

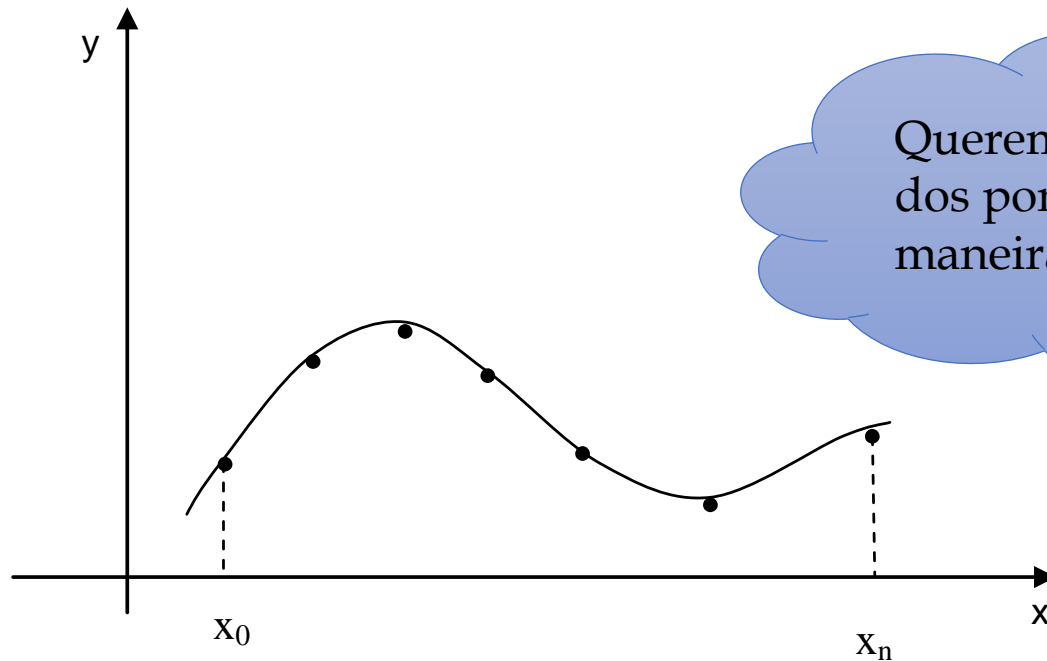
# 4616 – Métodos Numéricos Computacionais

Larissa Oliveira  
oliveira.t.larissa@gmail.com

Na última aula...

# AJUSTE DE CURVAS PELO MÉTODO DOS QUADRADOS MÍNIMOS

**Interpolação:** O polinômio de aproximação foi definido de tal maneira a coincidir com o valor da função dada em pontos definidos.



# AJUSTE DE CURVAS PELO MÉTODO DOS QUADRADOS MÍNIMOS

- ✓ Consiste em uma boa aproximação para valores tabelados, que nos permita obter um valor da função em algum ponto fora do intervalo tabelado com certa margem de segurança;
- ✓ **Problema:** aproximar  $f$  por outra função  $g$  de uma família previamente escolhida em que  $g(x) = a_1g_1(x) + a_2g_2(x) + \dots + a_ng_n(x)$ ;
- ✓ Se  $f$  é apresentada na forma tabelada temos o caso **discreto**;
- ✓ Se  $f$  é apresentada na forma analítica temos o caso **contínuo**;

# AJUSTE DE CURVAS PELO MÉTODO DOS QUADRADOS MÍNIMOS

## Como Aproximar???

Ao aproximarmos uma função  $f$  por uma função  $g$  de uma família previamente escolhida estamos introduzindo um erro(ou desvio ou resíduo), dado por:

