

Apostila de Métodos Quantitativos - UERJ

Professor: Pedro Hemsley

Funções:

$f: X \rightarrow Y$: Associa a cada elemento do conjunto X um único elemento do conjunto Y.

Existem tres tipos específicos de funções: Sobrejetora, Injetora e Bijetora

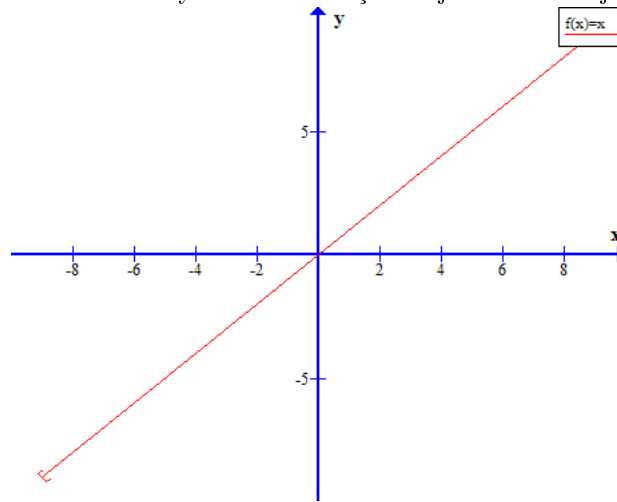
Sobrejetora: Associa todo elemento de Y a pelo menos um elemento de X.

Injetora: Associa a cada elemento de Y um único elemento de X.

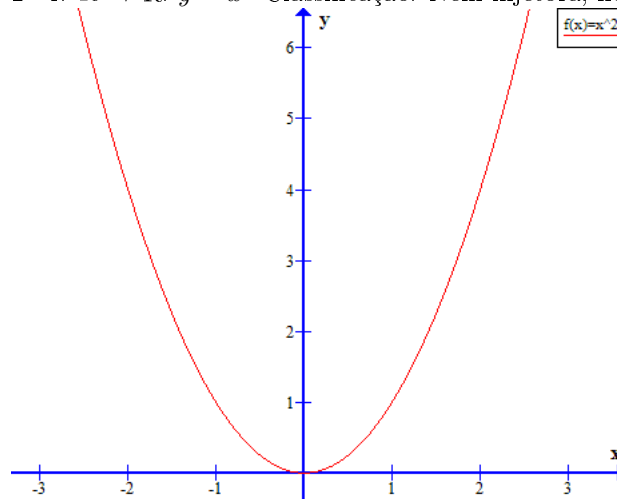
Bijetora: sobrejetora e injetora.

Exemplos:

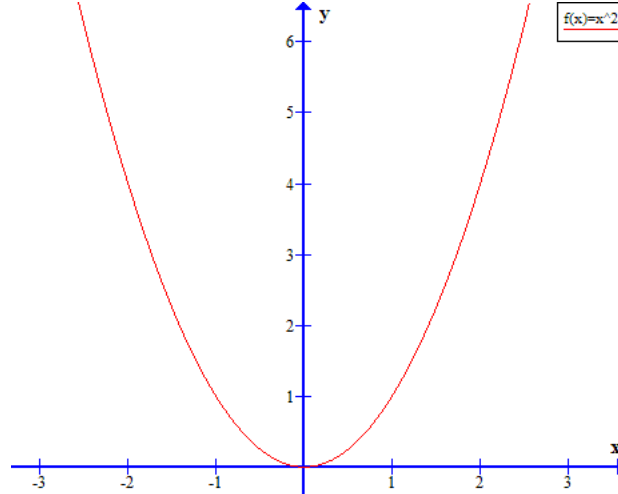
1 - $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}: y = x$. Classificação: Injetora e Sobrejetora = Bijetora



2 - $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}: y = x^2$ Classificação: Nem injetora, nem sobrejetora.

