Análise Bidimensional

Agenda

- 1. Introdução
- 2. Relação entre Duas Variáveis Quantitativas
- 3. Relação entre Duas Variáveis Qualitativas
- 4. Relação entre Uma Variáveis Qualitativa e Uma Quantitativa
- 5. Conclusões

Agenda

- 1. Introdução
- 2. Relação entre Duas Variáveis Quantitativas
- 3. Relação entre Duas Variáveis Qualitativas
- 4. Relação entre Uma Variáveis Qualitativa e Uma Quantitativa
- 5. Conclusões

Introdução

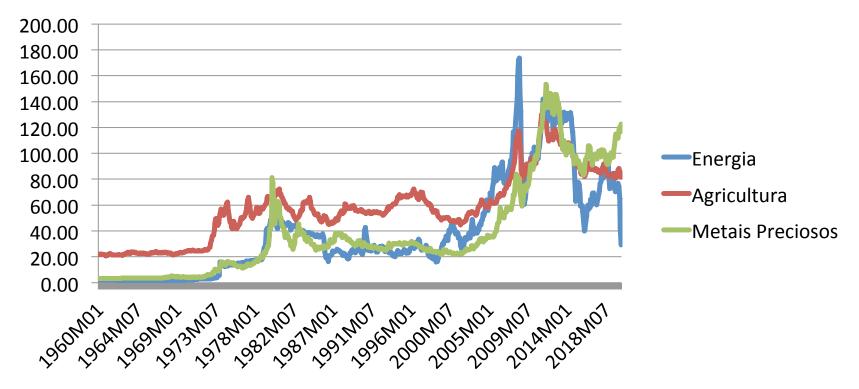
Nessa aula, mediremos o grau de relação entre:

- duas variáveis qualitativas
- duas variáveis quantitativas
- uma variável qualitativa e a outra quantitativa

Agenda

- 1. Introdução
- 2. Relação entre Duas Variáveis Quantitativas
- 3. Relação entre Duas Variáveis Qualitativas
- 4. Relação entre Uma Variáveis Qualitativa e Uma Quantitativa
- 5. Conclusões

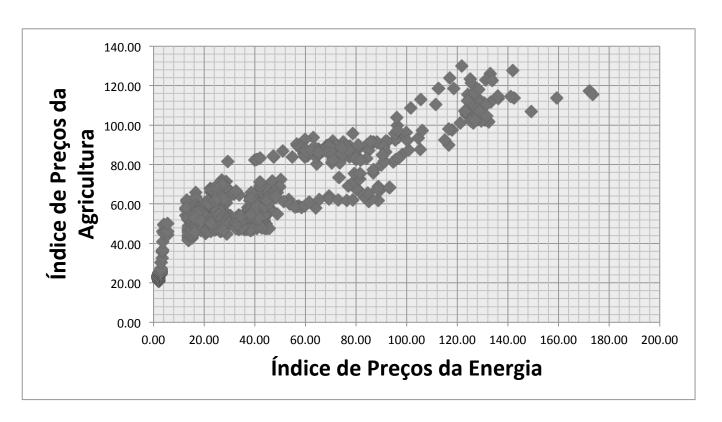
 Suponha que temos séries quantitativas, como os índices de preços das commodities:



Fonte: Bloomberg, Banco Mundial

- Queremos analisar a relação entre essas séries, duas a duas.
- A sua análise pode se iniciar através da construção do gráfico dos dados do índice da agricultura no eixo Y contra os dados do índice da energia no eixo X.
 Esse seria o gráfico de dispersão
- No gráfico de dispersão, cada ponto equivale a um par de dados (xi,yi) presente em cada linha do banco de dados.

