

多元连续函数  
偏导数  
全微分  
复合函数微分法  
隐函数微分法

方向导数和梯度

多元函数的方向导数

方向导数的概念

$$l = (\cos \alpha, \sin \alpha), \frac{\partial f(a,b)}{\partial l} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a+t \cos \alpha, b+t \sin \alpha) - f(a,b)}{t}$$

$$g(t) = f(a+t \cos \alpha, b+t \sin \alpha), \frac{\partial f(a,b)}{\partial l} = g'(0)$$

偏导数是特殊的方向导数

方向导数的计算

$$f(x,y) \text{ 在点 } (a,b) \text{ 处可微} \Rightarrow \frac{\partial f(x,y)}{\partial l} = \frac{\partial f}{\partial x} \cos \alpha + \frac{\partial f}{\partial y} \sin \alpha$$

$$l = (\cos \alpha, \sin \alpha) \text{ 是单位向量}$$

梯度

梯度向量的概念

$$\text{grad} f(a,b) = \frac{\partial f(a,b)}{\partial \mathbf{l}_0} \mathbf{l}_0, \text{ 其中 } \mathbf{l}_0 \text{ 满足 } \frac{\partial f(a,b)}{\partial \mathbf{l}_0} = \max_{\|\mathbf{l}\|=1} \left\{ \frac{\partial f(a,b)}{\partial \mathbf{l}} \right\}$$

梯度向量的方向：取到最大的方向导数

梯度向量的长度：方向导数的最大值

梯度向量的计算

$$f(x,y) \text{ 在点 } (a,b) \text{ 处可微} \Rightarrow \text{grad} f(a,b) = \left( \frac{\partial f(a,b)}{\partial x}, \frac{\partial f(a,b)}{\partial y} \right)$$

$$f(x,y) \text{ 在点 } (a,b) \text{ 处可微} \Rightarrow \frac{\partial f(a,b)}{\partial l} = \text{grad} f(a,b) \cdot l$$

梯度向量与等值线垂直

$\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  的映射

定义

连续映射

映射的微分

概念

映射的 Jacobian 矩阵

复合映射的微分法

映射及其微分

一元向量值函数 ( $\mathbb{R}^1 \rightarrow \mathbb{R}^m$  的映射) 的导数与积分

一元向量值函数的概念  $\mathbf{r} = \mathbf{f}(t), t \in \mathbb{R}, \mathbf{r} \in \mathbb{R}^n$

$$\mathbf{f}'(t) = \begin{pmatrix} x'(t) \\ y'(t) \\ z'(t) \end{pmatrix}$$

一元向量值函数的导数

$$d\mathbf{f}(t) = \begin{pmatrix} x'(t)dt \\ y'(t)dt \\ z'(t)dt \end{pmatrix}$$

$$(c\mathbf{u}(t))' = c\mathbf{u}'(t)$$

求导法则

$$(\mathbf{u}(t) + \mathbf{v}(t))' = \mathbf{u}'(t) + \mathbf{v}'(t)$$

$$(\lambda(t)\mathbf{u}(t))' = \lambda'(t)\mathbf{u}(t) + \lambda(t)\mathbf{u}'(t)$$

$$(\mathbf{u}(t) \cdot \mathbf{v}(t))' = \mathbf{u}'(t) \cdot \mathbf{v}(t) + \mathbf{u}(t) \cdot \mathbf{v}'(t)$$

$$(\mathbf{u}(t) \times \mathbf{v}(t))' = \mathbf{u}'(t) \times \mathbf{v}(t) + \mathbf{u}(t) \times \mathbf{v}'(t)$$

向量值函数的积分

$$\int_a^b \mathbf{f}(t) dt = \begin{pmatrix} \int_a^b x(t) dt \\ \int_a^b y(t) dt \\ \int_a^b z(t) dt \end{pmatrix}$$

$$f(x,y) = f(a,b)$$

$$+ [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)] f(a,b)$$

$$+ \frac{1}{2} [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)]^2 f(a,b)$$

+ ...

$$+ \frac{1}{n!} [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)]^n f(a,b)$$

$$+ o((\sqrt{(x-a)^2 + (y-b)^2})^n)$$

$$f(x,y) = f(a,b)$$

$$+ [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)] f(a,b)$$

$$+ \frac{1}{2} [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)]^2 f(a,b)$$

+ ...

$$+ \frac{1}{n!} [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)]^n f(a,b)$$

$$+ \frac{1}{(n+1)!} [\frac{\partial}{\partial x}(x-a) + \frac{\partial}{\partial y}(y-b)]^{n+1} f(a + \theta \Delta x, b + \theta \Delta y),$$

$$0 < \theta < 1$$

二元函数的 n 阶带有 Peano 型余项的泰勒公式

二元函数的 n 阶带有 Lagrange 型余项的泰勒公式

多元函数的泰勒公式

多元函数微分学