

Nesta aula generalizaremos o conceito de derivada e diferenciabilidade que introduzimos anteriormente para campos escalares para o caso dos campos vetoriais.

Definição 8.1: " Seja $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ um campo vetorial. Se $a \in \overset{\circ}{S}$ for um ponto interior e $y \in \mathbb{R}^n$ um vetor qualquer, definimos a derivada de f no ponto a com respeito ao vetor y pelo limite

$$f'(a; y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a + hy) - f(a)}{h}$$

quando este existir."

Note que a derivada $f': \overset{\circ}{S} \subseteq S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ também é um campo vetorial. Assim, se denotarmos a k -ésima componente de f por f_k , sabemos da definição 2.10 que $f'(a; y)$ existe se e somente se existir

$f'_k(a; y)$, para todo $1 \leq k \leq m$, de forma que podemos escrever:

$$f'(a; y) = \sum_{k=1}^m f'_k(a; y) e_k$$

onde $f'_k(a; y)$ é a derivada do campo escalar $f_k: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ no ponto interior $a \in \overset{\circ}{S}$ ao longo do vetor $y \in \mathbb{R}^n$.

Com isso podemos enunciar a definição de diferenciabilidade para campos vetoriais.

Definição 8.2: " Sejam $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, $a \in \overset{\circ}{S}$ um ponto interior e 8-2

$w \in \mathbb{R}^n$ um vetor tal que $\|w\| < r$ onde r é o raio de uma bola aberta $B(a, r) \subset S$. Dizemos que f é diferenciável em a , se existir uma transformação linear $T_a: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ tal que

$$f(a+w) = f(a) + T_a(w) + \|w\| E(a, w)$$

com $\lim_{\|w\| \rightarrow 0} E(a, w) = 0$."

Note que a função erro também é vetorial, i.e., $E(a, w) \in \mathbb{R}^m$. Assim como no caso escalar a transformação linear T_a é denominada derivada total de f em a .

No próximo teorema estabeleceremos a relação entre a derivada total e a derivada ao longo de um vetor.

Teorema 8.3: " Seja $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ diferenciável com derivada total T_a , então a derivada de f no ponto $a \in \overset{\circ}{S}$ ao longo de um vetor $y \in \mathbb{R}^n$, $f'(a, y)$ existe, e satisfaz:

$$T_a(y) = f'(a, y)$$

Ademais, se $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i$ e $f(a) = \sum_{i=1}^m f_i(a) e_i$, temos que:

$$T_{a_1}(y) = \sum_{k=1}^m \nabla f_k(a_1) \cdot y e_k = (\nabla f_1(a_1) \cdot y, \dots, \nabla f_m(a_1) \cdot y) \quad \parallel \quad \boxed{8-3}$$

Demonstração:

A demonstração é análoga ao caso escalar. Inicialmente, mostramos que podemos supor sem perda de generalidade que $y \neq 0$, pois caso $y = 0$ o resultado decorre trivialmente. De fato, se $y = 0$ temos que:

$$f'(a_1, 0) = \sum_{i=1}^m f'_i(a_1, 0) e_i = 0$$

em virtude do exemplo 5.2. Por outro lado, como T_{a_1} é uma transformação linear, concluímos imediatamente que $T_{a_1}(0) = 0$. Logo, o resultado é válido para $y = 0$.

Se $y \neq 0$, tomamos o vetor v da fórmula de Taylor em primeira ordem no definição 8.2 como $v = h y$, onde $h \neq 0$ é escolhido de forma a garantir que

$$\|v\| = |h| \|y\| < r$$

onde $r \in \mathbb{R}_+$ é o raio de uma bola aberta $B(a_1, r)$.^{CS} Portanto,

$$f(a_1 + h y) - f(a_1) = T_{a_1}(h y) + \|h y\| E(a_1, h y)$$

$$= h T_{a_1}(y) + |h| \|y\| E(a_1, h y)$$

18-4

$$\Rightarrow f'(a_1, y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a_1 + h y) - f(a_1)}{h}$$

$$= \lim_{h \rightarrow 0} \left[T_{a_1}(y) + \frac{|h| \|y\| E(a_1, h y)}{h} \right]$$

$$= T_{a_1}(y)$$

pois $|h|/h$ é limitado quando $h \rightarrow 0$ ao passo que $E(a_1, h y) \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0$.

