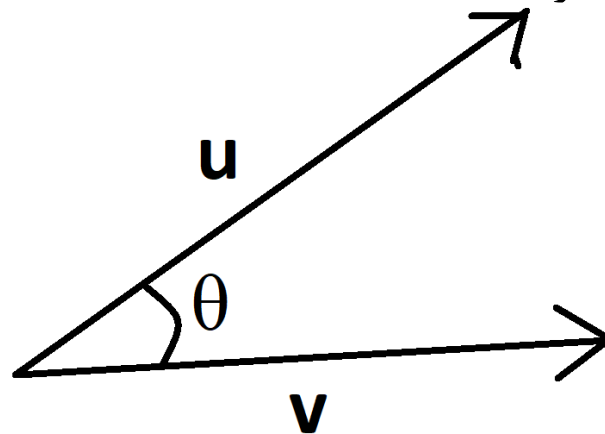
# گرادیان و مشتق جهت‌دار

$$D(f(a, b); \mathbf{p}) = \nabla f(a, b) \cdot \mathbf{p}$$
$$\nabla f(a, b) = \left( \frac{\partial f}{\partial x}(a, b), \frac{\partial f}{\partial y}(a, b) \right)$$

# گرادیان و مشتق جهت‌دار

$$u \cdot v = \|u\| \|v\| \cos \theta$$

ضرب داخلی دو بردار عمود بر هم برابر صفر



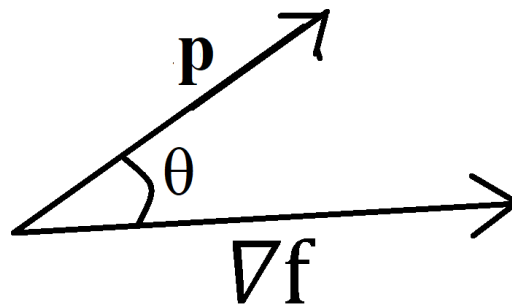
# گرادیان و مشتق جهت‌دار

$$D(f(a, b); \mathbf{p}) = \nabla f(a, b) \cdot \mathbf{p}$$

$$= \|\nabla f\| \|\mathbf{p}\| \cos\theta$$

$$= \|\nabla f\| \cos\theta$$