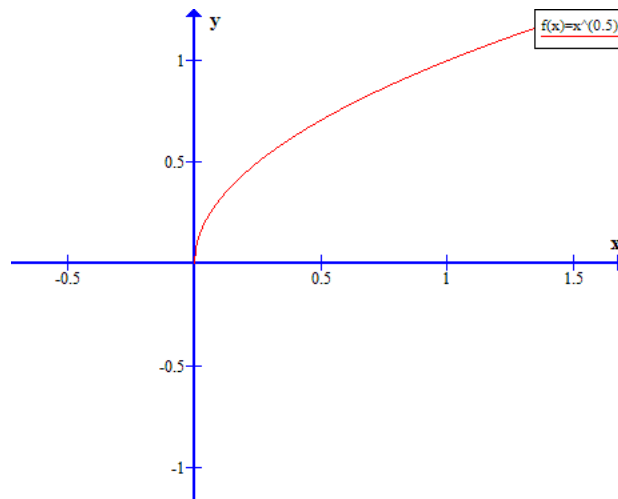


3 - $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+ : y = x^2$ Classificação: Sobrejetora mas não injetora



OBS: Note a diferença entre os exemplos 2 e 3: no último, o contra-domínio inclui apenas os reais não-negativos.

4 - $f : \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R} : y = \sqrt{x}$ Classificação: Injetora mas não sobrejetora (pois não cobre os reais negativos no contra-domínio)



Apenas as funções bijetoras admitem função inversa, pois ligam *todos* os elementos do conjunto Y a *um único* elemento do conjunto X.

Função-Linear

Def: Função que preserva estrutura do espaço vetorial. É uma reta (ou plano, ou hiperplano) que passa pela origem.

$$f: \mathbb{R}^K \rightarrow \mathbb{R}^M / f(\alpha x + \beta y) = \alpha f(x) + \beta f(y) \forall x, y \in \mathbb{R}^K, \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}$$

Exemplos:

1 - $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}: y = 2x; y = ax, a \in \mathbb{R}.$

2 - $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}: y = f(x_1, x_2) = 2x_1 + x_2$

3 - $f: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}: y = f(x_1, \dots, x_k) = a_1x_1 + \dots + a_kx_k$

4 - $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2: y_1 = f_1(x_1, x_2) = x_1 + x_2; y_2 = f_2(x_1, x_2) = x_1 - x_2$

ou:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

ÓBS: As matrizes são uma das formas de representação de funções lineares, ou sistemas de funções lineares.

5 - $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2: y_1 = x_1 + x_2 + x_3; y_2 = x_1 + 2x_2 - x_3$

ou:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

6 - $f: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^m: y_1 = a_{11}x_1 + \dots + a_{1k}x_k; y_2 = a_{21}x_1 + \dots + a_{2k}x_k; \dots; y_m = a_{m1}x_1 + \dots + a_{mk}x_k$

ou

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mk} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}$$

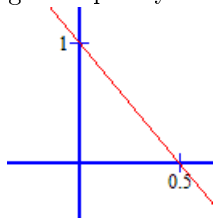
Toda função linear pode ser representada em forma matricial. Matrizes representam funções-lineares.

Curva de Nível

$$f(x_1, \dots, x_n) = b \in \mathbb{R}^M$$

Exemplo: $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}: y = 2x_1 + x_2; x_2 = y - 2x_1$

gráfico para $y = 1$:



Forma Quadrática: extensão natural: generalização de equação de segundo grau.

$$Q(x_1, x_2) = a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2: \text{expoentes de cada termo somam 2.}$$

$$Q(x_1, x_2, x_3) = a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + a_{13}x_1x_3 + a_{22}x_2^2 + a_{23}x_2x_3 + a_{33}x_3^2$$

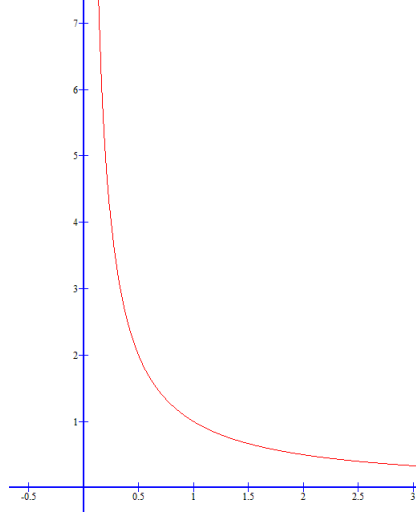
Forma Geral:

$$Q(x_1, \dots, x_k) = \sum_{i,j=1}^k a_{ij}x_ix_j$$

Curva de nível:

Exemplo: $u(x_1, x_2) = x_1 x_2$
 $x_1 x_2 = u \Rightarrow x_2 = \frac{u}{x_1}$ para u exógeno, fixo.

