

# 高等数学

张爱林

深圳大学

March 30, 2022

# 第九章 多元函数微分法及其应用

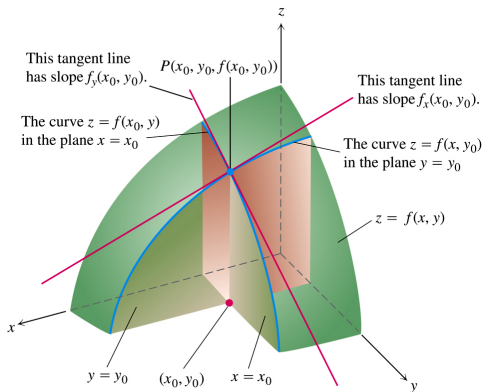
## 第七节 方向导数与梯度

## 1 方向导数

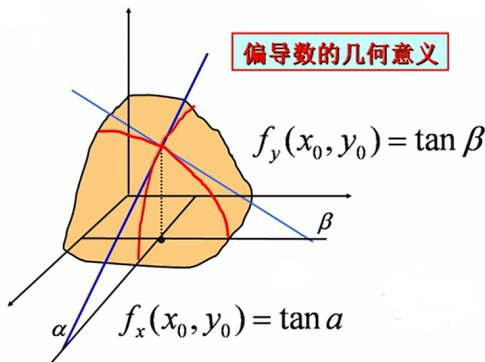
## 2 梯度

## 3 数量场与向量场

# 偏导数的几何意义



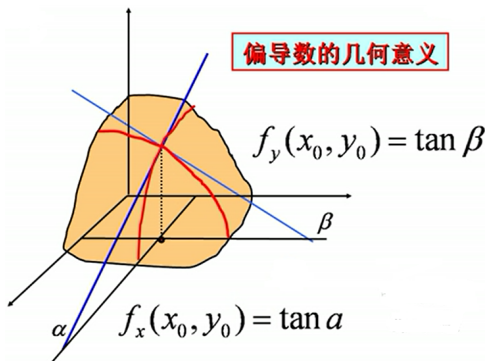
# 偏导数的几何意义



$f_x(x_0, y_0)$ : 曲面被  $y = y_0$  所截曲线在点  $M_0$  处沿  $x$  轴变化率

$f_y(x_0, y_0)$ : 曲面被  $x = x_0$  所截曲线在点  $M_0$  处沿  $y$  轴变化率

# 偏导数的几何意义



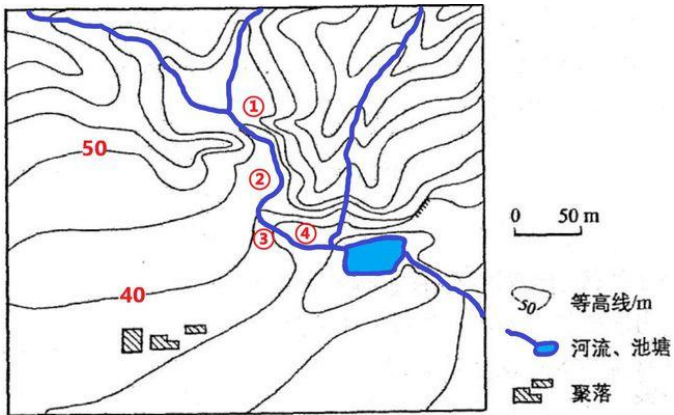
$f_x(x_0, y_0)$ : 曲面被  $y = y_0$  所截曲线在点  $M_0$  处沿  $x$  轴变化率

$f_y(x_0, y_0)$ : 曲面被  $x = x_0$  所截曲线在点  $M_0$  处沿  $y$  轴变化率

函数沿任意方向的变化率?