$$\text{erro} = (f(x) - g(x))$$

minimizar erros<sup>2</sup>

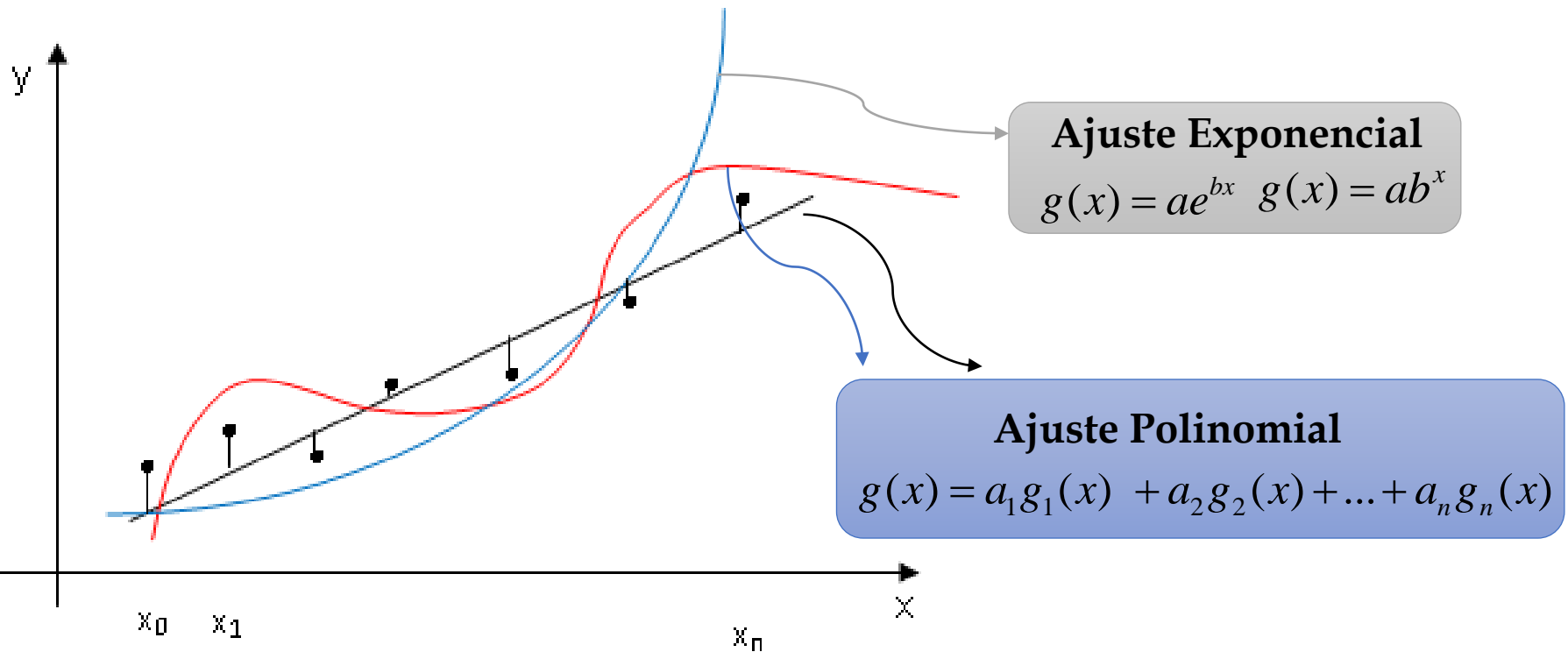


desvios quadráticos  
mínimos

$$\text{minimizar } \sum_{i=1}^n (f(x_i) - g(x_i))^2 \rightarrow \text{minimizar } \sum_{i=1}^n e_i^2$$

# AJUSTE DE CURVA - CASO DISCRETO

Dados os pontos  $(x_i, f(x_i))$ ,  $i = 1, \dots, n$ , e as  $n$  funções  $g_1(x)$ ,  $g_2(x)$ ,  $\dots$ ,  $g_n(x_n)$  escolhidas de alguma forma, devemos determinar os coeficientes  $a_1, a_2, \dots, a_n$  tal que  $g(x) = a_1g_1(x) + a_2g_2(x) + \dots + a_ng_n(x)$  se aproxime ao máximo de  $f(x)$ .

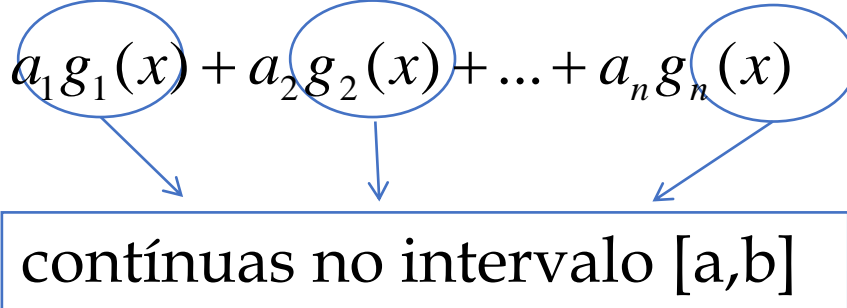


O ajuste de curvas pelo Método dos Mínimos Quadrados tem por objetivo ajustar  $g(x) = f(x)$ , de forma que os desvios quadráticos sejam mínimos

Hoje...

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

O método dos mínimos quadrados também pode ser usado para aproximar uma função  $f(x)$  contínua num intervalo  $[a,b]$  por uma combinação de funções do tipo

$$g(x) = a_1 g_1(x) + a_2 g_2(x) + \dots + a_n g_n(x)$$


contínuas no intervalo  $[a,b]$

queremos determinar  $g(x)$  que melhor se aproxime da função  $f(x)$ , ou seja, queremos que a área entre as curvas de  $f(x)$  e  $g(x)$  seja a menor possível.

$$E(a_1, a_2, \dots, a_n) = \int_a^b [f(x) - g(x)]^2 dx$$



# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

O ponto de mínimo necessariamente satisfaz:

$$* E(a_1, a_2, \dots, a_n) = \int_a^b [f(x) - g(x)]^2 dx$$

$$* g(x) = a_1 g_1(x) + a_2 g_2(x) + \dots + a_n g_n(x)$$

$$\frac{\partial E}{\partial a_1} = \frac{\partial E}{\partial a_2} = \dots = \frac{\partial E}{\partial a_n} = 0$$

$$\frac{\partial E}{\partial a_i} = -2 \int_a^b \left( f(x) - \sum_{k=1}^n a_k g_k(x) \right) g_i(x) dx = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

$$* a_1 \int_a^b g_1(x) g_i(x) dx + \dots + a_n \int_a^b g_n(x) g_i(x) dx = \int_a^b f(x) g_i(x) dx, \quad i = 1, \dots, n$$

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

Sistema de equações normais:

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx$$

$$\begin{bmatrix} \langle g_1, g_1 \rangle & \langle g_1, g_2 \rangle & \cdots & \langle g_1, g_n \rangle \\ \langle g_2, g_1 \rangle & \langle g_2, g_2 \rangle & \cdots & \langle g_2, g_n \rangle \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ \langle g_n, g_1 \rangle & \langle g_n, g_2 \rangle & \cdots & \langle g_n, g_n \rangle \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \langle g_1, f \rangle \\ \langle g_2, f \rangle \\ \vdots \\ \langle g_n, f \rangle \end{bmatrix}$$

