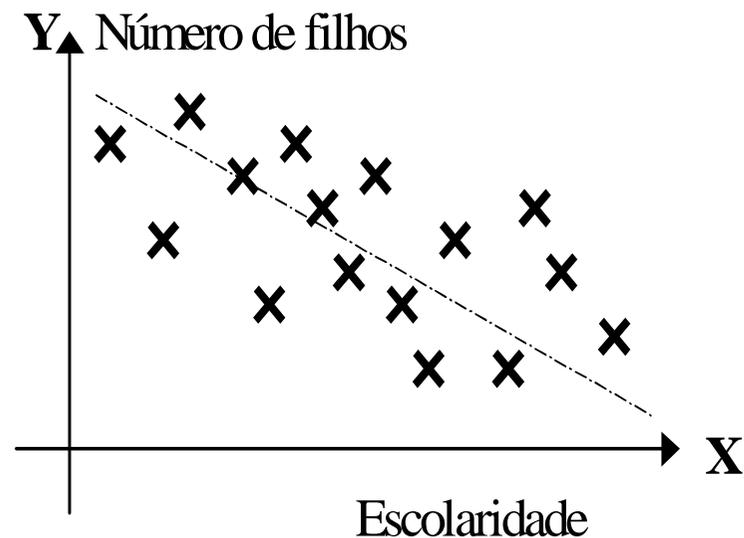
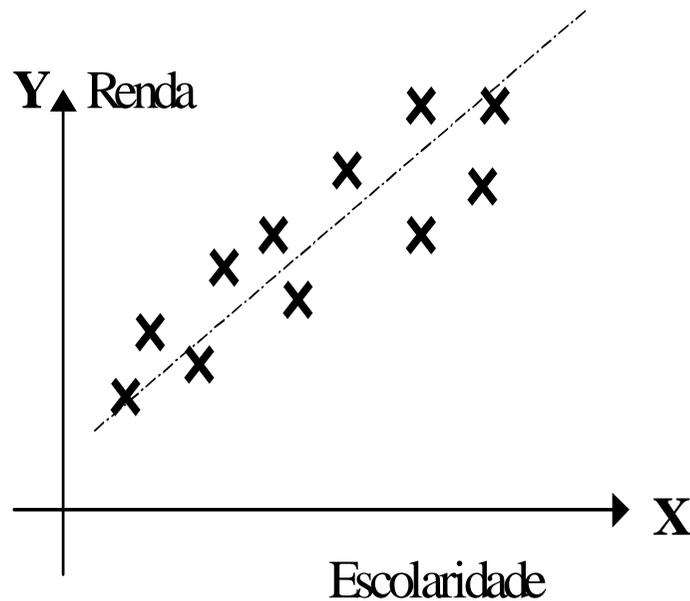


# CORRELAÇÃO E REGRESSÃO

# CORRELAÇÃO LINEAR SIMPLES

- Diagramas de Dispersão
- Variáveis explicativas e explicadas



# COEFICIENTE DE CORRELAÇÃO DE PEARSON

- Correlações positiva e negativa
- Covariância

$$r = \frac{\sigma_{XY}^2}{\sigma_X \sigma_Y}$$

$$\bar{X} = \frac{\sum X}{N}$$

$$\bar{Y} = \frac{\sum Y}{N}$$

$$\overline{X^2} = \frac{\sum X^2}{N}$$

$$\overline{Y^2} = \frac{\sum Y^2}{N}$$

$$\overline{XY} = \frac{\sum XY}{N}$$

$$\sigma_X^2 = \overline{X^2} - \bar{X}^2$$

$$\sigma_Y^2 = \overline{Y^2} - \bar{Y}^2$$

$$\sigma_{XY}^2 = \overline{XY} - \bar{X} \bar{Y}$$

# EXEMPLO

- Anos de estudos de pais e filhos

A( 12, 12 ); B( 10 , 8 ); C( 6 , 6 ); D( 16 , 11 ); E( 8 , 10 ); F( 9 , 8 ) e G( 12 , 11 )