## 函数沿任意方向的变化率？

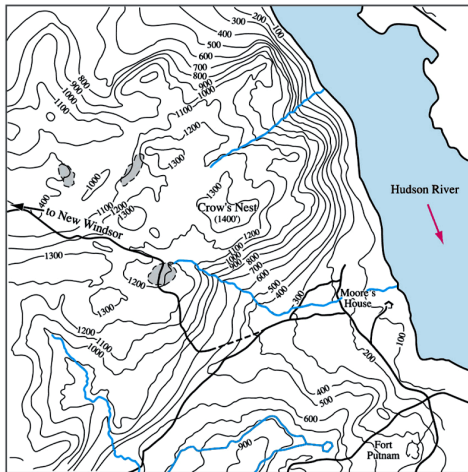
## 函数沿任意方向的变化率？





## 函数沿任意方向的变化率？

## 函数沿任意方向的变化率？



## 方向导数(directional derivatives):

## 方向导数(directional derivatives):

一个函数沿指定方向的变化率

**方向导数(directional derivatives):**

一个函数沿指定方向的变化率

**梯度(gradient vectors):**

**方向导数(directional derivatives):**

一个函数沿指定方向的变化率

**梯度(gradient vectors):**

一个函数的最大变化方向向量

# 方向导数(directional derivatives)

设函数 $z = f(x, y)$ , 其上有一点 $P_0(x_0, y_0)$

## 方向导数(directional derivatives)

设函数 $z = f(x, y)$ ，其上有一点 $P_0(x_0, y_0)$

设 $l$ 是一条以 $P_0$ 为起点的射线，



# 方向导数(directional derivatives)

设函数 $z = f(x, y)$ ，其上有一点 $P_0(x_0, y_0)$

设 $l$ 是一条以 $P_0$ 为起点的射线，

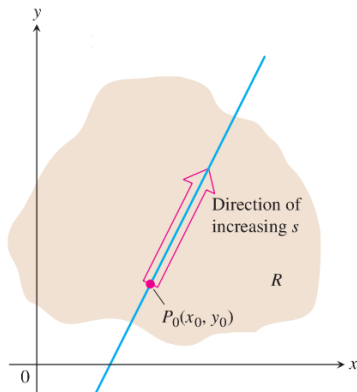
其单位向量 $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$

# 方向导数(directional derivatives)

设函数 $z = f(x, y)$ ，其上有一点 $P_0(x_0, y_0)$

设 $l$ 是一条以 $P_0$ 为起点的射线，

其单位向量 $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$



# 方向导数(directional derivatives)

$$P_0(x_0, y_0), \quad \vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$$

从 $P_0$ 出发, 沿着 $\vec{l}$ 的方向前进 $\rho$ 个单位, 到达 $P$ 点:

# 方向导数(directional derivatives)

$$P_0(x_0, y_0), \quad \vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$$

从 $P_0$ 出发, 沿着 $\vec{l}$ 的方向前进 $\rho$ 个单位, 到达 $P$ 点:

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

# 方向导数(directional derivatives)

$$P_0(x_0, y_0), \quad \vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$$

从 $P_0$ 出发, 沿着 $\vec{l}$ 的方向前进 $\rho$ 个单位, 到达 $P$ 点:

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

$$\overrightarrow{P_0P} = (\rho \cos \alpha, \rho \cos \beta) = \rho \vec{e}_l$$

# 方向导数(directional derivatives)

$$P_0(x_0, y_0), \quad \vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$$

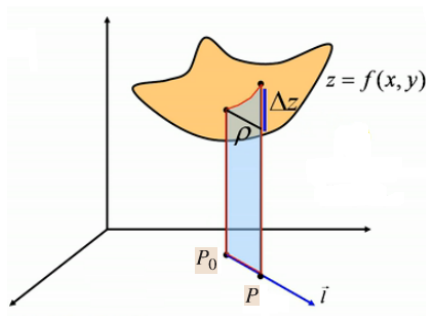
从 $P_0$ 出发, 沿着 $\vec{l}$ 的方向前进 $\rho$ 个单位, 到达 $P$ 点:

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

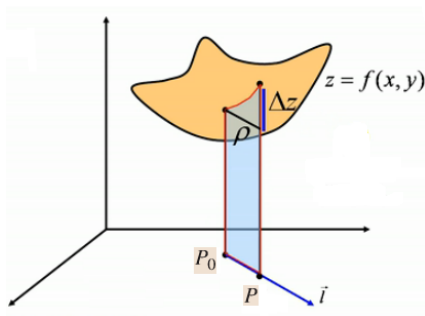
$$\overrightarrow{P_0P} = (\rho \cos \alpha, \rho \cos \beta) = \rho \vec{e}_l$$