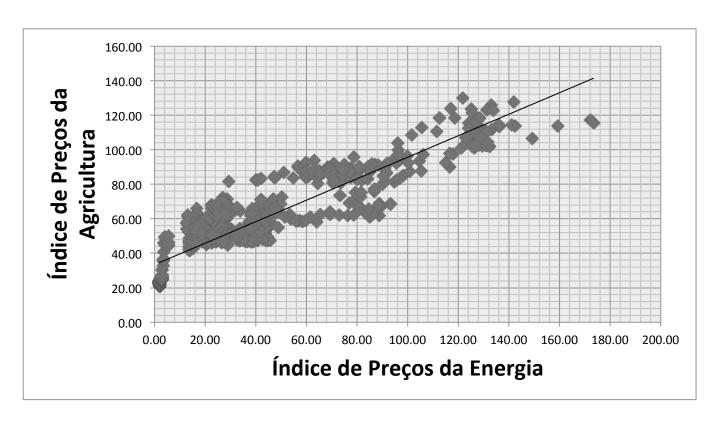
Gráfico de Dispersão



Dados mensais de 1960M1 a 2020M4, em US\$ de 2010, Fonte: Bloomberg, Banco Mundial

- Notamos uma relação linear positiva entre esses valores: quando os valores do índice da energia estão relativamente altos em relação à sua média, os valores do índice da agricultura também estão.
- A declividade da reta que melhor se aproxima ao conjunto de dados é positiva.

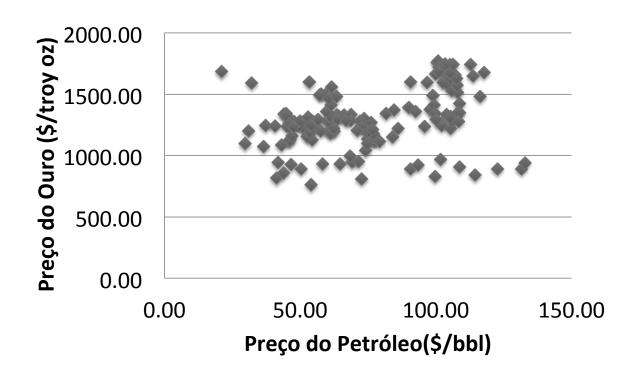
Gráfico de Dispersão e Reta de Ajuste



Dados mensais de 1960M1 a 2020M4, em US\$ de 2010, Fonte: Bloomberg, Banco Mundial

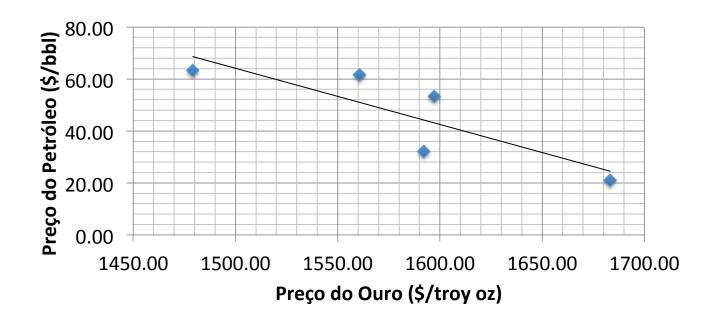
- Porém, a relação linear entre duas séries quantitativas pode ser negativa ou próxima de zero.
- A seguir, mostramos um exemplo de relação linear fraca ou próxima de zero entre duas séries quantitativas:

Gráfico de dispersão do preço do ouro em relação ao preço do petróleo de 1960M1 a 2020M4



Dados mensais de 1960M1 a 2020M4, em US\$ corrente, Fonte: Bloomberg, Banco Mundial

Gráfico de dispersão do preço do ouro em relação ao preço do petróleo de 2019M12 a 2020M4



Dados mensais de 2019M12 a 2020M4, em US\$ corrente, Fonte: Bloomberg, Banco Mundial

- Nesse caso, a relação linear entre as duas séries é negativa, o que pode ser visto pela declividade negativa da reta de melhor ajuste aos dados.
- O gráfico de dispersão nos dá uma noção visual da relação linear entre duas séries.
- Entretanto, gostaríamos de ter uma medida estatística do grau de relação linear entre essas séries.