Gráfico para $u = 1$:



Representação Matricial

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2 = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

ou ainda (a representação matricial da forma quadrática não é única): $a_{11}x_1$

$$+ a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2 = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & \frac{1}{2}a_{12} \\ \frac{1}{2}a_{12} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

Forma Geral:

$$Q(x_1, \dots, x_m) = \sum_{i \leq j} a_{ij} x_i x_j = \begin{bmatrix} x_1 & \dots & x_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{2}a_{11} & \dots & \frac{1}{2}a_{1m} \\ \frac{1}{2}a_{12} & \dots & \frac{1}{2}a_{2m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{2}a_{1m} & \dots & a_{mm} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$

Ou seja: $Q(x) = x^T A x$, sendo x^T a transposta de x , $x = [x_1 \ \dots \ x_m]$ e A uma matriz simétrica e única. Já que a forma quadrática admite mais de uma representação matricial, o melhor é escolher a representação simétrica.

Função contínua: existe um ponto $(x_0, f(x_0))$ no qual $f(x_0)$ existe e é igual ao valor do seguinte limite: $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x)$ (ou seja, o limite deve existir e ser igual ao valor da função no ponto).

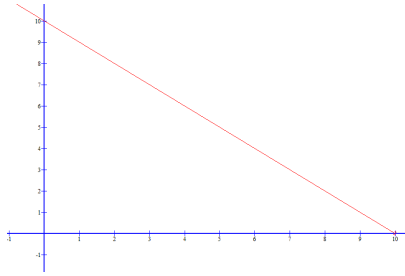
Inclinação

Seja $y = f(x)$; $y = ax \Rightarrow \Delta y = a \Delta x \Rightarrow a = \frac{\Delta y}{\Delta x}$: inclinação.

Em funções lineares, a inclinação é constante. Exemplo:

$f(x) = 10 - x$; inclinação: -1

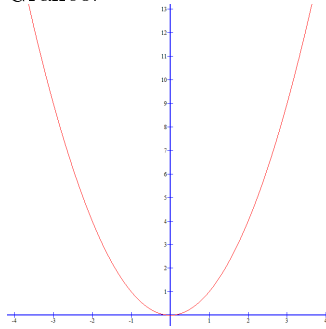
Gráfico:



Em funções não-lineares, a inclinação não é constante. A inclinação assume valores diferentes em pontos diferentes.

Exemplo: $f(x) = x^2$

Gráfico:



Como definir a inclinação para funções não-lineares ?

Usamos a derivada: $\frac{dy}{dx} = \lim_{dx \rightarrow 0} \left(\frac{f(x+dx) - f(x)}{dx} \right)$

Exemplo: $y = x^2$

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dx} &= \lim_{dx \rightarrow 0} \left(\frac{(x+dx)^2 - x^2}{dx} \right) = \lim_{dx \rightarrow 0} \left(\frac{x^2 + dx^2 + 2x dx - x^2}{dx} \right) = \lim_{dx \rightarrow 0} \left(\frac{dx^2 + 2x dx}{dx} \right) \\ &= \lim_{dx \rightarrow 0} (dx + 2x) = 2x \\ \frac{dy}{dx} &= 2x \end{aligned}$$