$$\Delta x = \rho \cos \alpha, \Delta y = \rho \cos \beta$$

# 方向导数



# 方向导数

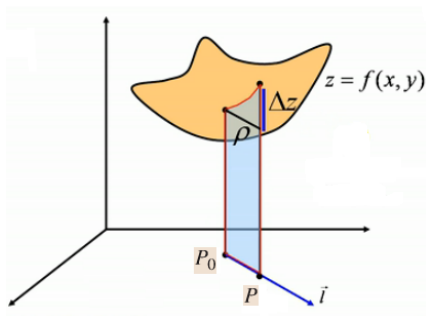


沿  $\vec{l}$  方向的增量:

$$\Delta z = f(x_0 + \rho \cos \alpha, y_0 + \rho \cos \beta) - f(x_0, y_0)$$



# 方向导数



沿  $\vec{l}$  方向的增量:

$$\Delta z = f(x_0 + \rho \cos \alpha, y_0 + \rho \cos \beta) - f(x_0, y_0)$$

沿  $\vec{l}$  方向的平均变化率:

$$\frac{\Delta z}{\rho}$$

# 方向导数

定义. 函数  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$

沿方向  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$  的方向导数:

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\Delta z}{\rho} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho \cos \alpha, y_0 + \rho \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

# 方向导数

定义. 函数  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$

沿方向  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$  的方向导数:

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\Delta z}{\rho} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho \cos \alpha, y_0 + \rho \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

## 方向导数

是函数  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$  沿方向  $\vec{l}$  对  $\rho$  的 **变化率**;

# 方向导数

定义. 函数  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$   
沿方向  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$  的方向导数:

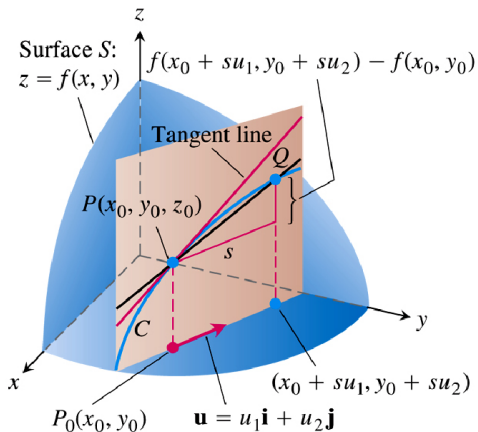
$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\Delta z}{\rho} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho \cos \alpha, y_0 + \rho \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

## 方向导数

是函数  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$  沿方向  $\vec{l}$  对  $\rho$  的 **变化率**;

也是曲面  $z = f(x, y)$  在点  $M_0(x_0, y_0)$  沿方向  $\vec{l}$  的 **倾斜程度**  
(即 **坡度**)。

# 方向导数的几何解释



# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \boldsymbol{i}$ , 则

# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \boldsymbol{i}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho, y_0) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \vec{i}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho, y_0) - f(x_0, y_0)}{\rho} = \frac{\partial f}{\partial x} = f_x$$



# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \boldsymbol{i}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho, y_0) - f(x_0, y_0)}{\rho} = \frac{\partial f}{\partial x} = f_x$$

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial y}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (0, 1) = \boldsymbol{j}$ , 则

# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \mathbf{i}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho, y_0) - f(x_0, y_0)}{\rho} = \frac{\partial f}{\partial x} = f_x$$

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial y}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (0, 1) = \mathbf{j}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + \rho) - f(x_0, y_0)}{\rho}$$

# 方向导数与偏导数的关系

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \mathbf{i}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \rho, y_0) - f(x_0, y_0)}{\rho} = \frac{\partial f}{\partial x} = f_x$$

若偏导数  $\frac{\partial f}{\partial y}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (0, 1) = \mathbf{j}$ , 则

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + \rho) - f(x_0, y_0)}{\rho} = \frac{\partial f}{\partial y} = f_y$$

## 方向导数与偏导数的关系

但反过来,

若  $\frac{\partial f}{\partial l}$  存在, 且  $\vec{e_l} = (1, 0) = \vec{i}$ , 则

偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  未必存在。

# 方向导数与偏导数的关系

但反过来,

若  $\frac{\partial f}{\partial l}$  存在, 且  $\vec{e_l} = (1, 0) = \vec{i}$ , 则

偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  未必存在。

因为,

偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  是双向导数 ( $\Delta x$  可正负)