Finalmente, notando que:

$$f'(a_1, y) = \sum_{k=1}^m f'_k(a_1, y) \phi_k = \sum_{k=1}^m \nabla f_k(a_1) \cdot y \phi_k$$

obtemos a tese.

▣

É conveniente escrever a relação

$$T_{a_1}(y) = \sum_{k=1}^m \nabla f_k(a_1) \cdot y \phi_k$$

como um produto de matrizes:

$$T_{a_1}(y) = df(a_1) y$$

onde $df(a_1) \in \text{Mat}(m \times n, \mathbb{R})$ é denominada matriz Jacobiana e

$y) \in \text{Mat}(n \times 1, \mathbb{R})$ é simplesmente um vetor coluna. Para encontrarmos 8-5

as componentes da matriz Jacobiana basta fazermos a seguinte consideração:

$$\begin{aligned} T_a(y) &= \sum_{k=1}^m \nabla f_k(a) \cdot y \, \Phi_k = \sum_{k=1}^m \left[\sum_{i=1}^n [\nabla f_k(a)]_i y_i \right] \Phi_k \\ &= \sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n \partial_i f_k(a) y_i \, \Phi_k \end{aligned}$$

Por outro lado, o produto de matrizes pode ser escrito como

$$Df(a) y = \sum_{k=1}^m \sum_{i=1}^n [Df(a)]_{ki} y_i \, \Phi_k$$

Comparando as duas expressões concluímos que:

$$[Df(a)]_{ki} = \partial_i f_k(a)$$

Logo,

$$Df(a) = \begin{pmatrix} \partial_1 f_1(a) & \partial_2 f_1(a) & \dots & \partial_n f_1(a) \\ \partial_1 f_2(a) & \partial_2 f_2(a) & & \partial_n f_2(a) \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ \partial_1 f_m(a) & \partial_2 f_m(a) & \dots & \partial_n f_m(a) \end{pmatrix}$$

Naturalmente, a matriz Jacobiana está definida apenas nos pontos onde 8-6 as m derivadas parciais $\partial_i f_k$ existirem. Deste ponto de vista, temos que a matriz Jacobiana é apenas uma representação matricial para a transformação linear que define a derivada total.

Exemplo 8.4: " Calcule a matriz Jacobiana para a transformação de coordenadas polares de \mathbb{R}^2 a cartesianas.

Solução: A transformação que leva coordenadas polares em \mathbb{R}^2 a coordenadas cartesianas é dada pelo seguinte campo vetorial:

$$f: S \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, (r, \theta) \mapsto f(r, \theta) = (r \cos \theta, r \sin \theta) = (x, y)$$

Neste caso, a matriz Jacobiana é simplesmente:

$$Df = \begin{pmatrix} \partial_r f_1 & \partial_\theta f_1 \\ \partial_r f_2 & \partial_\theta f_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix} "$$

O próximo teorema nos ensina que diferenciabilidade implica continuidade

Teorema 8.5: " Seja $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ um campo vetorial diferenciável em $a \in S$, então f é contínuo em a . "

Demonstração :

18-7

Similarmente ao caso escalar utilizamos a validade da expansão de Taylor presente na definição 8.2 :

$$f(a+v) = f(a) + Df(a)v + \|v\| E(a,v)$$

com $E(a,v) \xrightarrow{\|v\| \rightarrow 0} 0$ para mostrar que :

$$\lim_{v \rightarrow 0} f(a+v) = f(a)$$

como

$$\lim_{v \rightarrow 0} f(a+v) = \lim_{v \rightarrow 0} [f(a) + Df(a)v + \|v\| E(a,v)]$$

$$= \lim_{v \rightarrow 0} f(a) + \lim_{v \rightarrow 0} Df(a)v + \lim_{v \rightarrow 0} \|v\| E(a,v)$$

$$= f(a) + Df(a) \lim_{v \rightarrow 0} v$$

pois : $\|v\| E(a,v) \xrightarrow{\|v\| \rightarrow 0} 0$ pela hipótese de diferenciabilidade de f ,

enquanto que $[Df(a)v] \xrightarrow{\|v\| \rightarrow 0} 0$ devido ao fato de todas as transformações

lineares serem contínuas (vide exemplo 4.17 (c)).