Há formas mais fáceis de se calcular uma derivada do que fazendo uso da definição (limite). Para isso, existem algumas regras:

$$1 - y = x^k \Rightarrow \frac{dy}{dx} = kx^{k-1}$$

$$2 - y = ax, a \text{ constante} \Rightarrow \frac{dy}{dx} = a$$

$$3 - y = f(x) + g(x) \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{d(f(x))}{dx} + \frac{d(g(x))}{dx}$$

$$4 - y = af(x) \Rightarrow \frac{dy}{dx} = a \frac{d(f(x))}{dx}$$

$$5 - y = f(x)g(x) \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{d(f(x))}{dx} g(x) + f(x) \frac{d(g(x))}{dx}$$

$$6 - y = \frac{f(x)}{g(x)} \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{\frac{d(f(x))}{dx} g(x) - f(x) \frac{d(g(x))}{dx}}{g^2(x)}$$

$$7 - y = \ln x \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{1}{x}$$

$$8 - y = e^x \Rightarrow \frac{dy}{dx} = e^x$$

$$9 - y = a^x \Rightarrow \frac{dy}{dx} = a^x \ln a$$

Regra da Cadeia: usamos para derivar funções compostas

$$y = f(g(x)) \Rightarrow \frac{dy}{dx} = f'(g(x))g'(x)$$

Exemplos:

$$1 - y = \ln(x^2) \Rightarrow \frac{dy}{dx} = \frac{1}{x^2} 2 = \frac{2}{x^2}$$

$$2 - y = (\ln x)^2 \Rightarrow \frac{dy}{dx} = 2(\ln x) \frac{1}{x} = \frac{2 \ln x}{x}$$

$$3 - y = (f(x))^k \Rightarrow \frac{dy}{dx} = kf(x)^{k-1} f'(x)$$

Derivada Parcial: Utilizamos a derivada parcial em funções com mais de uma variável. Deriva-se em relação a uma das variáveis, tomando as demais como constantes.

Exemplos:

$$1 - f(x,y) = x^2 y^2 \Rightarrow \frac{df}{dx} = 2xy^2; \frac{df}{dy} = 2yx^2$$

$$2 - f(x,y) = 3x^2 y^2 + 4xy^3 + 7y \Rightarrow \frac{df}{dx} = 6xy^2 + 4y^3; \frac{df}{dy} = 6x^2 y + 12xy^2 + 7$$

Aplicações:

Seja $u(x_1, x_2)$: utilidade, então $\frac{du}{dx_i}$: utilidade marginal do bem i .

Seja $f(x_1, x_2)$: função de produção, então $\frac{df}{dx_i}$: produto marginal do fator de produção i .

Exemplos:

$$1 - u = 4x_1^{\frac{3}{4}} x_2^{\frac{1}{4}}$$

$$\hat{u} = \ln u = \ln(4x_1^{\frac{3}{4}} x_2^{\frac{1}{4}}) = \ln 4 + \ln(x_1)^{\frac{3}{4}} + \ln(x_2)^{\frac{1}{4}} = \ln 4 + \frac{3 \ln x_1}{4} + \frac{\ln x_2}{4}$$

$$\frac{d\hat{u}}{dx_1} = \frac{3}{4} \frac{1}{x_1} = \frac{3}{4x_1}; \frac{d\hat{u}}{dx_2} = \frac{1}{4} \frac{1}{x_2} = \frac{1}{4x_2}$$

$$2 - y = 4x_1^{\frac{3}{4}} x_2^{\frac{1}{4}}$$

$$\frac{dy}{dx_1} = 4 \cdot \frac{3}{4} x_1^{-\frac{1}{4}} x_2^{\frac{1}{4}} = 3 \left(\frac{x_2}{x_1}\right)^{\frac{1}{4}}; \frac{dy}{dx_2} = 4 \cdot \frac{1}{4} x_1^{\frac{3}{4}} x_2^{-\frac{3}{4}} = \left(\frac{x_1}{x_2}\right)^{\frac{3}{4}}$$

Inclinação da Curva de Indiferença (TMS):

$$\frac{dx_2}{dx_1} \Big|_y = \frac{UMG1}{UMG2} = \frac{\frac{3}{4x_1}}{\frac{1}{4x_2}} = \frac{3x_2}{x_1}$$