 Dados n pares de valores (x₁, y₁)..., (x_n, y_n), chamaremos de covariância entre as variáveis X e Y, na população:

$$cov(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{n} \left(x_i - x\right)\left(y_i - y\right)}{n}$$

 É a soma dos produtos dos desvios em relação às médias das variáveis, dividido por n

 Para a amostra, assim como no caso da variância, dividimos por n-1:

$$cov(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{n} \left(x_i - \overline{x}\right) \left(y_i - \overline{y}\right)}{n-1}$$

- A covariância é a medida do afastamento simultâneo das respectivas médias.
- Se as ambas variáveis aleatórias tendem a estar simultaneamente acima, ou abaixo, de suas respectivas médias, então a covariância tenderá a ser positiva.

 A covariância de uma variável e ela mesma é a própria variância da variável. Como Y = X, tem-se:

$$cov(X,X) = \frac{\sum_{i=1}^{n} \left(x_{i} - \overline{x}\right) \left(x_{i} - \overline{x}\right)}{n}$$
$$= var(X)$$

 A permutação das variáveis X e Y não altera o resultado da covariância, se os pares de valores não forem alterados.

$$cov(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{n}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})(x_i - \overline{x})}{n}$$

$$= cov(Y,X)$$

- A unidade de medida da covariância é o resultado do produto das unidades das variáveis X e Y.
- Para facilitar o entendimento da relação entre duas variáveis e evitar a unidade de medida da covariância, foi definido o coeficiente de correlação r_{XY} .

$$corr(X,Y) = \frac{cov(X,Y)}{dp(X).dp(Y)}$$

• Vimos que o coeficiente de correlação $r_{\chi\gamma}$ é definido por:

$$corr(X,Y) = \frac{cov(X,Y)}{dp(X).dp(Y)}$$

 Substituindo-se pela definição de covariância para a população, obtemos:

$$corr(X,Y) = \frac{1}{n} \sum \left(\frac{x_i - \overline{x}}{dp(X)} \right) \left(\frac{y_i - \overline{y}}{dp(Y)} \right)$$

- O coeficiente de correlação busca auferir a direção e intensidade da relação linear entre duas variáveis, dentro de um intervalo determinado entre -1 e 1:
 - valores próximos de zero indicam ausência de relação entre as variáveis
 - valores próximos de 1 indicam forte relação positiva
 - valores próximos de -1 indicam forte relação negativa

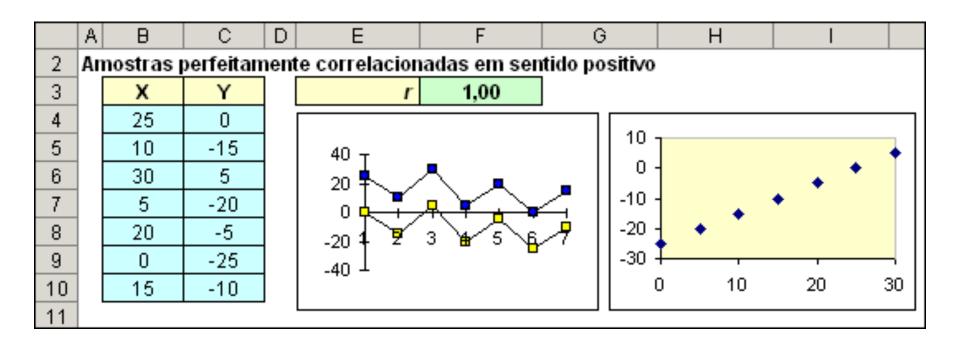
 Se a variável Y é a mesma variável X, então o coeficiente de correlação é igual a 1:

$$r_{XX} = \frac{\sigma_{XX}}{\sigma_X \times \sigma_X} = \frac{\sigma_X^2}{\sigma_X^2} = 1$$