<i>Dupla</i>	<i>Pais ( X )</i>	<i>Filhos ( Y )</i>
A	12	12
B	10	8
C	6	6
D	16	11
E	8	10
F	9	8
G	12	11
N = 7	73	66

# EXEMPLO

- Anos de estudos de pais e filhos

<i>Dupla</i>	<i>Pais ( X )</i>	<i>Filhos ( Y )</i>	$X^2$	$Y^2$
A	12	12	144	144
B	10	8	100	64
C	6	6	36	36
D	16	11	256	121
E	8	10	64	100
F	9	8	81	64
G	12	11	144	121
N = 7	73	66	825	650

# EXEMPLO

- Anos de estudos de pais e filhos

<i>Dupla</i>	<i>Pais (X)</i>	<i>Filhos (Y)</i>	$X^2$	$Y^2$	$XY$
A	12	12	144	144	144
B	10	8	100	64	80
C	6	6	36	36	36
D	16	11	256	121	176
E	8	10	64	100	80
F	9	8	81	64	72
G	12	11	144	121	132
N=7	73	66	825	650	720

# EXEMPLO

$$\bar{X} = \frac{\sum X}{N} = \frac{73}{7} = 10,429$$

$$\bar{Y} = \frac{\sum Y}{N} = \frac{66}{7} = 9,429$$

$$\overline{X^2} = \frac{\sum X^2}{N} = \frac{825}{7} = 117,857$$

$$\overline{Y^2} = \frac{\sum Y^2}{N} = \frac{650}{7} = 92,857$$

$$\sigma_X^2 = \overline{X^2} - \bar{X}^2 = 117,857 - 10,429^2 = 9,075 \quad \sigma_Y^2 = \overline{Y^2} - \bar{Y}^2 = 92,857 - 9,429^2 = 3,951$$

$$\sigma_X = \sqrt{\sigma_X^2} = 3,012$$

$$\sigma_Y = \sqrt{\sigma_Y^2} = 1,988$$

$$\overline{XY} = \frac{\sum XY}{N} = \frac{720}{7} = 102,857$$

$$\sigma_{XY}^2 = \overline{XY} - \bar{X}\bar{Y} = 102,857 - 10,429 \times 9,429 = 4,522 \quad r = \frac{\sigma_{XY}^2}{\sigma_X \sigma_Y} = \frac{4,522}{3,012 \times 1,988} = 0,755$$