Inclinação da Isoquanta (TMST):

$$\frac{dx_2}{dx_1} \Big|_y = \frac{PMG1}{PMG2} = \frac{3 \left(\frac{x_2}{x_1}\right)^{\frac{1}{4}}}{\left(\frac{x_1}{x_2}\right)^{\frac{3}{4}}} = \frac{3x_2}{x_1}$$

Derivada Total: com apenas uma variável: usamos a expansão de Taylor:

$$f(x) \cong f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

$$\text{Ou seja: } f(x) - f(x_0) \cong f'(x_0)(x - x_0) \Rightarrow \Delta f = f'(x_0) \Delta x \Rightarrow \Delta f = \frac{df(x_0)}{dx} \Delta x$$

Com várias variáveis:

$$\Delta f = \frac{df(x_0)}{dx_1} \Delta x_1 + \dots + \frac{df(x_0)}{dx_m} \Delta x_m$$

Ou seja: é a equação do plano tangente ao ponto $(x_1^*, x_2^*, f(x_1^*, x_2^*))$.

Equação Paramétrica de um plano tangente: precisamos de um ponto e de duas direções (i.e., dois vetores direcionais):

$$x = p + su + tv; s, t \in R; u, v \text{ vetores.}$$

O ponto inicial é $p = (x_1^*, x_2^*, f(x_1^*, x_2^*))$. Os dois vetores são:

$$u = (1, 0, \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1}) \text{ e } v = (0, 1, \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2})$$

Então:

$$x = (x_1^*, x_2^*, f(x_1^*, x_2^*)) + s * (1, 0, \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1}) + t * (0, 1, \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2})$$

$$x = (x_1^* + s, x_2^* + t, f(x_1^*, x_2^*) + s * \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1} + t * \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2})$$

Podemos escrever o plano tangente como uma função que, para cada par (s, t) , associa o valor abaixo:

$$(s, t) \longrightarrow f(x_1^*, x_2^*) + s \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1} + t \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2}$$

$$\text{Ou seja: } f(x_1^* + s, x_2^* + t) - f(x_1^*, x_2^*) \cong s \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1} + t \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2}$$

$$\text{Forma matricial: } \left(\frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1} \quad \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2} \right) \begin{pmatrix} s \\ t \end{pmatrix}$$

Logo, a matriz acima representa uma aproximação linear da função f no ponto (x_1^*, x_2^*)

Defina então:

$$Df(x_1^*, x_2^*) = \left(\frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_1} \quad \frac{df(x_1^*, x_2^*)}{dx_2} \right)$$

Df é a derivada de f , e representa uma aproximação linear de f em torno do ponto (x_1^*, x_2^*) .

Podemos estender o mesmo raciocínio para mais de duas variáveis. Dessa forma, para funções $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $n > 2$, temos:

$$Df = \frac{df}{dx_1} dx_1 + \dots + \frac{df}{dx_n} dx_n$$

↓

Diferencial Total.

O hiperplano tangente é o gráfico de uma função-afim. *Notação para o que se segue:* (h_1, \dots, h_m) é a generalização para \mathbb{R}^n do vetor (s, t) acima, que está em \mathbb{R}^2 por ter apenas duas coordenadas. Ou seja, interprete $h_1 = s$, $h_2 = t$.

$$(h_1, \dots, h_m) \longrightarrow f(x^*) + \frac{df(x^*)}{dx_1} h_1 + \dots + \frac{df(x^*)}{dx_m} h_m$$

↓

Notação para variações

↓

Função linear

A matriz $Df(x^*) = \left(\frac{df(x^*)}{dx_1} \quad \dots \quad \frac{df(x^*)}{dx_m} \right)$ é a derivada de f no ponto x^* . Quando $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ (Contradomínio é unidimensional), essa matriz é um vetor chamado GRADIENTE. No caso geral, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, chama-se matriz JACOBIANA.

Regra da cadeia em \mathbb{R}^n

Definição: Curva em \mathbb{R}^n : Representação paramétrica: $x(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))$

x_i é a função para a coordenada i .

t é o parâmetro.