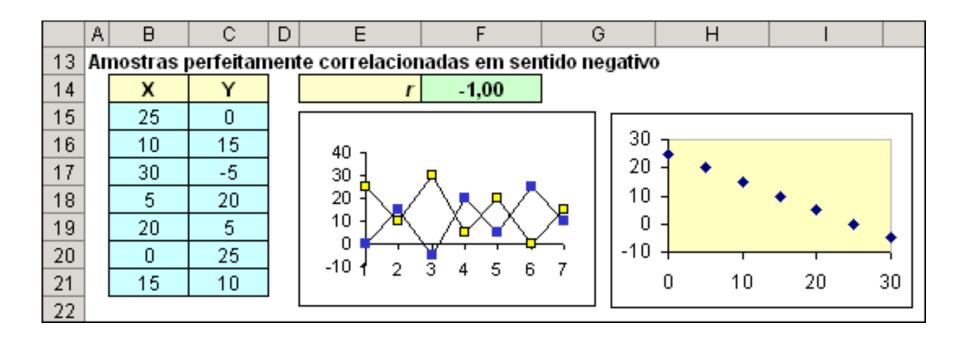
 Vimos que a permutação das variáveis não altera o resultado da covariância,, se os mesmos pares de valores forem mantidos. O mesmo vale para o coeficiente de correlação.

$$r_{XY} = r_{YX}$$

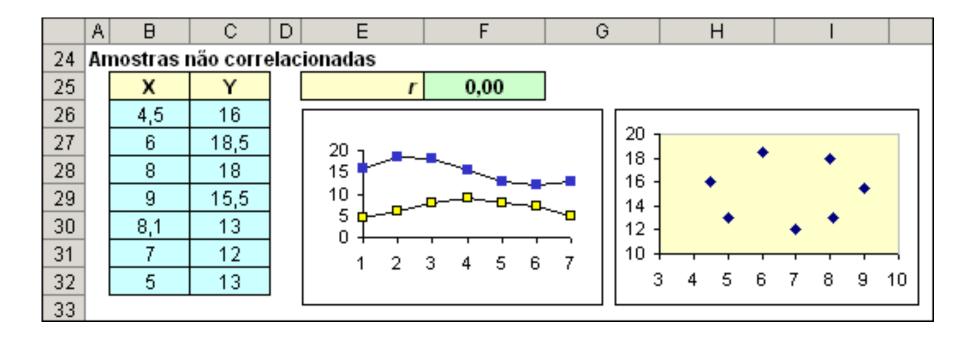
$$r = +1$$



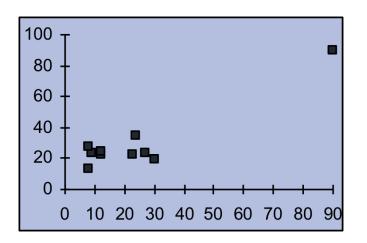
$$r = -1$$

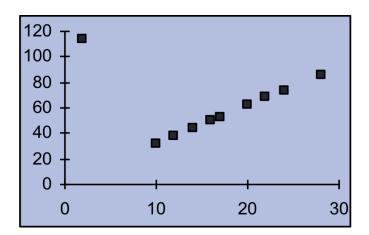


r = 0



- Cuidado!
- Valores Extremos podem impactar significativamente o valor do coeficiente de correlação.





- Cuidado!
- 2. O coeficiente de correlação não é uma medida da relação causa-efeito entre duas variáveis. Ele apenas prove evidência de presença ou não de relação linear entre as variáveis X e Y. A presença de relação linear pode ser porque:
 - A variável X de fato explica a variável Y.
 - A variável Y de fato explica a variável X.
 - Há uma terceira variável Z que impacta as variáveis X e Y simultaneamente.
 - Ocasional e n\u00e3o aplic\u00e1vel em outros contextos.

Agenda

- 1. Introdução
- 2. Relação entre Duas Variáveis Quantitativas
- 3. Relação entre Duas Variáveis Qualitativas
- 4. Relação entre Uma Variáveis Qualitativa e Uma Quantitativa
- 5. Conclusões

- O objetivo de estabelecer a distribuição conjunta de duas variáveis qualitativas é o de compreender a existência de alguma associação entre elas, ou o grau de dependência entre elas.
- Exemplo: Distribuição conjunta de alunos formados segundo sexo (X) e área de formação no ensino superior, dados hipotéticos