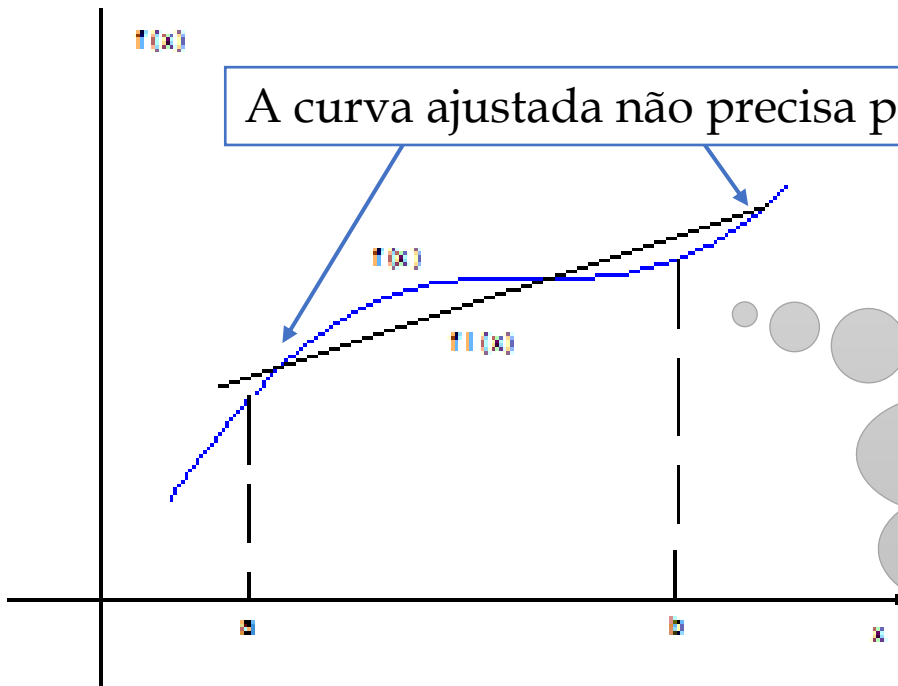
Se o determinante da matriz do sistema de equações normais for diferente de zero, o sistema possui solução única

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

- ✓ Sejam  $g_1(x)$  e  $g_2(x)$  funções que definem a função  $g(x)$ , contínuas no intervalo  $[a,b]$  :

$$g(x) = a_1 g_1(x) + a_2 g_2(x)$$

- ✓ Encontrar  $a_1$  e  $a_2$  que melhor ajuste  $g(x)$  a  $f(x)$ .



Queremos que a área entre as duas curvas seja mínima!!!!

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

multíp.

$$g(x) = a_1 g_1(x) + a_2 g_2(x)$$

$$\begin{aligned} E &= \int_a^b [f(x) - g(x)]^2 dx = \int_a^b [f(x)^2 - 2f(x)g(x) + (g(x))^2] dx = \\ &= \int_a^b \left\{ f(x)^2 - 2f(x)[a_1 g_1(x) + a_2 g_2(x)] + a_1^2 g_1(x)^2 + 2a_1 a_2 g_1(x)g_2(x) + a_2^2 g_2(x)^2 \right\} dx = \\ &= \int_a^b [f(x)]^2 dx - \left[ 2 \int_a^b f(x)g_1(x)dx \right] a_1 - \left[ 2 \int_a^b f(x)g_2(x)dx \right] a_2 + \left[ \int_a^b g_1(x)^2 dx \right] a_1^2 + \\ &+ \left[ 2 \int_a^b g_1(x)g_2(x)dx \right] a_1 a_2 + \left[ \int_a^b g_2(x)^2 dx \right] a_2^2 = F(a_1, a_2) \end{aligned}$$

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

A solução é encontrar  $(\bar{a}_1, \bar{a}_2)$  tal que:

$$\left. \frac{\partial E}{\partial a_i} \right|_{\bar{a}_1, \bar{a}_2} = 0 \quad \text{para } i = 1, 2$$

$$\frac{\partial E}{\partial a_1} = \underbrace{-2 \int_a^b f(x) g_1(x) dx}_{\text{red bracket}} + \underbrace{\left[ 2 \int_a^b g_1(x)^2 dx \right]}_{\text{red bracket}} a_1 + \underbrace{\left[ 2 \int_a^b g_1(x) g_2(x) dx \right]}_{\text{red bracket}} a_2$$

$$\frac{\partial E}{\partial a_2} = \underbrace{-2 \int_a^b f(x) g_2(x) dx}_{\text{red bracket}} + \underbrace{\left[ 2 \int_a^b g_2(x)^2 dx \right]}_{\text{red bracket}} a_2 + \underbrace{\left[ 2 \int_a^b g_1(x) g_2(x) dx \right]}_{\text{red bracket}} a_1$$

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

Igualando-se a zero e reagrupando, tem-se:

$$\begin{cases} \left[ \int_a^b g_1(x)^2 dx \right] a_1 + \left[ \int_a^b g_1(x) g_2(x) dx \right] a_2 = \int_a^b f(x) g_1(x) dx \\ \left[ \int_a^b g_1(x) g_2(x) dx \right] a_1 + \left[ \int_a^b g_2(x)^2 dx \right] a_2 = \int_a^b f(x) g_2(x) dx \end{cases}$$