Exemplos:

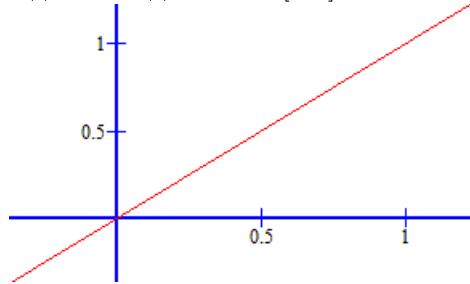
1 - x : vetor de n insumos

t : Instante no tempo: parâmetro

$(x_1(t), \dots, x_n(t))$: quantidade de cada insumo utilizada em cada instante de tempo.

2 - Segmento de reta entre os pontos (0,0) e (1,1)

$$x(t) = t ; y(t) = t ; t \in [0, 1]$$



Assim como definimos a derivada $x'(t)$ da função $x(t)$ em \mathbb{R} , definimos $x'(t) = (x'_1(t) \cdots x'_n(t))$. Esse vetor é tangente à função $x(t)$ em um ponto t qualquer.

Seja $x_0 = x(t_0)$

Seja $\{h_j\}$ uma sequência / $h_j \rightarrow 0 \forall j = 1, \dots, n$

Então $x(t_0 + h_j) \rightarrow x(t_0)$

Logo:

$$x(t_0 + h_j) - x(t_0) = \frac{1}{h_j} (x(t_0 + h_j) - x(t_0)) = \frac{x(t_0 + h_j) - x(t_0)}{h_j}$$

Esse vetor é apenas a diferença $x(t_0 + h_j) - x(t_0)$ multiplicada pelo escalar $\frac{1}{h_j}$. Dessa forma, temos que:

$$\lim_{h_j \rightarrow 0} \left(\frac{x(t_0 + h_j) - x(t_0)}{h_j} \right) = \frac{x_1(t_0 + h_1) - x_1(t_0)}{h_1} \cdots \frac{x_j(t_0 + h_j) - x_j(t_0)}{h_j} = x'_1(t_0) \cdots x'_j(t_0) = x'(t_0)$$

Exemplos:

1 - Considere a curva $z(t) = (x(t), y(t))$, com $x(t) = t^3$, $y(t) = t^2$.

$$z'(t) = (3t^2, 2t)$$

$$z'(t = 1) = (3, 2)$$

$z'(t = 0) = (0, 0)$: Vetor zero: Não tem direção : a reta tangente não está bem definida neste ponto.

ATENÇÃO: a derivada é linear porque é sempre avaliada em um ponto! $z'(t = 1) = (3, 2)$, mesmo que $z'(t) = (3t^2, 2t)$ seja não-linear !

Uma curva é dita REGULAR se todo $x'_i(t)$ for contínuo em t e $[x'_1(t) \cdots x'_n(t)] \neq [0 \cdots 0] \forall t$.

Regra da Cadeia:

Seja $(x_1(t), \dots, x_n(t))$ uma curva regular, $t \in [a, b]$.

Pergunta típica: Como uma função $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ se comporta ao longo dessa curva ? Construimos assim uma função $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$:

$$g(t) = f(x_1(t), \dots, x_n(t)) , t \in [a, b].$$

Se $n = 1$, podemos utilizar a regra da cadeia já vista:

$$g'(t) = f'(x(t))x'(t)$$

Para $n > 1$, temos uma expressão análoga, usando o conceito de derivada total:

$$g'(t) = \frac{dg}{dt} = \frac{df}{dx_1}(x(t)) \frac{dx_1}{dt}(t) + \dots + \frac{df}{dx_n}(x(t)) \frac{dx_n}{dt}(t)$$

Exemplo:

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

$$x(t) = t$$

$$y(t) = t$$

$g(t) = f(x(t), y(t))$ é o quadrado da distância ao longo da reta de 45° . A derivada dessa função no ponto $(1, 1)$ é:

$$g'(t) = (x(t)^2 + y(t)^2)' = 2*x(t)*1 + 2*y(t)*1 = 2*(x(t) + y(t)) = 2*(t + t) = 4t.$$

$$g'(1) = 4$$