# REGRESSÃO LINEAR SIMPLES

- Ajustamento do modelo

$$b = \frac{\sigma_{XY}^2}{\sigma_X^2} \qquad a = \bar{Y} - b\bar{X}$$

$$\hat{Y} = a + bX$$

- Poder explicativo do modelo:  $r^2$

# EXEMPLO

$$a = \bar{Y} - b\bar{X} = 9,429 - 0,498 \times 10,429 = 4,201$$

$$b = \frac{\sigma_{XY}^2}{\sigma_X^2} = \frac{4,522}{9,075} = 0,498$$

$$\hat{Y} = a + bX = 4,201 + 0,498X$$

$$r^2 = 0,75^2 = 0,5625$$

# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

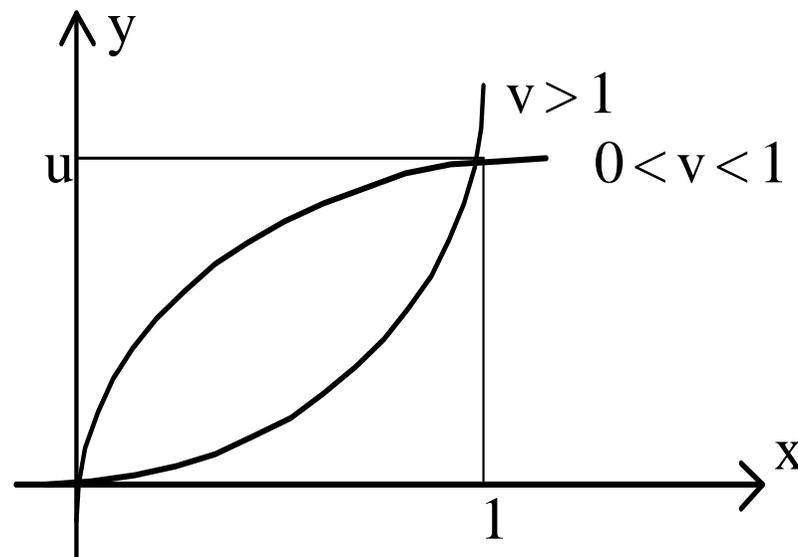
- Função potencial

A função teórica é do tipo:

$$y = u x^v \text{ onde:}$$

$$u > 0 \quad \text{e}$$

$$v > 0$$



# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

- Função potencial

Aplicando a transformação abaixo:

$$\log y = \log(u x^v) = \log u + \log x^v = \log u + v \log x$$

Que, comparada à função linear estudada:

$$Y = a + bX$$

Leva às relações abaixo, que permitem a reversão da forma original para a transformada e vice-versa. Assim todo o tratamento dado à função linear pode ser aproveitado por essa função linearizável.

$$Y = \log y$$

$$X = \log x$$

$$a = \log u$$

$$b = v$$

# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

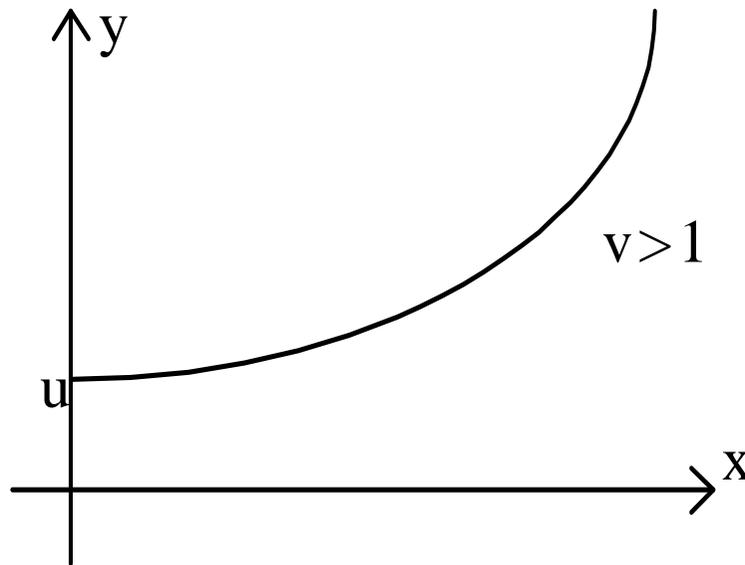
- Função exponencial

A função teórica é do tipo:

$$y = u v^x \quad \text{onde:}$$

$$u > 0 \quad \text{e}$$

$$v > 1$$



# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

- Função exponencial

Aplicando a transformação abaixo:

$$\log y = \log(u v^x) = \log u + \log v^x = \log u + (\log v) x$$

Que, comparada à função linear estudada:

$$Y = a + bX$$

Leva às relações abaixo, que permitem a reversão da forma original para a transformada e vice-versa. Assim todo o tratamento dado à função linear pode ser aproveitado por essa função linearizável.

