

第七章 多元函数微分学及其应用

§ 7.1 多元函数的基本概念

§ 7.2 偏导数与高阶偏导数

§ 7.3 全微分及高阶全微分

§ 7.4 多元复合函数的微分法

§ 7.5 方向导数与梯度

§ 7.6 向量值函数的微分法与多元函数的Taylor公式

§ 7.7 偏导数在几何中的应用

§ 7.8 多元函数的极值

§ 7.5 方向导数与梯度

一、方向导数

二、多元函数的梯度

一、方向导数

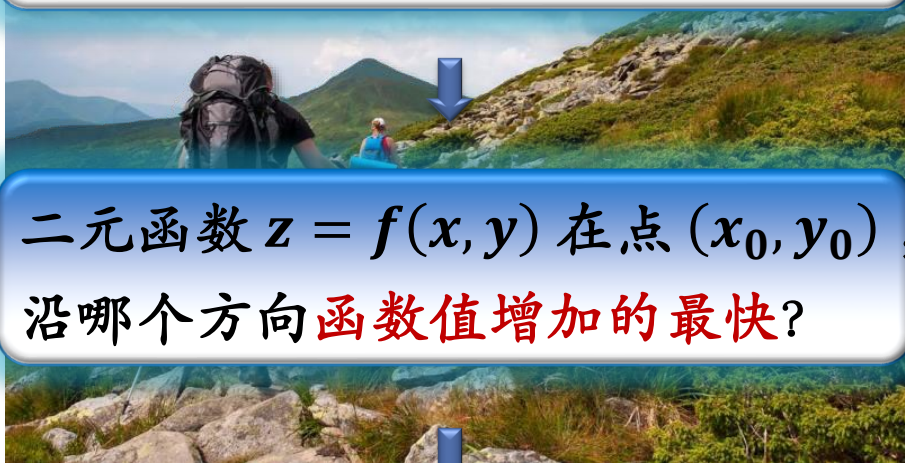
引例



一、方向导数

引例

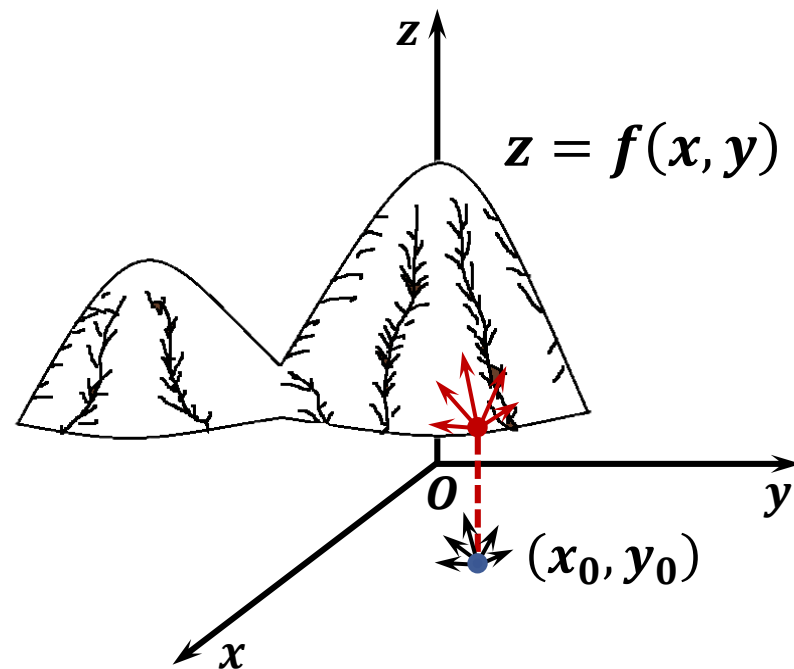
从山脚下一点出发，沿哪个方向
上山最快？



二元函数 $z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，
沿哪个方向函数值增加的最快？



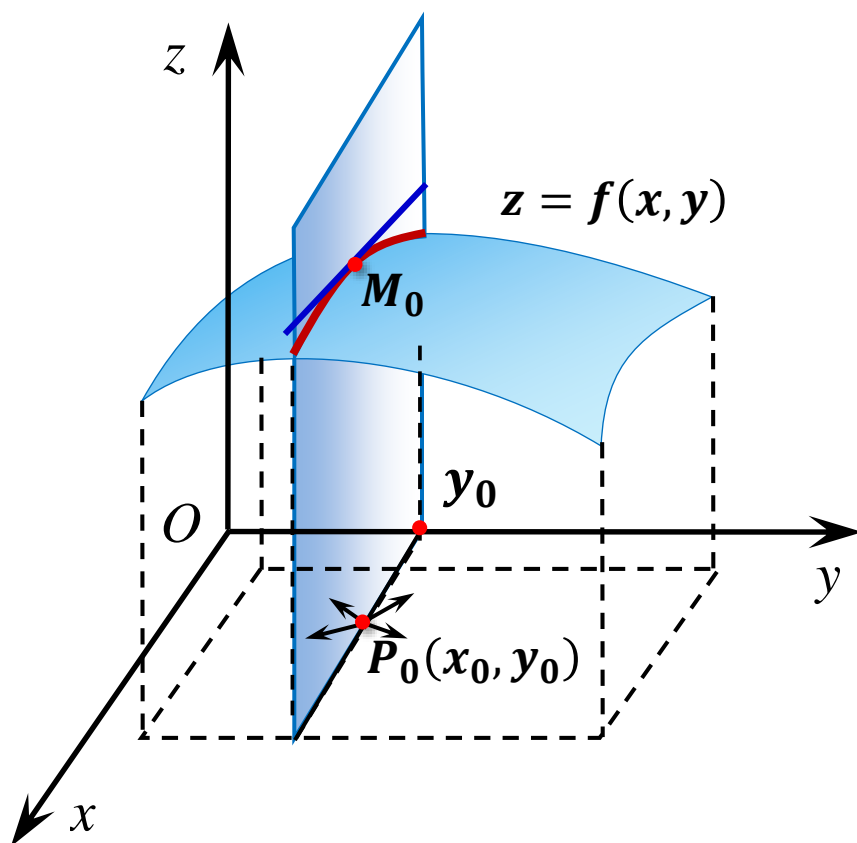
$z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，沿各个
方向的函数值变化率是多少？