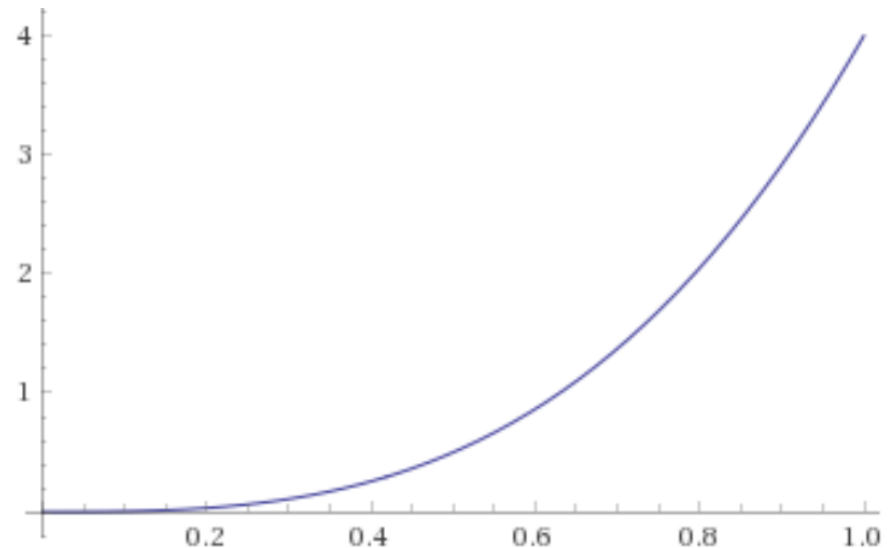
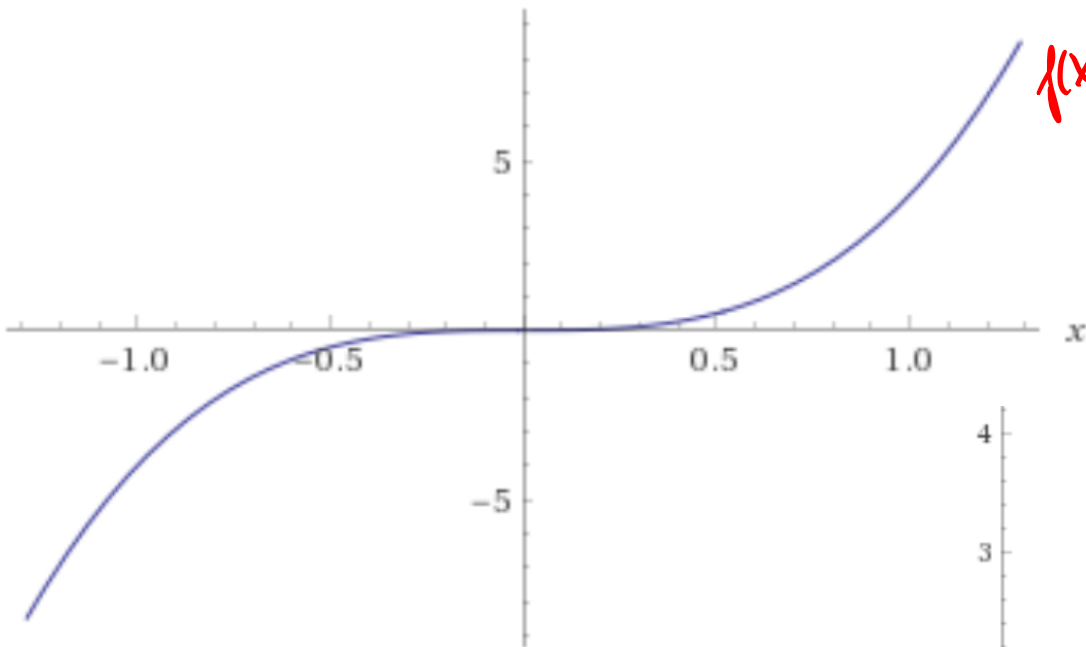
$$\begin{pmatrix} \overset{\langle g_1, g_1 \rangle}{\int_a^b g_1(x)^2 dx} & \overset{\langle g_1, g_2 \rangle}{\int_a^b g_1(x) g_2(x) dx} \\ \overset{\langle g_1, g_2 \rangle}{\int_a^b g_1(x) g_2(x) dx} & \overset{\langle g_2, g_2 \rangle}{\int_a^b g_2(x)^2 dx} \end{pmatrix} e \quad b = \begin{pmatrix} \overset{\langle f, g_1 \rangle}{\int_a^b f(x) g_1(x) dx} \\ \overset{\langle f, g_2 \rangle}{\int_a^b f(x) g_2(x) dx} \end{pmatrix}$$

# AJUSTE DE CURVA - CASO CONTÍNUO

Exemplo:

Aproximar  $f(x) = 4x^3$  por uma reta no intervalo  $[0,1]$

$$g(x) = a_1 + a_2 x$$



$$g(x) = a_1 + a_2 x \rightarrow \begin{aligned} g_1(x) &= 1 \\ g_2(x) &= x \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} \langle g_1, g_1 \rangle & \langle g_1, g_2 \rangle \\ \langle g_2, g_1 \rangle & \langle g_2, g_2 \rangle \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle f, g_1 \rangle \\ \langle f, g_2 \rangle \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \int_0^1 1^2 dx & \int_0^1 x dx \\ \int_0^1 x dx & \int_0^1 x^2 dx \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \int_0^1 4x^3 \cdot 1 dx \\ \int_0^1 4x^3 \cdot x dx \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1/2 \\ 1/2 & 1/3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 4/5 \end{pmatrix}$$