方向导数  $\frac{\partial f}{\partial l}$  是单向导数 ( $\rho > 0$ )

# 方向导数与偏导数的关系

但反过来,

若  $\frac{\partial f}{\partial l}$  存在, 且  $\vec{e}_l = (1, 0) = \vec{i}$ , 则

偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  未必存在。

因为,

偏导数  $\frac{\partial f}{\partial x}$  是双向导数 ( $\Delta x$  可正负)

方向导数  $\frac{\partial f}{\partial l}$  是单向导数 ( $\rho > 0$ )

所以,

在一点处沿  $x$  轴或  $y$  轴方向的方向导数存在,

也不能保证该点的偏导数存在。

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

解. 设某方向单位向量为  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$



教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

解. 设某方向单位向量为  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$

$$\left. \frac{\partial z}{\partial l} \right|_{(0,0)} = \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(0 + \rho \cos \alpha, 0 + \rho \cos \beta) - f(0, 0)}{\rho}$$

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

解. 设某方向单位向量为  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$

$$\begin{aligned}\left. \frac{\partial z}{\partial l} \right|_{(0,0)} &= \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(0 + \rho \cos \alpha, 0 + \rho \cos \beta) - f(0, 0)}{\rho} \\ &= \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\sqrt{(\rho \cos \alpha)^2 + (\rho \cos \beta)^2} - 0}{\rho}\end{aligned}$$

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0,0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

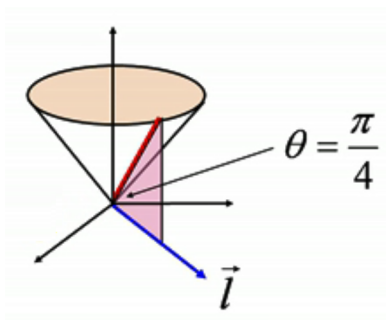
解. 设某方向单位向量为  $\vec{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$

$$\begin{aligned}\left. \frac{\partial z}{\partial l} \right|_{(0,0)} &= \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{f(0 + \rho \cos \alpha, 0 + \rho \cos \beta) - f(0,0)}{\rho} \\&= \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\sqrt{(\rho \cos \alpha)^2 + (\rho \cos \beta)^2} - 0}{\rho} \\&= \lim_{\rho \rightarrow 0} \frac{\rho}{\rho} = 1\end{aligned}$$

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,

$$\left. \frac{\partial z}{\partial l} \right|_{(0,0)} = 1 = \tan \frac{\pi}{4}$$



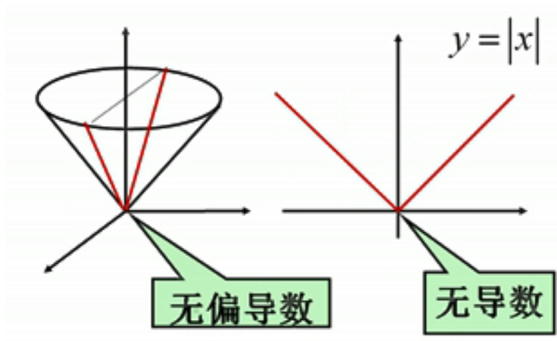
即圆锥面在原点处沿任何方向的方向导数均为1。

教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0, 0)$  处方向导数存在,  
而偏导数不存在。

# 教材P104例1.

$z = \sqrt{x^2 + y^2}$  在原点  $(0,0)$  处方向导数存在，  
而偏导数不存在。



## 二元函数方向导数存在的条件与计算

定理.

如果函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处可微分,

## 二元函数方向导数存在的条件与计算

定理.

如果函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处可微分,  
则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在,



## 二元函数方向导数存在的条件与计算

定理.

如果函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处可微分,  
则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在,  
并且

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

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

## 二元函数方向导数存在的条件与计算

定理.

如果函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处可微分,  
则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在,  
并且

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

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

这就是利用偏导数计算方向导数的公式。

## 二元函数方向导数存在的条件与计算

定理.