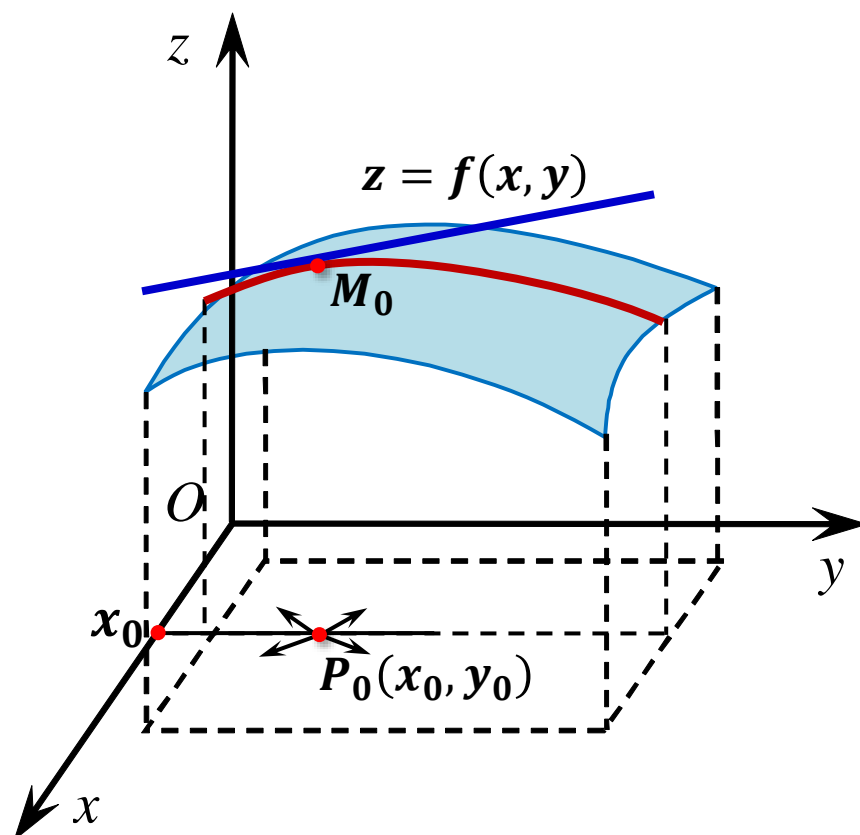
一、方向导数

知识回顾

对 x 的偏导数——二元函数沿 x 轴
方向函数值的变化率

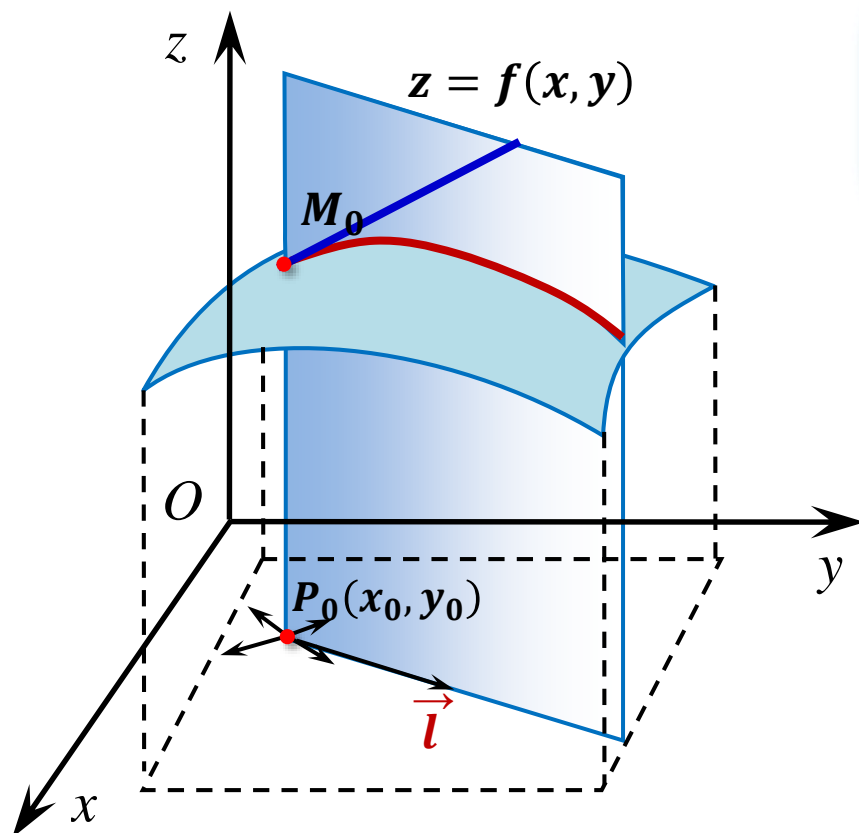


对 y 的偏导数——二元函数沿 y 轴
方向函数值的变化率



一、方向导数

新知探索



$z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，沿各个方向的函数值变化率是多少？



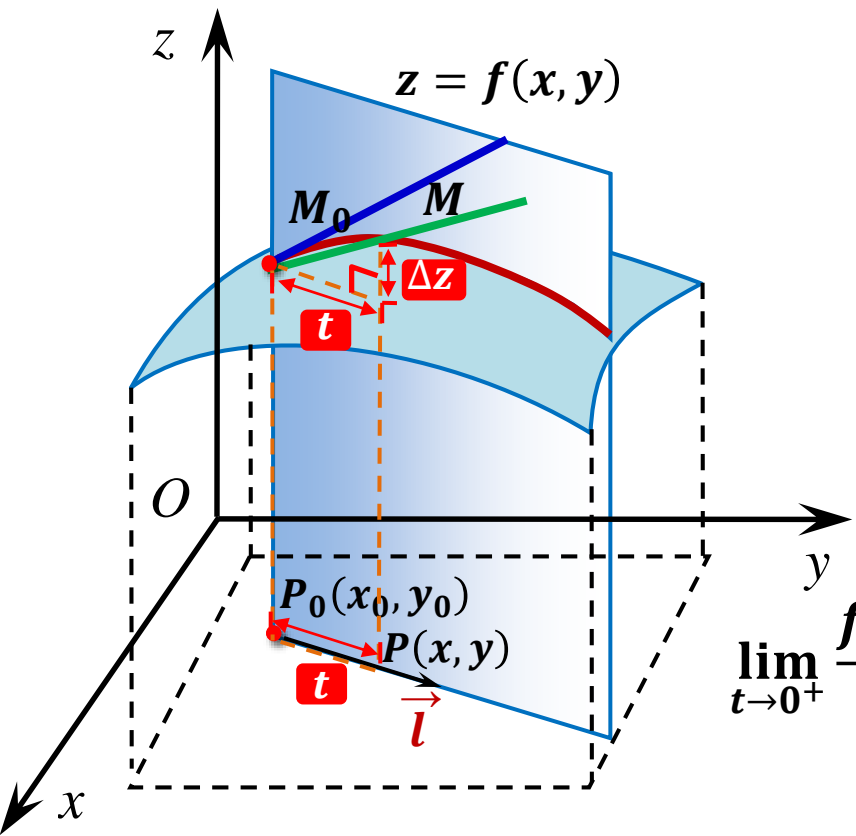
$z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，沿 \vec{l} 方向的函数值变化率是多少？