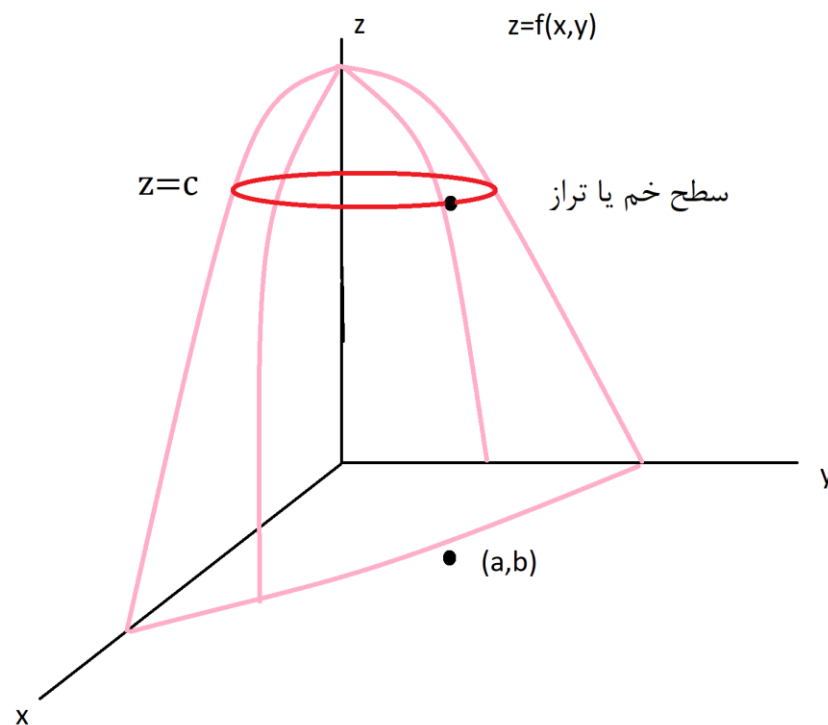
$$-1 \leq \cos\theta \leq 1$$



$$\cos\theta = 1 \Rightarrow D(f; \mathbf{p}) = \text{بیشینه} = \|\nabla f\|$$

$$\cos\theta = -1 \Rightarrow D(f; \mathbf{p}) = \text{کمینه} = -\|\nabla f\|$$

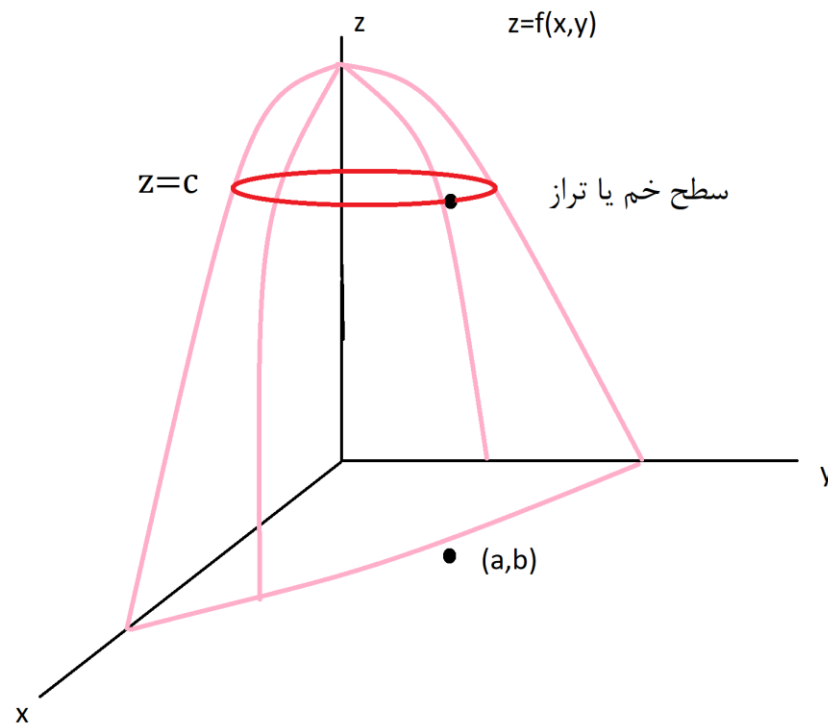
# گرادیان و مشتق جهت دار



جهت بیش نزولی  
در راستای  $-\nabla f$

جهت بیش صعودی  
در راستای  $\nabla f$   
و  $\nabla f$  و  $\mathbf{p}$  هم جهت

# گرادیان و مشتق جهت‌دار

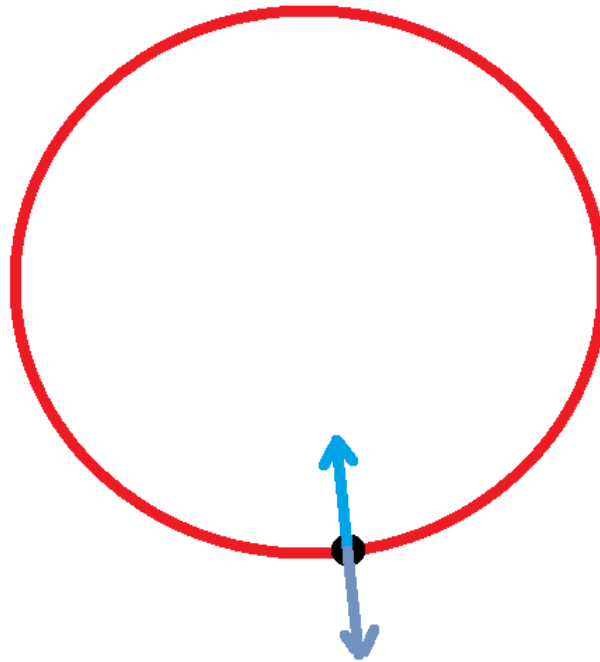


$\nabla f$  همیشه عمود بر تراز  
▪ بردار گرادیان دو بعدی است