如果函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处可微分,  
则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在,  
并且

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

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

这就是利用偏导数计算方向导数的公式。

函数可微  $\Rightarrow$  方向导数存在

教材P105, 例1

# 方向导数的计算

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

# 方向导数的计算

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

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta)$$

# 方向导数的计算

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

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta)$$

记

$$\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right)$$

即**梯度**

# 方向导数的计算

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

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta)$$

记

$$\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right)$$

即**梯度**

$$= \nabla f \cdot \vec{e_l}$$



# 方向导数的计算

计算方向导数的最简便方法:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial l} &= \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta) \\ &= \nabla f \cdot \vec{e}_l\end{aligned}$$

# 方向导数的计算

计算方向导数的最简便方法:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial l} &= \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta) \\ &= \nabla f \cdot \vec{e}_l = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l\end{aligned}$$

# 方向导数的计算

计算方向导数的最简便方法:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial l} &= \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta) \\ &= \nabla f \cdot \vec{e}_l = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l\end{aligned}$$

用梯度 $\mathbf{grad} f$ 点乘 $\vec{l}$ 的单位向量 $e_l$ 就得到方向导数。

# 三元函数方向导数存在的条件与计算

**定理.**如果函数  $u = f(x, y, z)$  在点  $P_0(x_0, y_0, z_0)$  处可微分, 则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在, 并且

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0, z_0)} =$$

$$f_x(x_0, y_0, z_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0, z_0) \cos \beta + f_z(x_0, y_0, z_0) \cos \gamma$$

## 三元函数方向导数存在的条件与计算

**定理.**如果函数  $u = f(x, y, z)$  在点  $P_0(x_0, y_0, z_0)$  处可微分, 则函数在该点沿任一方向  $\vec{l}$  的方向导数都存在, 并且

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0, z_0)} =$$

$$f_x(x_0, y_0, z_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0, z_0) \cos \beta + f_z(x_0, y_0, z_0) \cos \gamma$$

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

## 三元函数方向导数存在的条件与计算

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma)$$

# 三元函数方向导数存在的条件与计算

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma)$$

记

$$\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right)$$

即**梯度**

# 三元函数方向导数存在的条件与计算

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma)$$

记

$$\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right)$$

即**梯度**

$$= \nabla f \cdot \vec{e_l}$$



# 三元函数方向导数存在的条件与计算

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma)$$

记

$$\nabla f = \left( \frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z} \right)$$

即 **梯度**

$$= \nabla f \cdot \vec{e}_l = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l$$

教材P106, 例2

# 梯度(Gradient vectors)

$$\begin{aligned}\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} &= (f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0)) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta) \\ &= \nabla f(x_0, y_0) \cdot \vec{e}_l = \mathbf{grad} f(x_0, y_0) \cdot \vec{e}_l\end{aligned}$$

# 梯度(Gradient vectors)

$$\begin{aligned}\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} &= (f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0)) \cdot (\cos \alpha, \cos \beta) \\ &= \nabla f(x_0, y_0) \cdot \vec{e}_l = \mathbf{grad} f(x_0, y_0) \cdot \vec{e}_l\end{aligned}$$

其中  $\nabla f(x_0, y_0)$  或  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  即 **梯度**

# Nabla Harp



Harps, p. 984.

# Nabla Harp



Harps, p. 984.



# 梯度(Gradient vectors)

$\nabla f(x_0, y_0)$  或 **grad**  $f(x_0, y_0)$  即 **梯度**,

# 梯度(Gradient vectors)

$\nabla f(x_0, y_0)$  或 **grad**  $f(x_0, y_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j}$  即 **向量微分算子(Nabla operator)**,



# 梯度(Gradient vectors)

$\nabla f(x_0, y_0)$  或 **grad**  $f(x_0, y_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j}$  即 **向量微分算子(Nabla operator)**,

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l$$

# 梯度(Gradient vectors)

$\nabla f(x_0, y_0)$  或 **grad**  $f(x_0, y_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j}$  即 **向量微分算子(Nabla operator)**,

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l$$

$$= | \mathbf{grad} f | | \vec{e}_l | \cos \theta$$

# 梯度(Gradient vectors)

$\nabla f(x_0, y_0)$  或 **grad**  $f(x_0, y_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j}$  即 **向量微分算子(Nabla operator)**,

$$\frac{\partial f}{\partial l} = \mathbf{grad} f \cdot \vec{e}_l$$

$$= |\mathbf{grad} f| |\vec{e}_l| \cos \theta$$

$$= |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

1) 当  $\theta = 0$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向相同时,

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

- 1) 当  $\theta = 0$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向相同时,  
函数  $f(x, y)$  增加最快。