曲面 $z = f(x, y)$ 上，由方向 \vec{l} 确定的曲线在点 M_0 处的切线斜率

一、方向导数

新知探索



曲面 $z = f(x, y)$ 上，由方向 \vec{l} 确定的曲线在点 M_0 处的切线斜率

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{\Delta z}{t}$$

$t > 0$



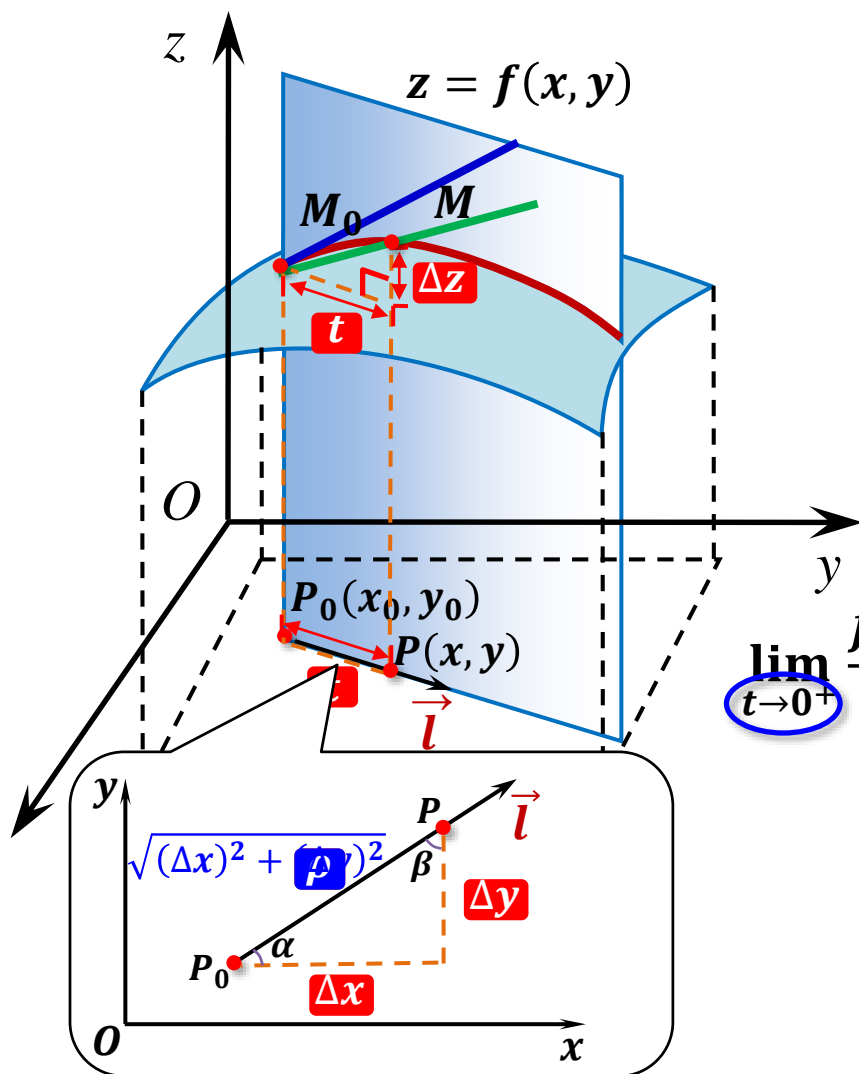
$$\lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{t}$$