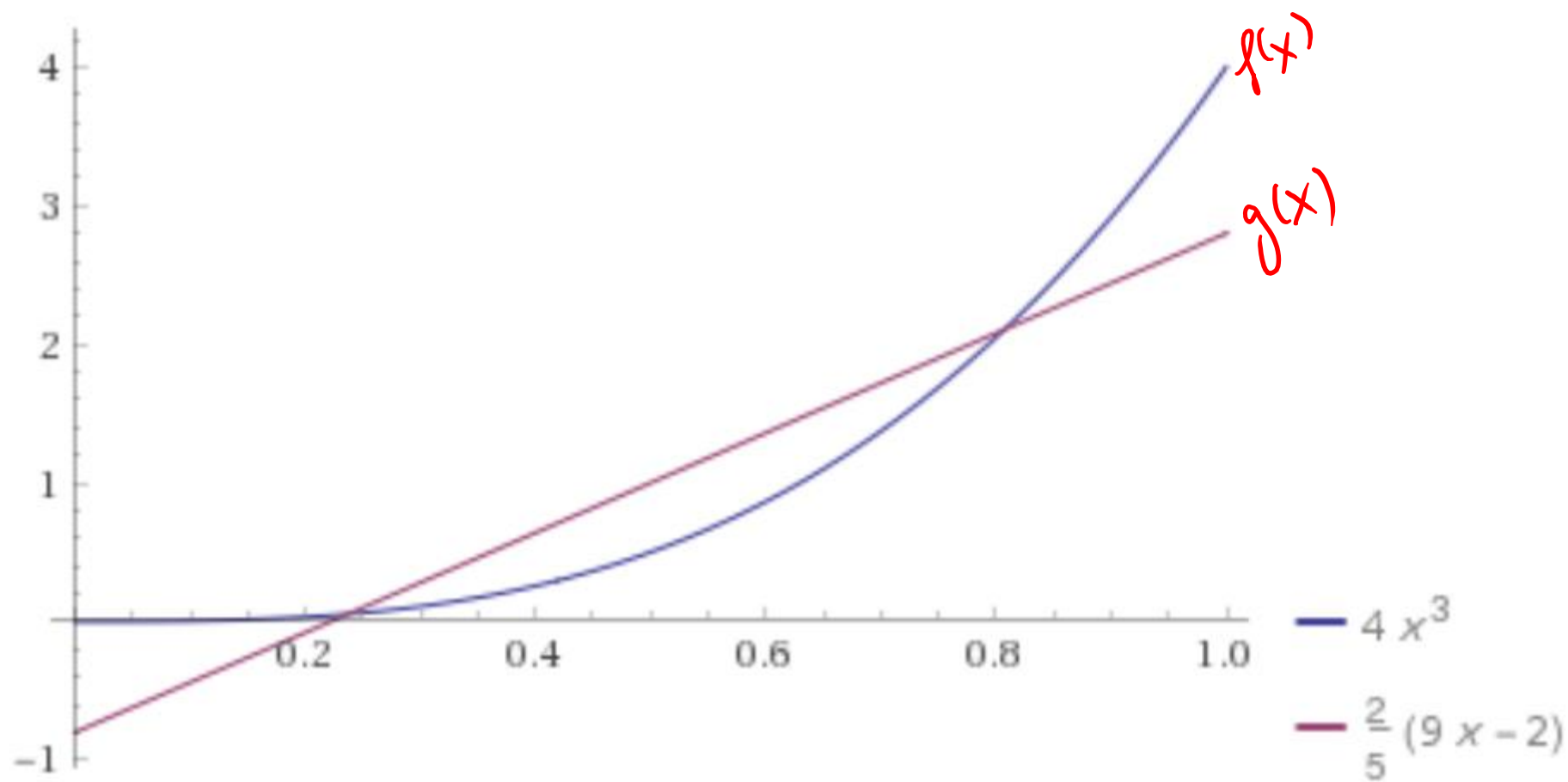
$$a_1 = -4/5$$

$$a_2 = 18/5$$

$$\therefore g(x) = \frac{18}{5}x - \frac{4}{5}$$







# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS – AJUSTE NÃO LINEAR

- ✓ Dados experimentais necessitam de uma família de funções para representa-los que não é composta por combinação linear nos parâmetros.
- ✓ É necessário o uso de outras funções para ajustar adequadamente uma função representada na forma de tabela.

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

## Ajuste exponencial

- ✓ A função tabelada deve ser aproximada por uma função exponencial da forma  $g(x) = a(b)^x$ , com  $a$  e  $b$  positivos.
- ✓ Os valores de  $a$  e  $b$  devem ser obtidos de modo que o erro seja mínimo

$$E(a, b) = \sum_{i=1}^n e(x_i)^2 \rightarrow \text{minimizar} \sum_{i=1}^n [f(x_i) - g(x_i)]^2$$

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

A função exponencial  $g(x) = a(b)^x$  pode ser ajustada fazendo a transformação:

$$h(x) = \ln(g(x)) = \ln(a(b)^x) = \ln(a) + x\ln(b)$$

$$\ln(a) = a_2$$

$$e^{a_2} = \underline{a}$$

$$\ln(b) = a_1$$

$$e^{a_1} = \underline{b}$$

$h(x) = \ln(a) + x\ln(b) = \underline{a_2 + a_1x}$  fica representada por uma combinação linear das funções  $g_1(x) = x$  e  $g_2(x) = 1$

$$h(x) = a_1g_1(x) + a_2g_2(x)$$

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

$h(x) = \ln(a) + x\ln(b) = \boxed{a_2 + a_1x}$  fica representada por uma combinação linear das funções  $g_1(x) = x$  e  $g_2(x) = 1$

$$h(x) = a_1g_1(x) + a_2g_2(x)$$

Para que a função  $g(x)$  aproxime-se de  $f(x)$ , a função  $h(x)$  deve se aproximar de  $\ln(f(x))$ :

$$\boxed{g(x) \approx f(x)} \rightarrow \boxed{\ln(g(x)) \approx \ln(f(x))}$$

A tabela de pontos fica definida como:

$x_i$  →

$x_1$	$x_2$	...	$x_n$
$\ln(f_1(x))$	$\ln(f_2(x))$	...	$\ln(f_n(x))$



# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

Do ajuste de reta tem-se o seguinte sistema linear:

$$\begin{cases} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) a_1 + \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) a_2 = \sum_{i=1}^n \ln(f(x_i)) x_i \\ \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) a_1 + (n) a_2 = \sum_{i=1}^n \ln(f(x_i)) \end{cases}$$

Com os valores de  $a_1$  e  $a_2$  obtidos, resolvemos o problema:

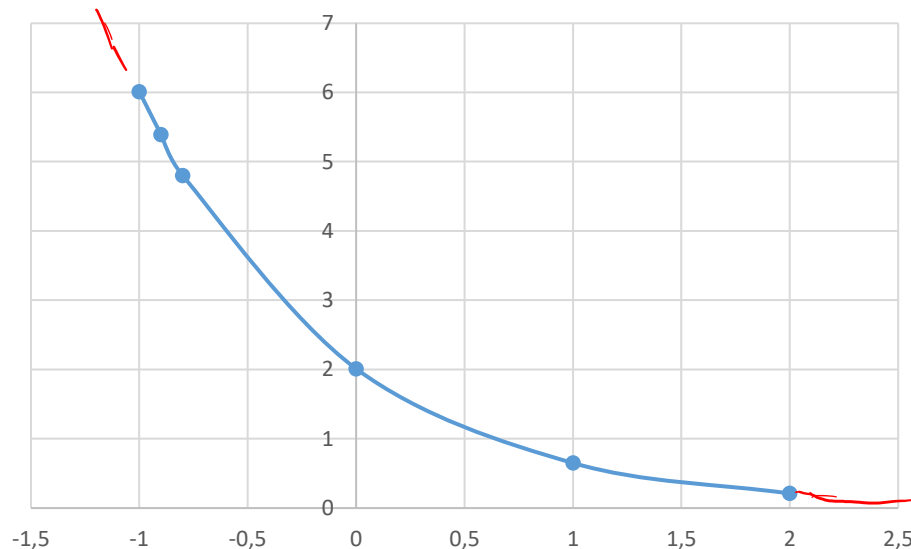
$$\text{minimizar } \sum_{i=1}^n [\ln(f(x_i)) - h(x_i)]^2$$