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = | \mathbf{grad} f | \cos \theta$$

1) 当  $\theta = 0$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向相同时,  
函数  $f(x, y)$  增加最快。

此时函数在此方向的方向导数达到最大值, 就是梯度的模:

$$\begin{aligned} \left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} &= | \mathbf{grad} f(x_0, y_0) | \\ &= \sqrt{\left( \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{(x_0, y_0)} \right)^2 + \left( \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{(x_0, y_0)} \right)^2} \end{aligned}$$

# 梯度

**方向导数(directional derivatives):**

一个函数沿指定方向的变化率 $\Rightarrow$ 一个数值

**梯度(gradient vectors):**

一个函数的最大变化方向向量 $\Rightarrow$ 一个向量

# 梯度

**方向导数(directional derivatives):**

一个函数沿指定方向的变化率 $\Rightarrow$ 一个数值

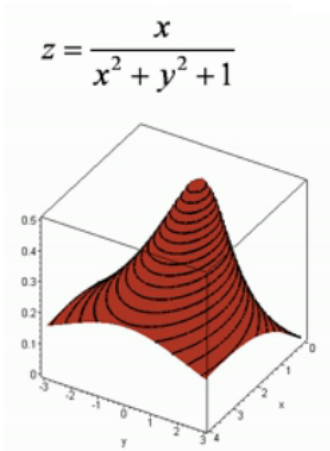
**梯度(gradient vectors):**

一个函数的最大变化方向向量 $\Rightarrow$ 一个向量

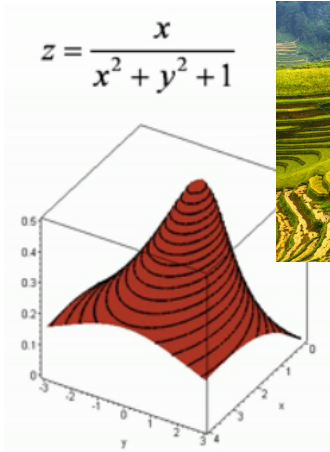
**是函数 $z = f(x, y)$ 在点 $(x, y)$ 处取得最大方向导数的方向。**



# 梯度的几何解释



# 梯度的几何解释



## 梯度的几何解释

如果用平面  $z = c$

截取曲面  $z = f(x, y)$ ,

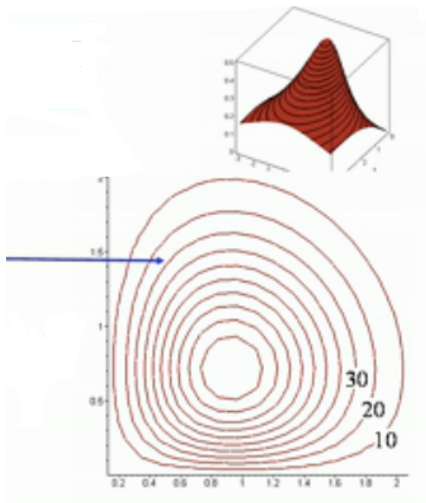
得到的曲线  $f(x, y) = c$

为函数的等值线。

# 梯度的几何解释

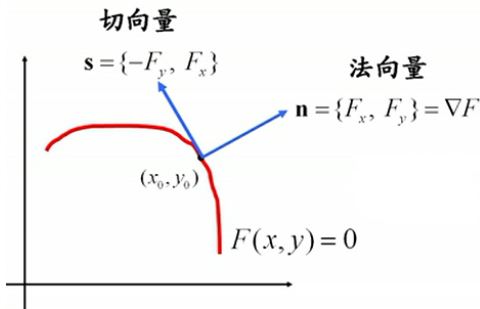
如果用平面  $z = c$   
截取曲面  $z = f(x, y)$ ,  
得到的曲线  $f(x, y) = c$   
为函数的等值线。

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



# 平面曲线切向量与法向量

曲线  $F(x, y) = 0$  在点  $(x_0, y_0)$  处的切向量与法向量:



切向量:  $(1, -\frac{F_x}{F_y})$  或者  $(-F_y, F_x)$

法向量:  $(1, \frac{F_y}{F_x})$  或者  $(F_x, F_y)$

# 梯度的几何解释

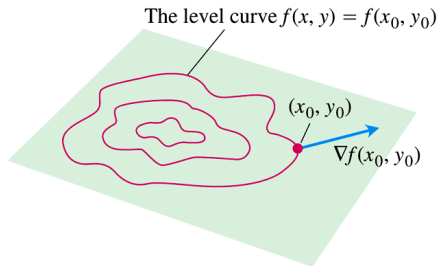
等值线  $f(x, y) = c$  的法向量为

$$\mathbf{n} = (f_x, f_y) = \nabla f$$

# 梯度的几何解释

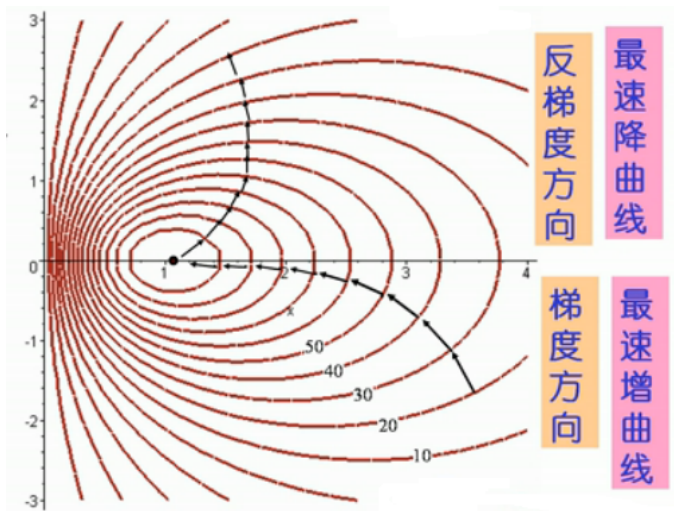
等值线  $f(x, y) = c$  的法向量为

$$\mathbf{n} = (f_x, f_y) = \nabla f$$



故而梯度在任何点都垂直于函数的等值线，  
并从函数值较小的等值线指向函数值较大的等值线。

# 梯度的几何解释





# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\text{grad} f| \cos \theta$$

2) 当  $\theta = \pi$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\text{grad} f(x_0, y_0)$  方向相反时,

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

2) 当  $\theta = \pi$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向相反时,  
函数  $f(x, y)$  减少最快。

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = | \mathbf{grad} f | \cos \theta$$

2) 当  $\theta = \pi$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向相反时,  
函数  $f(x, y)$  减少最快。

此时, 函数在此方向的方向导数达到最小值:

$$\begin{aligned} \left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} &= - | \mathbf{grad} f(x_0, y_0) | \\ &= - \sqrt{\left( \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{(x_0, y_0)} \right)^2 + \left( \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{(x_0, y_0)} \right)^2} \end{aligned}$$

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

3) 当  $\theta = \frac{\pi}{2}$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向垂直时,

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

3) 当  $\theta = \frac{\pi}{2}$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向垂直时,  
函数  $f(x, y)$  变化率为 0,

# 梯度与方向导数的关系

$$\frac{\partial f}{\partial l} = |\mathbf{grad} f| \cos \theta$$

3) 当  $\theta = \frac{\pi}{2}$ , 即  $\vec{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad} f(x_0, y_0)$  方向垂直时,  
函数  $f(x, y)$  变化率为 0,

即

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = |\mathbf{grad} f(x_0, y_0)| = 0$$

## 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

# 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j} + \frac{\partial}{\partial z} \mathbf{k}$  即 **三维向量微分算子**,



# 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j} + \frac{\partial}{\partial z} \mathbf{k}$  即 **三维向量微分算子**,

其等值面为  $f(x, y, z) = c$ 。

# 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j} + \frac{\partial}{\partial z} \mathbf{k}$  即 **三维向量微分算子**,

其等值面为  $f(x, y, z) = c$ 。

等值面在点  $(x, y, z)$  处的法向量为  $\mathbf{n} = (f_x, f_y, f_z)$

## 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j} + \frac{\partial}{\partial z} \mathbf{k}$  即 **三维向量微分算子**,

其等值面为  $f(x, y, z) = c$ 。

等值面在点  $(x, y, z)$  处的法向量为  $\mathbf{n} = (f_x, f_y, f_z) = \nabla f$

## 三元函数梯度

对于三元函数  $u = f(x, y, z)$ ,

$\nabla f(x_0, y_0, z_0)$  或  $\text{grad} f(x_0, y_0, z_0)$  即 **梯度**,

$\nabla = \frac{\partial}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y} \mathbf{j} + \frac{\partial}{\partial z} \mathbf{k}$  即 **三维向量微分算子**,