方向 \vec{l} : $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$

$$P(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta)$$

一、方向导数

新知探索



曲面 $z = f(x, y)$ 上，由方向 \vec{l} 确定的曲线在点 M_0 处的切线斜率

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{\Delta z}{t} \quad t > 0$$



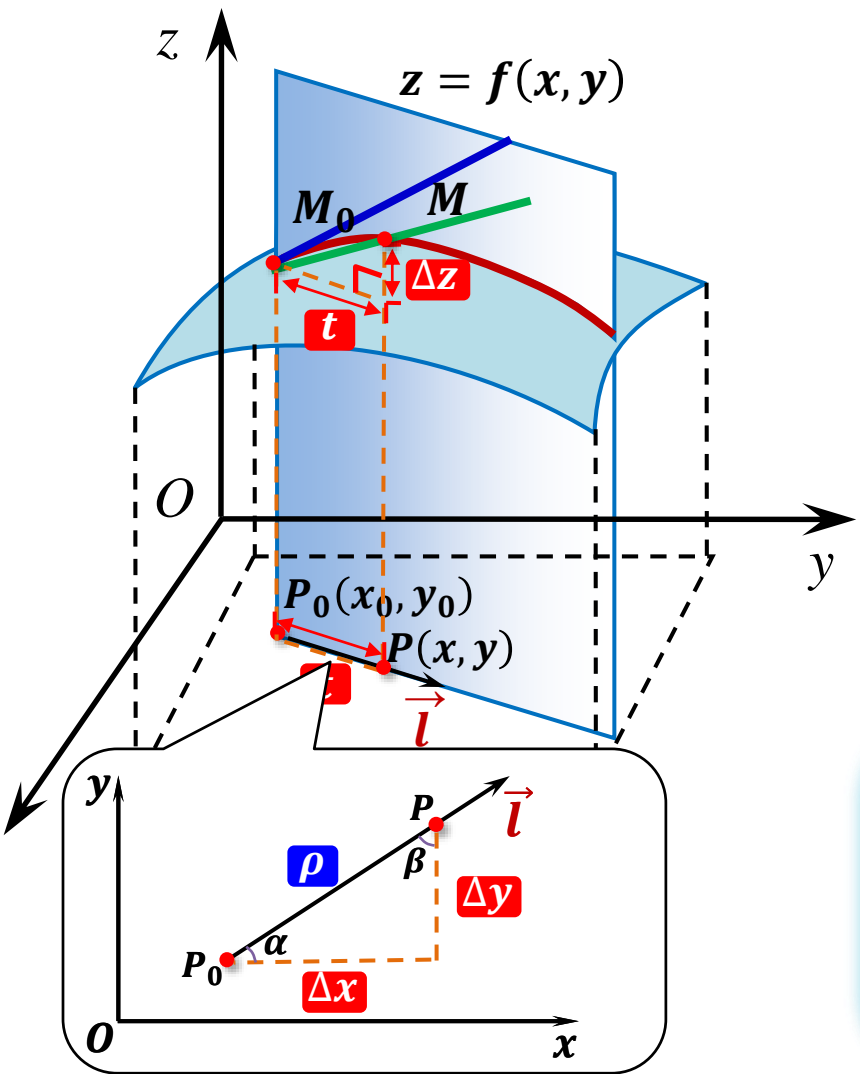
$$\lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{t}$$



$$\lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

一、方向导数

新知探索



曲面 $z = f(x, y)$ 上，由方向 \vec{l} 确定的曲线在点 M_0 处的切线斜率



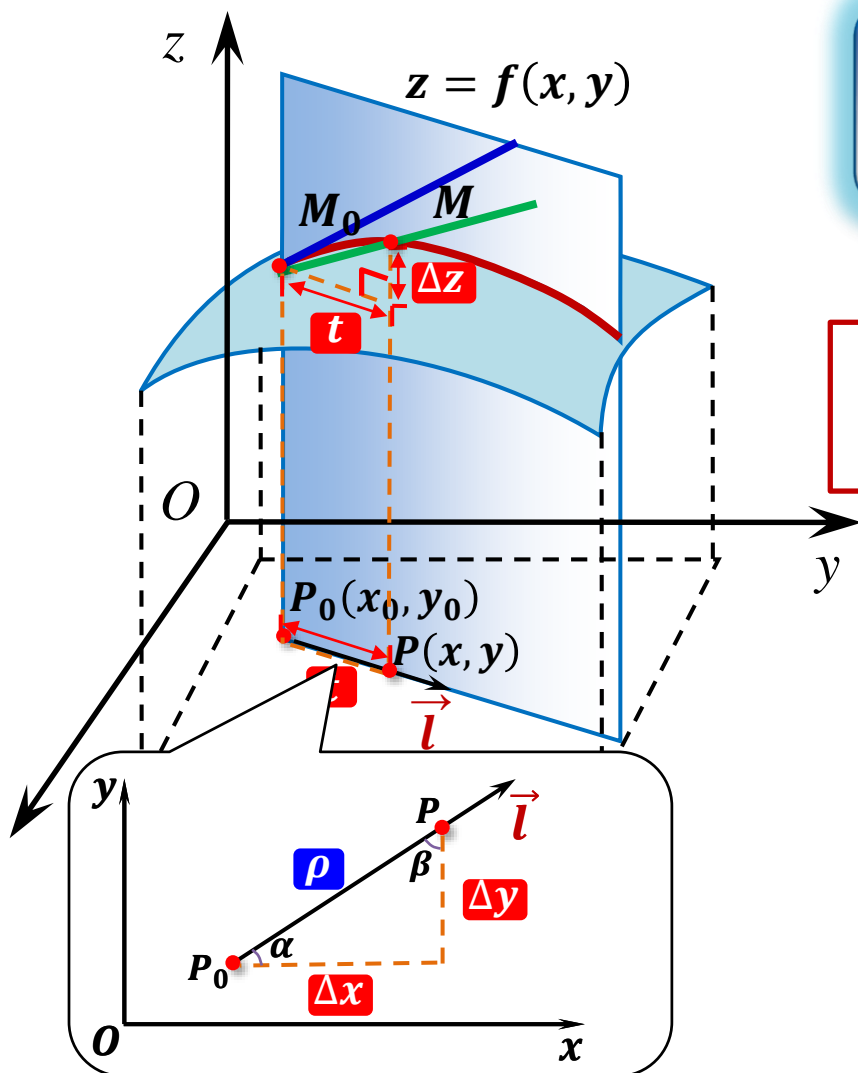
函数 $f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 处沿 \vec{l} 方向的方向导数，记作 $\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)}$