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

## Exemplo

Ajuste os pontos da tabela à equação  $g(x) = a(b)^x$ , com  $0 < b < 1$ , e calcule o erro cometido.

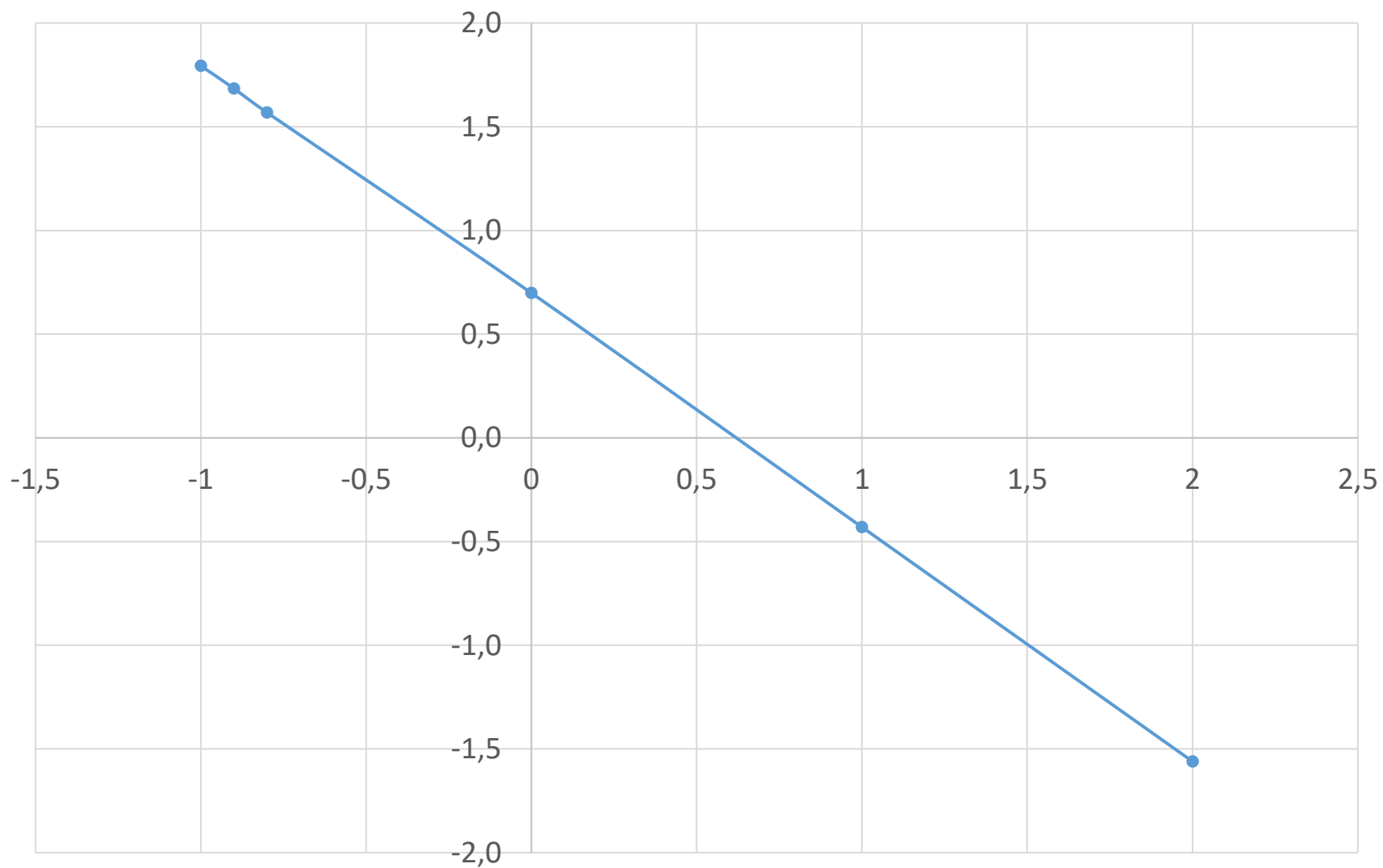
$x_i$	-1	-0,9	-0,8	0	1	2
$f(x_i)$	6,01	5,39	4,80	2,01	0,65	0,21





$X_i$	-1	-0,9	-0,8	0	1	2	
$\ln(f(x_i))$	1,7934	1,6845	1,5676	0,6981	-0,4308	-1,5606	5