其等值面为  $f(x, y, z) = c$ 。

等值面在点  $(x, y, z)$  处的法向量为  $\mathbf{n} = (f_x, f_y, f_z) = \nabla f$

故其梯度向量在任何点都垂直于函数的等值面,

并从函数值较小的等值面指向函数值较大的等值面。

# 拉普拉斯算子与方程

$$\nabla u = \left( \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial u}{\partial z} \right)$$

即 **梯度算子或Nabla算子(Nabla operator)**

# 拉普拉斯算子与方程

$$\nabla u = \left( \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial u}{\partial z} \right)$$

即**梯度算子或Nabla算子(Nabla operator)**

则**拉普拉斯方程(Laplace Function)**为

$$\nabla^2 u = 0$$

# 拉普拉斯算子与方程

$$\nabla u = \left( \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial u}{\partial z} \right)$$

即**梯度算子或Nabla算子(Nabla operator)**

则**拉普拉斯方程(Laplace Function)**为

$$\nabla^2 u = 0$$

所以 $\Delta = \nabla^2$ 为**拉普拉斯算子(Laplace Operator)**

梯度运算律：习题9-7 9.

教材P108例3

教材P109例4, 5, 6



# 数量场(Scalar field)

$$(x, y, z) \in G \subset R^3$$

# 数量场(Scalar field)

$$(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$f(x, y, z) : G \rightarrow R$$

# 数量场(Scalar field)

$$(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$f(x, y, z) : G \rightarrow R$$

$G$ 上的一个三元函数 $f(x, y, z)$ 确定一个 $G$ 上的数量场。

# 数量场(Scalar field)

$$(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$f(x, y, z) : G \rightarrow R$$

$G$ 上的一个三元函数 $f(x, y, z)$ 确定一个 $G$ 上的数量场。

例如,

$$\text{温度场 } T = T(x, y, z)$$

# 数量场(Scalar field)

$$(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$f(x, y, z) : G \rightarrow R$$

$G$ 上的一个三元函数 $f(x, y, z)$ 确定一个 $G$ 上的数量场。

例如,

$$\text{温度场 } T = T(x, y, z)$$

$$\text{密度场 } \rho = \rho(x, y, z)$$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$



# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$

$G$ 上的三个三元函数 $P(x, y, z), Q(x, y, z), R(x, y, z)$  确定一个 $G$  上的向量场。

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$

$G$ 上的三个三元函数 $P(x, y, z), Q(x, y, z), R(x, y, z)$  确定一个 $G$  上的向量场。

例如,

力场 $F(M)$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$

$G$ 上的三个三元函数 $P(x, y, z), Q(x, y, z), R(x, y, z)$  确定一个 $G$  上的向量场。

例如,

力场 $F(M)$

磁场 $F(M)$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$

$G$ 上的三个三元函数 $P(x, y, z), Q(x, y, z), R(x, y, z)$  确定一个 $G$  上的向量场。

例如,

力场 $F(M)$

磁场 $F(M)$

速度场 $v(M)$

# 向量场(Vector field)

$$\text{点 } M(x, y, z) \in G \subset R^3$$

$$F(M) = P(M)\mathbf{i} + Q(M)\mathbf{j} + R(M)\mathbf{k}$$

$$F : G \rightarrow R$$

$G$ 上的三个三元函数 $P(x, y, z), Q(x, y, z), R(x, y, z)$  确定一个 $G$  上的向量场。

例如,

力场 $F(M)$

磁场 $F(M)$

速度场 $v(M)$

梯度场(*Gradient field*)

教材P110, 例7

# 作业

习题9-7: 2. 4. 6. 8. 10.