一、方向导数

判断：二元函数在某点沿任何方向的方向导数都存在，则其在该点的偏导数一定存在。（错）

例如：函数 $z = \sqrt{x^2 + y^2}$ 在点 $P(0, 0)$ 处沿任何方向 \vec{l} 的方向导数都存在，但两个偏导数都不存在。

一、方向导数



$z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，沿各个方向的函数值变化率是多少？

$$\lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

$f(x, y)$ 在 $P_0(x_0, y_0)$ 可微

$$\lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f_x(x_0, y_0)\Delta x + f_y(x_0, y_0)\Delta y + o(\rho)}{\rho}$$

$$\lim_{\rho \rightarrow 0} \left(f_x(x_0, y_0) \frac{\Delta x}{\rho} + f_y(x_0, y_0) \frac{\Delta y}{\rho} \right)$$

$\cos \alpha$
 $\cos \beta$

一、方向导数

定理：若函数 $f(x, y)$ 在点 $P_0(x_0, y_0)$ 处可微，则函数在该点沿任一方向 \vec{l} 的方向导数都存在，且有

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = f_x(x_0, y_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0) \cos \beta$$

其中 $\cos \alpha, \cos \beta$ 是 \vec{l} 的方向余弦。



推广到三元函数 $f(x, y, z)$

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0, z_0)} = f_x(x_0, y_0, z_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0, z_0) \cos \beta + f_z(x_0, y_0, z_0) \cos \gamma$$

一、方向导数

例1：求函数 $z = xy^2 + ye^{2x}$ 在点 $P(0, 1)$ 处沿着从点 P 到点 $Q(-1, 2)$ 的方向的方向导数。

一、方向导数

引例

从山脚下一点出发，沿哪个方向
上山最快？

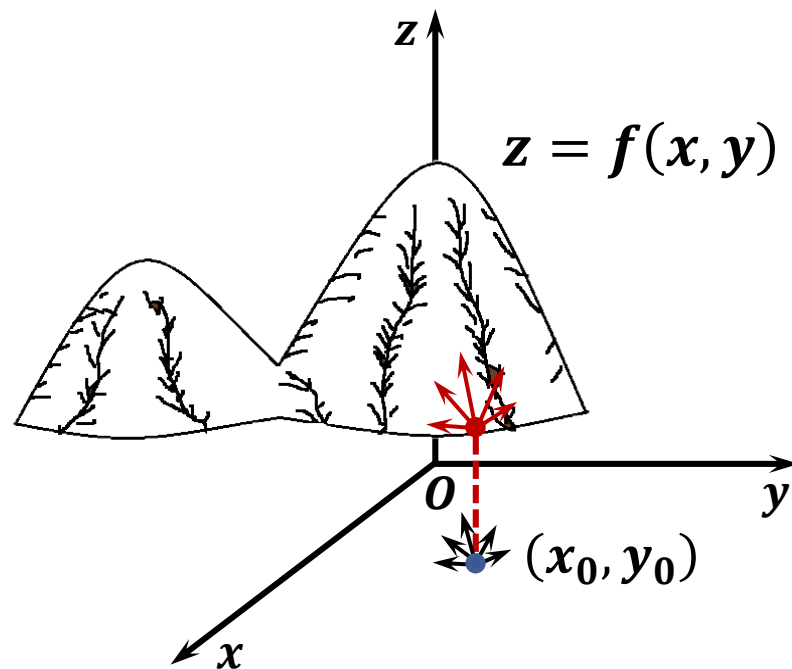


二元函数 $z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，
沿哪个方向函数值增加的最快？



方向导数

$z = f(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) ，沿各个
方向的函数值变化率是多少？



二、多元函数的梯度

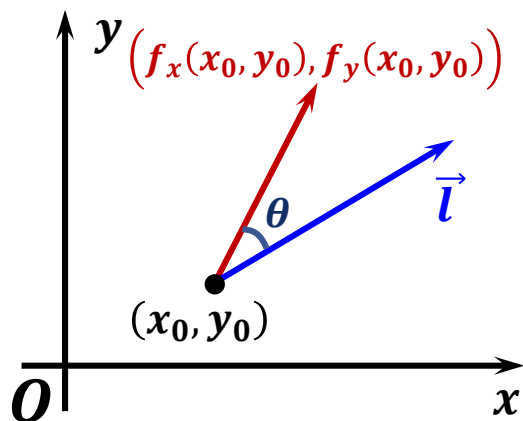
新知探索

二元函数 $z = f(x, y)$ 在一点 (x_0, y_0) ，
沿哪个方向函数值增加的最快？



方向导数**最大**

\vec{l} 方向的方向导数 $\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)}$



$$= \underline{f_x(x_0, y_0)} \underline{\cos \alpha} + \underline{f_y(x_0, y_0)} \underline{\cos \beta}$$

$$= \underline{(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0))} \cdot \underline{(\cos \alpha, \cos \beta)}$$

确定向量

\vec{e}_l

$$= \left| (f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0)) \right| \cdot \underline{|(\cos \alpha, \cos \beta)|} \cdot \boxed{\cos \theta}$$

模为1

$$= \underline{\left| (f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0)) \right|} \cdot \cos \theta$$

确定值

二、多元函数的梯度

定义： 设函数 $f(x, y)$ 在平面区域 D 内具有一阶连续偏导数，则对于每一点 $P_0(x_0, y_0) \in D$ ，都可确定一个向量

$$f_x(x_0, y_0) i + f_y(x_0, y_0) j$$

称这个向量为函数 $f(x, y)$ 在 $P_0(x_0, y_0)$ 的**梯度(gradient)**，记为 **$\text{grad} f(x_0, y_0)$** 或 **$\nabla f(x_0, y_0)$** 。

例2： 求函数 $u = 3x^2 + 2y^2 - z^2$ 在点 $P(1, 2, -1)$ 处，分别沿什么方向方向导数取得最大值和最小值？并求出其最大值和最小值。