$$Y = \log y$$

$$X = x$$

$$a = \log u$$

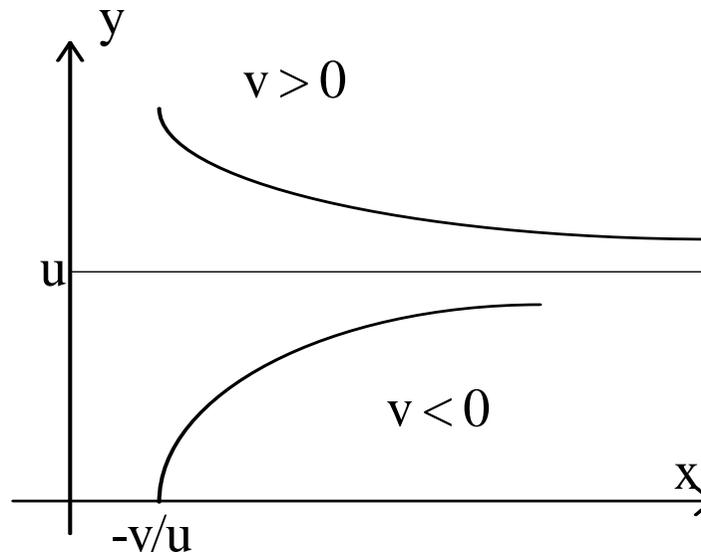
$$b = \log v$$

# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

- Função hiperbólica (primeiro tipo)

A função teórica é do tipo:

$$y = u + \frac{v}{x}$$



# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

- Função hiperbólica (primeiro tipo)

Aplicando a transformação seguinte:

$$y = u + \frac{v}{x} = u + v x^{-1}$$

Que, comparada à função linear estudada:

$$Y = a + bX$$

Leva às relações abaixo, que permitem a reversão da forma original para a transformada e vice-versa. Assim todo o tratamento dado à função linear pode ser aproveitado por essa função linearizável.

$$Y = y \qquad X = \frac{1}{x} = x^{-1}$$

$$a = u \qquad b = v$$

# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

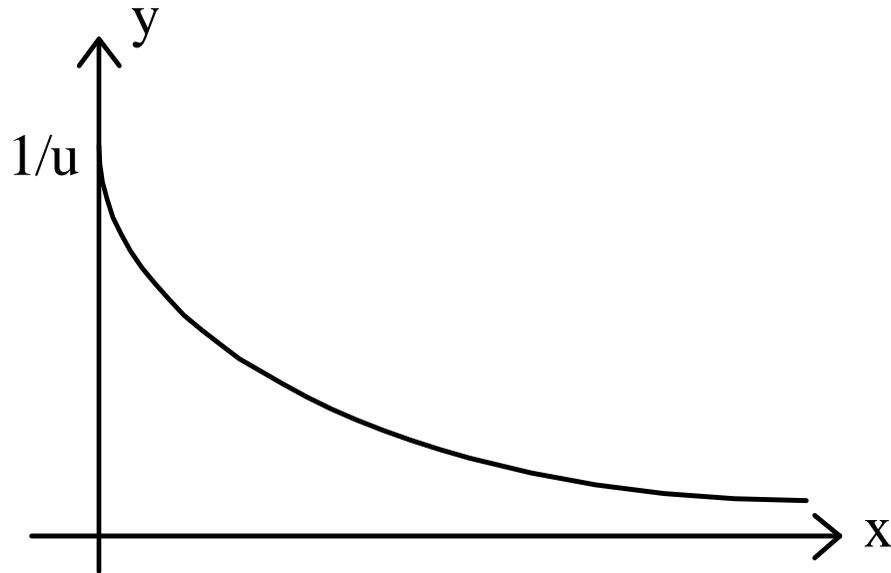
- Função hiperbólica (segundo tipo)

A função teórica é do tipo:

$$y = \frac{1}{u + v x} \text{ onde}$$

$$u > 0 \quad \text{e}$$

$$v > 0$$



# REGRESSÃO LINEAR POR TRANSFORMAÇÃO

- Função hiperbólica (segundo tipo)