TESTE DE  
ALINHAMENTO



$$\left\{ \begin{aligned} \left( \sum_{i=1}^6 x_i \right)^2 a_1 + \left( \sum_{i=1}^6 x_i \right) a_2 &= \sum_{i=1}^6 \ln(f(x_i)) x_i \\ \left( \sum_{i=1}^6 x_i \right) a_1 + 6 a_2 &= \sum_{i=1}^6 \ln(f(x_i)) \end{aligned} \right.$$

$$\left\{ \begin{aligned} \left( \sum_{i=1}^6 x_i \right) a_1 + 6 a_2 &= \sum_{i=1}^6 \ln(f(x_i)) \end{aligned} \right.$$



$$\begin{aligned} h(x) &= a_1 x + a_2 \\ g(x) &= a(b)^x \end{aligned}$$

	$x_i$	$x_i^2$	$\ln(f(x_i))$	$\ln(f(x_i)) x_i$
	-1	1	1,7934	-1,7934
	-0,9	0,81	1,6845	-1,5161
	-0,8	0,64	1,5686	-1,2549
	0	0	0,6981	0
	1	1	-0,4308	-0,4308
	2	4	-1,5606	-3,1212
$\Sigma$	0,3	7,45	3,7532	-8,1164



$$\begin{pmatrix} 6 & 0,3 \\ 0,3 & 7,45 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_2 \\ a_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3,7532 \\ -8,1164 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{cases} a_2 = 0,6814 \\ a_1 = -1,1169 \end{cases}$$

④

$$g(x) = a(b)^x$$

$$g(x) = 1,9766(0,3273)^x$$

$$\text{ERRO: } e(x_i)^2 = (f(x_i) - g(x_i))^2$$

$$e(x_1)^2 = (6,01 - 6,0391)^2 = 0,0008$$

$$e(x_2)^2 = (5,35 - 5,4069)^2 = 0,0001$$

$$e(x_3)^2 = (4,80 - 4,8302)^2 = 0,0009$$

$$a = e^{a_2} = 1,9766$$

$$\underline{b = e^{a_1} = 0,3273}$$

$$e(x_4)^2 = (2,01 - 1,9766)^2 = 0,0011$$

$$e(x_5)^2 = (0,65 - 0,6469)^2 = 0,0000$$

$$e(x_6)^2 = (0,21 - 0,2117)^2 = 0,0000$$

$$E = \sum_i e(x_i) = \underline{0,0029}$$



# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS – AJUSTE NÃO LINEAR

## Ajuste hiperbólico

No ajuste hiperbólico, os pontos tabelados possuem um comportamento que se aproxima de uma função definida por:

$$g(x) = \frac{1}{a_1(x) + a_2}$$

Deseja-se determinar os parâmetros  $a_1$  e  $a_2$  tal que:

$$E(a_1, a_2) = \sum_{i=1}^n e(x_i)^2 \rightarrow \text{minimizar} \sum_{i=1}^n [f(x_i) - g(x_i)]^2$$

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

Se  $g(x) = \frac{1}{a_1(x) + a_2}$  aproxima-se da função  $f(x)$ , fazemos:

$$h(x) = \frac{1}{g(x)} = a_1 \cancel{x} + a_2 \approx \frac{1}{f(x)}$$

A tabela de pontos fica definida como:

$x_i \rightarrow$   
 $f(x_i)$

$x_1$	$x_2$	...	$x_n$
$1/f_1(x)$	$1/f_2(x)$	...	$1/f_n(x)$

# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

Do ajuste de reta tem-se o seguinte sistema linear:

$$\begin{cases} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) a_1 + \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) a_2 = \sum_{i=1}^n \overbrace{\frac{x_i}{f(x_i)}}^{\frac{1}{f(x)} \cdot x} \\ \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) a_1 + (n) a_2 = \sum_{i=1}^n \overbrace{\frac{1}{f(x_i)}}^{\frac{1}{f(x)}} \end{cases}$$

Com os valores de  $a_1$  e  $a_2$  obtidos, resolvemos o problema:

$$\text{minimizar } \sum_{i=1}^n \left[ \frac{1}{f(x_i)} - h(x_i) \right]^2$$



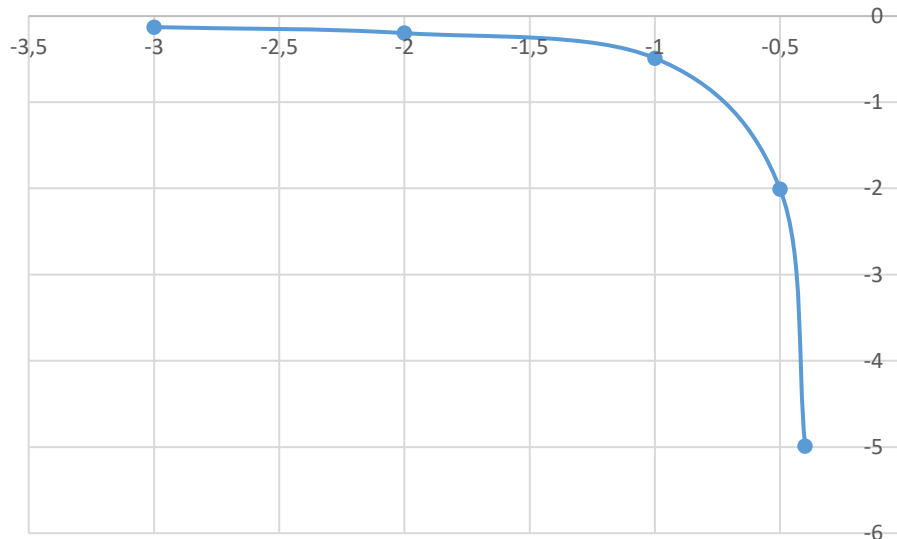
# REGRESSÃO LINEAR NOS PARÂMETROS - AJUSTE NÃO LINEAR

## Exemplo

Ajuste os pontos da tabela à equação e calcule o erro cometido.