二、多元函数的梯度

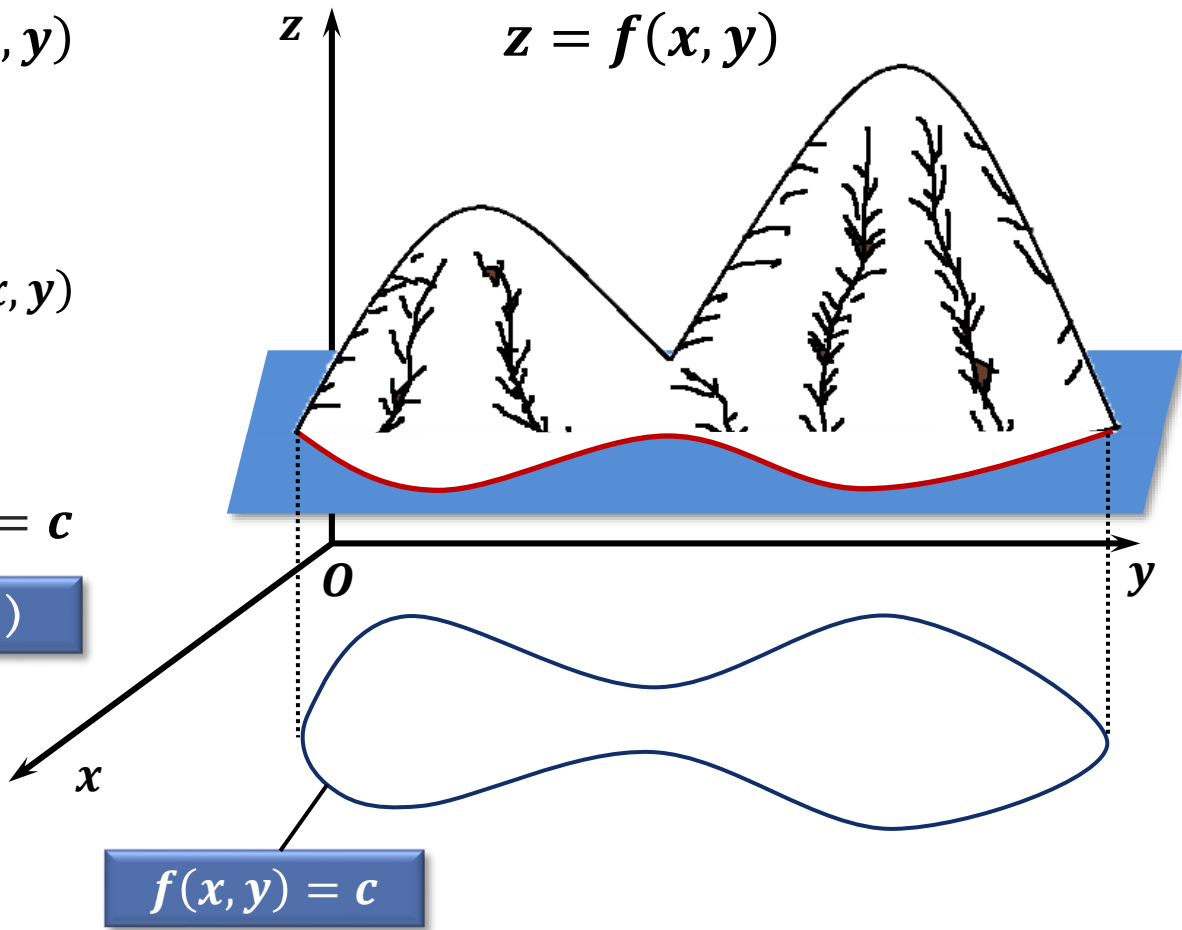
山体表面 —— $z = f(x, y)$

水平面 —— $z = c$

空间曲线 —— $\begin{cases} z = f(x, y) \\ z = c \end{cases}$

平面曲线 —— $f(x, y) = c$

(等值线)