Aplicando a transformação abaixo:

$$\frac{1}{y} = u + v x$$

Que, comparada à função linear estudada:

$$Y = a + bX$$

Leva às relações abaixo, que permitem a reversão da forma original para a transformada e vice-versa. Assim todo o tratamento dado à função linear pode ser aproveitado por essa função linearizável.

$$Y = \frac{1}{y} = y^{-1}$$

$$X = x$$

$$a = u$$

$$b = v$$

# CORRELAÇÃO ORDINAL

- Coeficiente de Spearman

$$r_S = 1 - \frac{6 \sum D^2}{N(N^2 - 1)}$$

# EXEMPLO

- Habilidade e QI das mecanógrafas

<i>Nomes</i>	<i>Q.I.</i>	<i>Destreza ( X° )</i>
A	100	5
B	90	2
C	80	6
D	130	1
E	100	8
F	100	9
G	110	7
H	120	3
I	90	11
J	120	10
K	110	12
L	140	4
12		

# EXEMPLO

- Habilidade e QI das mecanógrafas

<i>Nomes</i>	<i>Q.I.</i>	<i>Destreza ( <math>X^o</math> )</i>	<i>Q.I. ( <math>Y^o</math> )</i>
A	100	5	8
B	90	2	10,5
C	80	6	12
D	130	1	2
E	100	8	8
F	100	9	8
G	110	7	5,5
H	120	3	3,5
I	90	11	10,5
J	120	10	3,5
K	110	12	5,5
L	140	4	1
12			

# EXEMPLO

- Habilidade e QI das mecanógrafas

<i>Nomes</i>	<i>Q.I.</i>	<i>Destreza ( X° )</i>	<i>Q.I. ( Y° )</i>	<i>Desvio ( D )</i>	<i>D<sup>2</sup></i>
A	100	5	8	-3	9
B	90	2	10,5	-8,5	72,25
C	80	6	12	-6	36
D	130	1	2	-1	1
E	100	8	8	0	0
F	100	9	8	1	1
G	110	7	5,5	1,5	2,25
H	120	3	3,5	-0,5	0,25
I	90	11	10,5	0,5	0,25
J	120	10	3,5	6,5	42,25
K	110	12	5,5	6,5	42,25
L	140	4	1	3	9
12					215,5

# EXEMPLO

- Habilidade e QI das mecanógrafas

$$r_S = 1 - \frac{6 \sum D^2}{N(N^2 - 1)} = 1 - \frac{6(215,5)}{12(12^2 - 1)} = -0,247$$

# CORRELAÇÃO ORDINAL

- Coeficiente Gama de Goodman e Kruskal

$$G = \frac{f_A - f_I}{f_A + f_I}$$

# EXEMPLO

- Discriminação racial no emprego

<i>Cidades</i>	<i>Tamanho da população negra ( <math>X^o</math> )</i>	<i>Nível de discriminação no emprego ( <math>Y^o</math> )</i>
A	1	2
B	2	3
C	3	1
D	4	6
E	5	5
F	6	4

# EXEMPLO

- Discriminação racial no emprego

<i>Cidades</i>	<i>Tamanho da população negra (<math>X^o</math>)</i>	<i>Nível de discriminação no emprego (<math>Y^o</math>)</i>	<i>Acordos</i>
A	1	2	0
B	2	3	1
C	3	1	0
D	4	6	3
E	5	5	3
F	6	4	3
			10

# EXEMPLO

- Discriminação racial no emprego

<i>Cidades</i>	<i>Tamanho da população negra (<math>X^o</math>)</i>	<i>Nível de discriminação no emprego (<math>Y^o</math>)</i>	<i>Acordos</i>	<i>Inversões</i>
A	1	2	0	0
B	2	3	1	0
C	3	1	0	2
D	4	6	3	0
E	5	5	3	1
F	6	4	3	2
			10	5

# EXEMPLO

- Discriminação racial no emprego

$$G = \frac{f_A - f_I}{f_A + f_I} = \frac{10 - 5}{10 + 5} = +0,33$$