□

A seguir enunciaremos um lema cuja demonstração fica como

8-8

exercício para o leitor:

Lema 8.6: " Seja $f: S \subseteq \mathbb{R}^h \rightarrow \mathbb{R}^m$ um campo vetorial diferenciável em $a_1 \in S$, então é válida a desigualdade:

$$\| Df(a_1)w \| \leq M_f(a_1) \|w\|,$$

$$\text{com } M_f(a_1) := \sum_{k=1}^m \|\nabla f_k(a_1)\|."$$

Demonstração:

Como f é diferenciável em a_1 podemos empregar o teorema 8.3 em conjunto com as desigualdades triangular e de Cauchy-Schwarz para obter:

$$\begin{aligned} \| Df(a_1)w \| &= \left\| \sum_{k=1}^m \nabla f_k(a_1) \cdot w e_k \right\| \\ &\leq \sum_{k=1}^m \|\nabla f_k(a_1) \cdot w e_k\| \\ &= \sum_{k=1}^m \|\nabla f_k(a_1) \cdot w\| \|e_k\| \\ &\leq \sum_{k=1}^m \|\nabla f_k(a_1)\| \|w\| \end{aligned}$$

□

Teorema 8.7: " Sejam $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ e $g: \tilde{S} \subseteq \mathbb{R}^p \rightarrow S \subseteq \mathbb{R}^n$ |8-9

e defina a composta $h = f \circ g$. Se g for diferenciável em $a_1 \in \tilde{S}$ com derivada total $Dg(a_1)$ e f for diferenciável em $b = g(a_1) \in S$ com derivada total $Df(b)$, então h é diferenciável em a_1 e a derivada total

$$Dh(a_1) = Df(b)[Dg(a_1)]$$

é a composição das transformações lineares $Df(b)$ e $Dg(a_1)$."

Demonstração:

Mostremos que h é diferenciável em a_1 , ou seja, de acordo com a

definição 8.2 que

$$h(a_1 + y) - h(a_1) = Dh(a_1)y + \|y\| E(a_1, y)$$

com $E(a_1, y) \xrightarrow{\|y\| \rightarrow 0} 0$. Da definição de h , sabemos que:

$$\begin{aligned} h(a_1 + y) - h(a_1) &= f[g(a_1 + y)] - f[g(a_1)] \\ &= f[(b + v)] - f(b) \end{aligned}$$

onde introduzimos o vetor: $v = g(a_1 + y) - g(a_1)$. Da diferenciabilidade de

g em a_1 , temos que:

$$v = g(a_1 + y) - g(a_1) = Dg(a_1)y + \|y\| E_g(a_1, y)$$

com $\lim_{y \rightarrow 0} E_g(a, y) = 0$. Da diferenciabilidade de f temos que: 18-10

$$f(b+w) - f(b) = Df(b)w + \|w\| E_f(b, w)$$

com $\lim_{w \rightarrow 0} E_f(b, w) = 0$. De forma que concluímos que:

$$\begin{aligned} f(b+w) - f(b) &= Df(b) [Dg(a)y + \|y\| E_g(a, y)] + \|w\| E_f(b, w) \\ &= Df(b) Dg(a)y + \|y\| E(a, y) \end{aligned}$$

onde introduzimos:

$$E(a, y) = \begin{cases} Df(b) E_g(a, y) + \frac{\|w\|}{\|y\|} E_f(b, w) & , y \neq 0 \\ 0 & , y = 0 \end{cases}$$

Logo, para completarmos a demonstração basta mostrarmos que

$$\lim_{y \rightarrow 0} E(a, y) = 0$$

Claramente,

$$\lim_{y \rightarrow 0} (Df(b) E_g(a, y)) = Df(b) \left[\lim_{y \rightarrow 0} E_g(a, y) \right] = Df(b) 0 = 0$$

onde usamos a continuidade das transformações lineares.

Para o termo sumamente, notamos que podemos majorar $\|v\|$ invocando 18-11

o lema 8.6 e a desigualdade triangular:

$$\begin{aligned}\|v\| &\leq \|Dg(a) y\| + \|y\| \|E_g(a, y)\| \\ &\leq \|Dg(a) y\| + \|y\| \|E_g(a, y)\| \\ &\leq M_g(a) \|y\| + \|y\| \|E_g(a, y)\|\end{aligned}$$