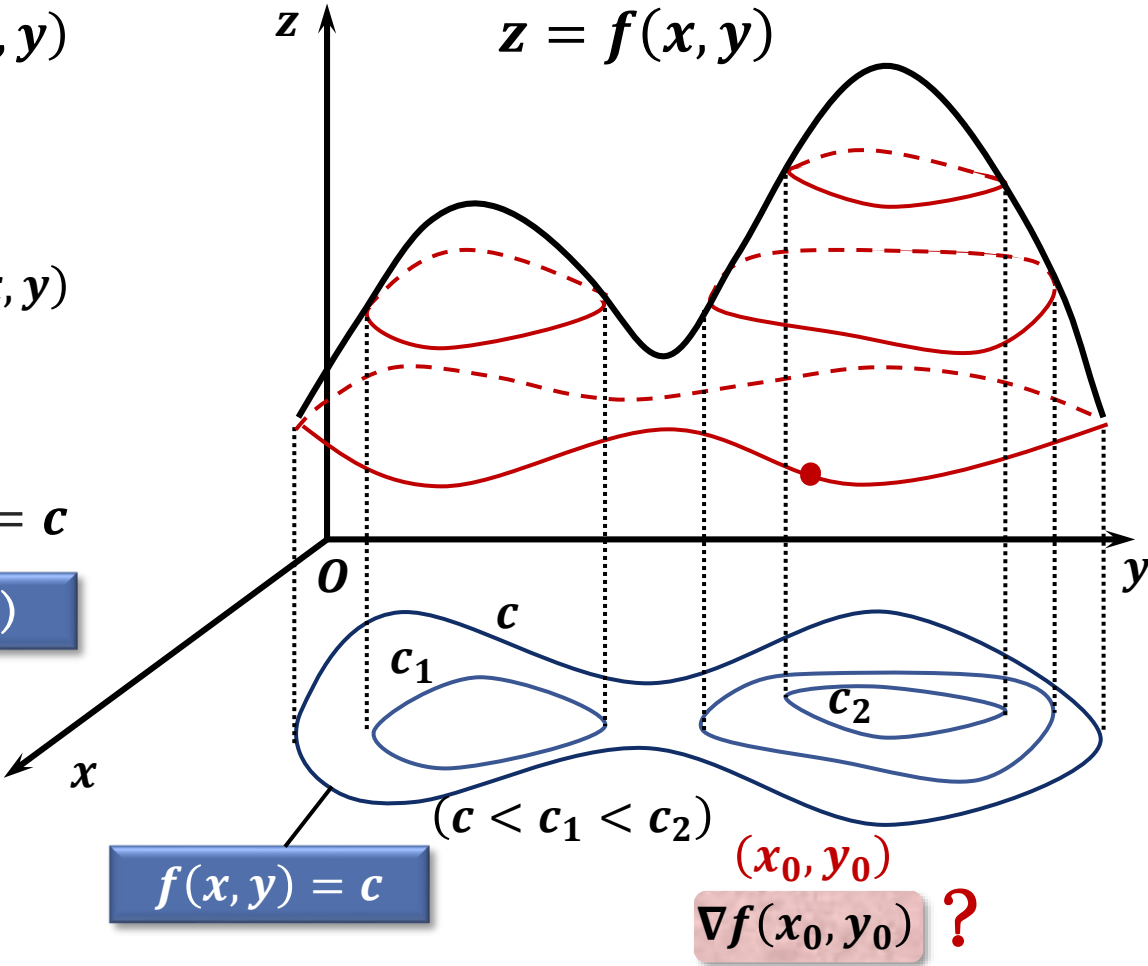
二、多元函数的梯度

山体表面 —— $z = f(x, y)$

水平面 —— $z = c$

空间曲线 —— $\begin{cases} z = f(x, y) \\ z = c \end{cases}$

平面曲线 —— $f(x, y) = c$
(等值线)



二、多元函数的梯度

$$\begin{cases} x = x \\ y = y(x) \end{cases} \Rightarrow f(x, y) = c$$

切向量

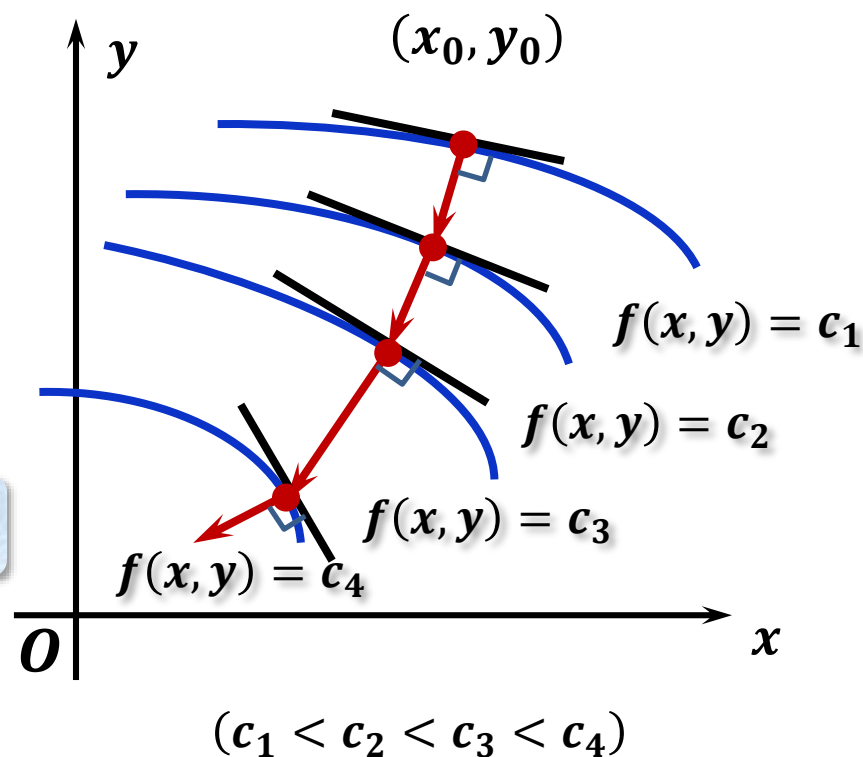
$$\left(1, \frac{dy}{dx}\right)$$

切向量

$$\left(f_y(x_0, y_0), -f_x(x_0, y_0)\right)$$

法向量

$$\nabla f(x_0, y_0) = \left(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0)\right)$$