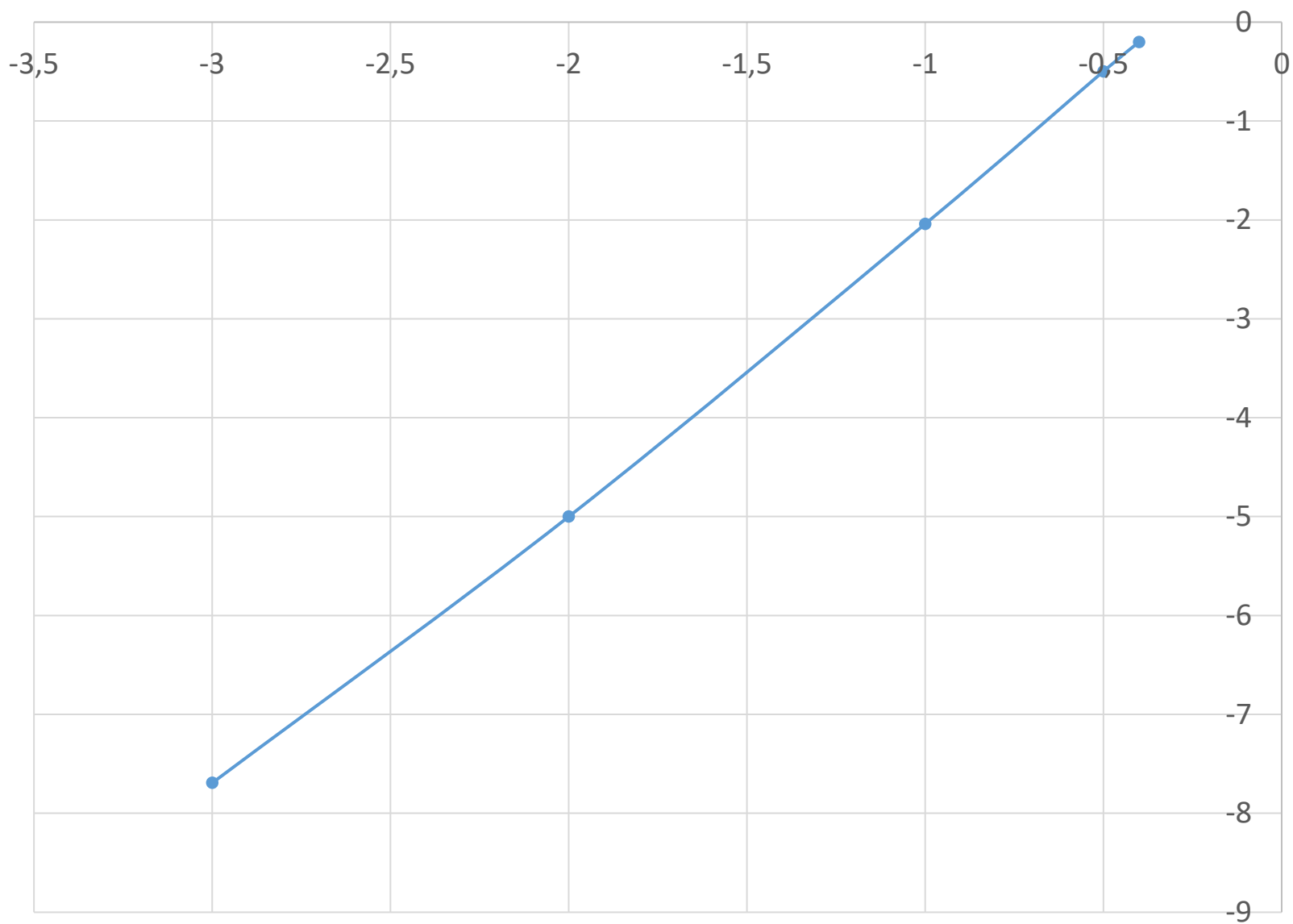
$$g(x) = \frac{1}{a_1(x) + a_2}$$

$x_i$	-3	-2	-1	-0,5	-0,4
$f(x_i)$	-0,13	-0,20	-0,49	-2,01	-4,99



$x_i$	-3	-2	-1	-0,5	-0,14
$f(x_i)$	-7,6923	-5	-2,0408	-0,4975	-0,2004

TESTE DE  
ALINHAMENTO



$$\begin{cases} \left(\sum_1^5 x_i^2\right) a_1 + \left(\sum_1^5 x_i\right) a_2 = \sum_1^5 \frac{x_i}{f(x_i)} \\ \left(\sum_1^5 x_i\right) a_1 + 5 a_2 = \sum_1^5 \frac{1}{f(x_i)} \end{cases} \quad \rightarrow$$

$x_i$	$x_i^2$	$\frac{1}{f(x_i)}$	$\frac{x_i}{f(x_i)}$	
-3	9	-7,6923	23,6769	
-2	4	-5	10	
-1	1	-2,0408	2,0408	
-0,5	0,25	-0,4975	0,2488	
-0,4	0,16	-0,2004	0,0802	
$\Sigma$	-6,9	14,41	-15,4310	35,4467

$$\frac{x_i}{f(x_i)} = x_i \cdot \frac{1}{f(x_i)}$$

$$\begin{pmatrix} 5 & -6,9 \\ -6,9 & 14,41 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_2 \\ a_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -15,436 \\ 35,4467 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$a_1 = 2,8952$$

$$a_2 = 0,9092$$

$$\therefore g(x) = \frac{1}{2,8952x + 0,9092}$$

$$e(x_i)^2 = (f(x_i) - g(x_i))^2$$

ERRO:

$$e(x_1)^2 = (-0,13 + 0,1286)^2 = 0,0000$$

$$e(x_2)^2 = (-0,20 + 0,2049)^2 = 0,0000$$

$$e(x_3)^2 = (-0,49 + 0,5035)^2 = 0,0002$$

$$e(x_4)^2 = (-2,01 + 1,8524)^2 = 0,0233$$

$$e(x_5)^2 = (-4,99 + 4,0180)^2 = 0,9454$$

$$E = \sum_{i=1}^5 e(x_i)^2 = 0,9689$$

# AJUSTE DE CURVA – CASO CONTÍNUO

**Atividade para contabilizar presença – 11/08/2020.**

Usando o método dos mínimos quadrados, aproxime a função  $f(x) = e^{-x}$  no intervalo  $[1, 3]$ , por um polinômio de grau 1, ou seja,  $g(x) = a_1 + a_2x$ .