Logo, o quociente $\|v\|/\|y\|$ permanece limitado e podemos concluir que

$$\lim_{y \rightarrow 0} \frac{\|v\|}{\|y\|} E_f(b, v) = 0$$

Completando a demonstração. \square

Naturalmente podemos interpretar o resultado do lema 8.7 em termos da representação matricial da transformação linear diferencial total, ou seja, a partir das matrizes Jacobianas, de forma que a regra da cadeia pode ser entendida como o seguinte produto de matrizes:

$$Dh(a) = Df(b) Dg(a), \quad b = g(a)$$

Se $a \in \mathbb{R}^p$, $b = g(a) \in \mathbb{R}^n$, $f(b) \in \mathbb{R}^m$, então $h(a) \in \mathbb{R}^m$ e

$$g = (g_1, g_2, \dots, g_n), \quad f = (f_1, f_2, \dots, f_m), \quad h = (h_1, h_2, \dots, h_m) \quad \boxed{8-12}$$

Logo, $Dh(a) \in \text{Mat}(m \times p, \mathbb{R})$, $Df(b) \in \text{Mat}(m \times n, \mathbb{R})$ e

$Dg(a) \in \text{Mat}(n \times p, \mathbb{R})$ com componentes dadas por:

$$Dh(a) = \partial_j h_i(a), \quad 1 \leq i \leq m$$

$$Df(b) = \partial_k f_i(b),$$

$$Dg(a) = \partial_j g_k(a),$$

com $1 \leq i \leq m$, $1 \leq j \leq p$, $1 \leq k \leq n$ e a regra da cadeia pode ser

escrita como o seguinte conjunto de mp equações:

$$\partial_j h_i(a) = \sum_{k=1}^n \partial_k f_i(b) \partial_j g_k(a)$$

Exemplo 8.8: "Regra da cadeia para campos escalares": Seja $f: S \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$,

um campo escalar, ou seja, fixem $m=1$ no teorema 8.7. Claramente,

\mathbb{R} também é um campo escalar e existem p equações a serem

consideradas na regra da cadeia, uma para cada derivada parcial de

h :

$$\partial_j h(a) = \sum_{k=1}^n \partial_k f(b) \partial_j g_k(a), \quad 1 \leq j \leq p$$

8-13

O caso particular com $p=1$, ou seja, $a_1 \equiv a \in \mathbb{R}$

$$h'(a) = \sum_{k=1}^n \partial_k f(b) g'_k(a)$$

coincide com o resultado estudado previamente.

Já para $p=n=2$, tomando $a_1 = (s, t) \in \mathbb{R}^p = \mathbb{R}^2$ e

$b = (x, y) \in \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^2$, temos as seguintes relações

$$b = g(a) \Rightarrow \begin{cases} x = g_1(s, t) \\ y = g_2(s, t) \end{cases}$$

A regra da cadeia implica que:

$$\partial_1 h(s, t) = \sum_{k=1}^2 \partial_k f(x, y) \partial_1 g_k(s, t)$$

$$= \partial_1 f(x, y) \partial_1 g_1(s, t) + \partial_2 f(x, y) \partial_1 g_2(s, t)$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial s} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial s}$$

$$\begin{aligned} \partial_2 h(s,t) &= \sum_{k=1}^2 \partial_k f(x,y) \partial_2 g_k(s,t) \\ &= \partial_1 f(x,y) \partial_2 g_1(s,t) + \partial_2 f(x,y) \partial_2 g_2(s,t) \end{aligned}$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial t} \quad \text{" (exercício)}$$

Exemplo 8.9: " A temperatura em uma placa fina é descrita por um campo escalar $T: D \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $(x,y) \mapsto T(x,y)$, determine a variação da temperatura com respeito às coordenadas polares, em

Solução: Tome $g: D \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ como o campo vetorial que transforma coordenadas polares em cartesianas

$$g(r,\theta) = (r \cos \theta, r \sin \theta)$$

A temperatura em coordenadas polares é a composição de g com T

$$\varphi(r,\theta) = T(r \cos \theta, r \sin \theta)$$

Precisamos calcular $\partial_r \varphi$ e $\partial_\theta \varphi$; pela regra da cadeia, temos:

$$(i) \frac{\partial \varphi}{\partial r} = \frac{\partial T}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial r} + \frac{\partial T}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial r} = \cos \theta \frac{\partial T}{\partial x} + \sin \theta \frac{\partial T}{\partial x}$$

$$(ii) \frac{\partial \psi}{\partial \theta} = \frac{\partial T}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \theta} + \frac{\partial T}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \theta} = -r \sin \theta \frac{\partial T}{\partial x} + r \cos \theta \frac{\partial T}{\partial y} \quad //$$