X/Y	Feminino	Masculino	Total
Ciências Humanas e Artes	15000	5000	20000
Outras Áreas	55045	40000	95045
Total	70045	45000	115045

 Distribuição conjunta das proporções (em %) de formados segundo sexo (X) e área (Y):

X/Y	Feminino	Masculino	Total
Ciências Humanas e Artes	21,41%	11,11%	17,38%
Outras Áreas	78,59%	88,89%	82,62%
Total	100%	100%	100%

 Número esperado de formados, se a formação não guardasse relação com o sexo:

X/Y	Feminino	Masculino
Ciências Humanas e Artes	17,38%*70045	17,38%*45000
Outras Áreas	82,62%*70045	82,62%*45000

 Efetuando-se a multiplicação de cada célula, obtémse os números esperados:

X/Y	Feminino	Masculino	
Ciências Humanas e Artes	12176,97	7823,03	
Outras Áreas	57868,03	37176,97	

 Há, portanto, um desvio entre os números observados e os esperados se não houvesse relação entre as duas variáveis: sexo e formação

- Os desvios entre os valores esperados e observados podem ser chamados resíduos
- Para calcular os desvios relativos:

(v observado_i-v esperado_i)²/v esperado_i

ou:

$$\frac{\left(o_{i}-e_{i}\right)^{2}}{e_{i}}$$

 O quadro abaixo mostra os desvios relativos para cada célula:

X/Y	Feminino	Masculino
Ciências Humanas e Artes	654,47	1018,72
Outras Áreas	137,72	214,37

 Somando todos os valores dos desvios relativos, temos o valor de 2025,28

- A soma de todas as medidas de afastamento é uma medida do afastamento global e é chamada qui-quadrado de Pearson e denotada por χ^2
- Quanto maior o χ^2 , maior o grau de associação entre as variáveis
- Em nosso exemplo, temos:

$$\chi^2 = 2025,28$$

 O coeficiente de contingência é uma medida de associação definida por:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + n}}$$

em que n é o número de observações, 115045 em nosso exemplo.

 Contudo, o valor desse coeficiente depende do número de linhas e colunas da tabela.

 Por isso, foi definido o coeficiente T que penaliza pelo número total de linhas r e colunas s:

$$T = \sqrt{\frac{\chi^2 / n}{(r-1)(s-1)}}$$

Em nosso exemplo, r=2 e s=2.

Agenda

- 1. Introdução
- 2. Relação entre Duas Variáveis Quantitativas
- 3. Relação entre Duas Variáveis Qualitativas
- 4. Relação entre Uma Variável Qualitativa e Uma Quantitativa
- 5. Conclusões

Relação entre Var Quanti e Qualitativa

- É comum, neste caso, ver o que ocorre com a variável quantitativa dentro de cada categoria da variável qualitativa
- Pode-se usar gráficos e tabelas para ver o que acontece
- Para verificar o grau de dependência entre as variáveis, precisamos de um indicador
- As variâncias das variáveis é um instrumento:
 - A variância da var quantitativa mede a dispersão globalmente
 - Se a variância dentro de cada categoria for pequena e menor do que a global, significa que a var qualitativa melhora a capacidade de previsão da quantitativa e, portanto, existe uma relação entre as variáveis

Relação entre Var Quanti e Qualitativa

 Tomemos o exemplo do comportamento dos salários por grau de instrução (Bussab & Morettin)

Grau de instrução	n I	V lédia	Variância
Fundamental	12	7.84	7.77
Médio	18	11.54	13.1
Superior	6	16.48	16.89
Todos	36	11.12	20.46

Relação entre Var Quanti e Qualitativa

 Definimos a média das variâncias, ponderada pelo número de observações em cada categoria:

$$v \operatorname{ar}^*(X) = \sum \left(\frac{n_i \operatorname{var}_i(X)}{n}\right)$$

 O grau de associação entre as variáveis é dado pela redução relativa na variância da variável quantitativa através da introdução da variável qualitativa:

$$R^{2} = \frac{\left(var(X) - var * (X)\right)}{var(X)}$$

Obrigada!