$\nabla f(x_0, y_0)$ 就是法线方向

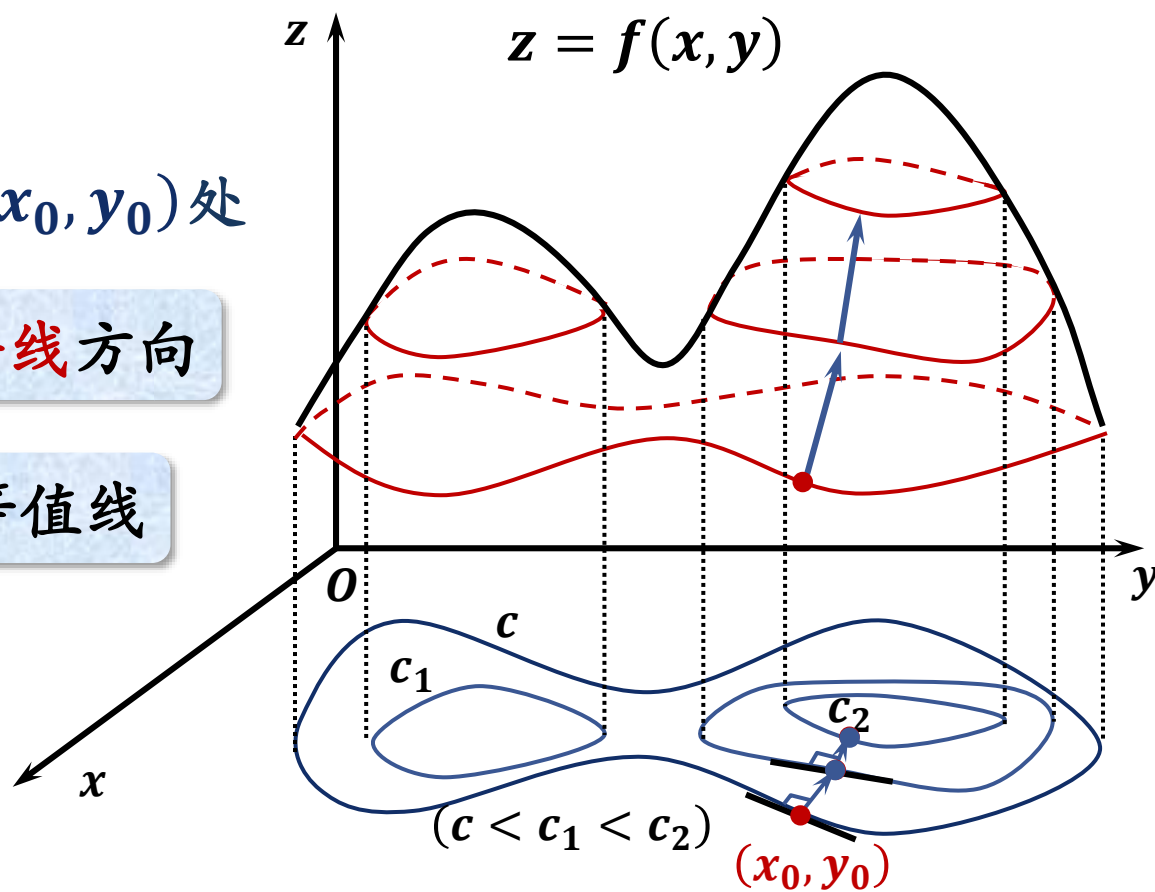
指向值较大的等值线

二、多元函数的梯度

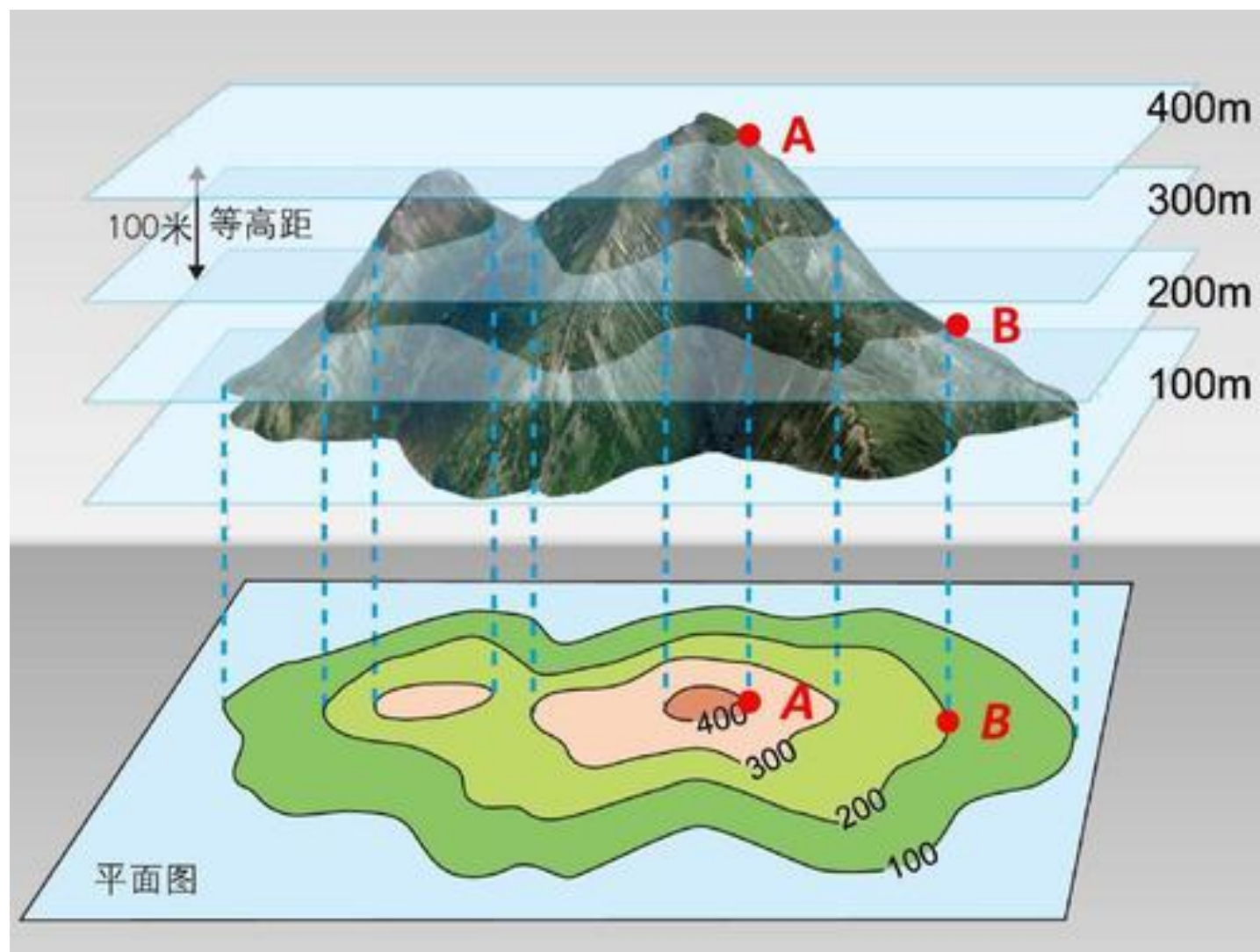
等值线图，定点 (x_0, y_0) 处

$\nabla f(x_0, y_0)$ 就是**法线**方向

指向**值较大**的等值线



二、多元函数的梯度



小结

➤ 方向导数

计算公式:
$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

可微
$$= f_x(x_0, y_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0) \cos \beta$$

注：方向导数存在 \nRightarrow 偏导数存在

➤ 梯度

$$\text{grad} f(x_0, y_0) = f_x(x_0, y_0) i + f_y(x_0, y_0) j$$

沿梯度方向，方向导数最大，最大值为 $|\text{grad} f(x_0, y_0)|$

沿梯度反方向，方向导数最小，最小值为 $-|\text{grad} f(x_0, y_0)|$

沿等值线方向，方向导数为 0