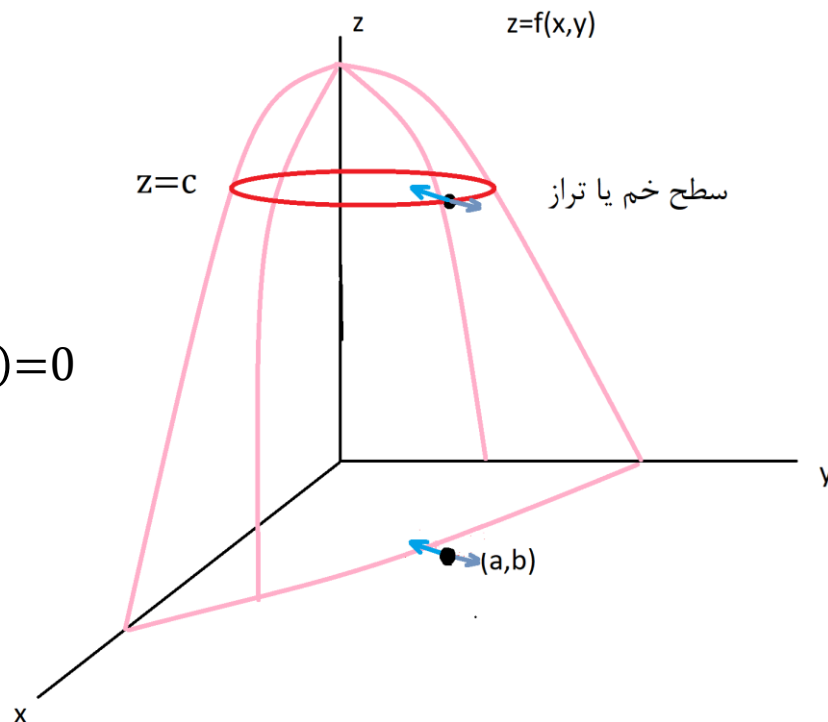
# گرادیان و مشتق جهت دار

$\nabla f$  همیشه عمود بر تراز  
بردار گرادیان دو بعدی است



# گرادیان و مشتق جهت‌دار

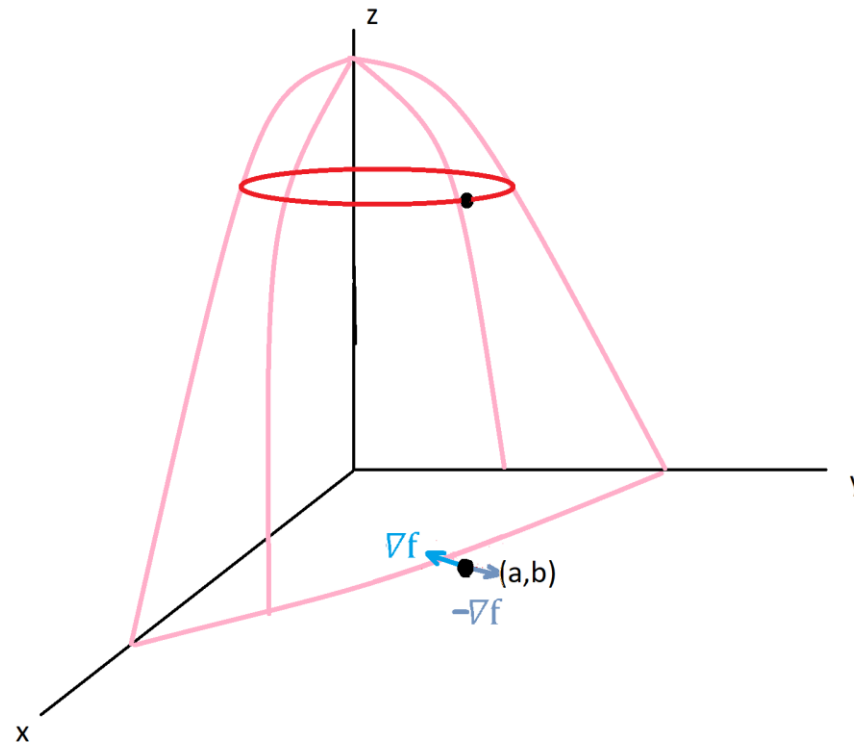
- $\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, 0 \right)$
- $z = c \xrightarrow{\text{مشتق}} (0, 0, 1)$
- $\Rightarrow \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, 0 \right) \cdot (0, 0, 1) = 0$



▪  $\nabla f$  همیشه عمود بر تراز  
▪ بردار گرادیان دو بعدی است

# گرادیان و مشتق جهت‌دار

بیش سرعت نزول:  $-\nabla f$



# منابع

[دایزن روٹ]

[نازہ دل]

Rhonda Hughes