

Aula 7:

‘Que fatores explicam a variação nos salários na organização?’

Validação de Modelos de Regressão Linear

Docente: Daniela Craveiro
dcraveiro@iseg.ulisboa.pt

**No final desta aula,
@s alun@s deverão:**

- Perceber qual a necessidade de fazermos diagnósticos aos pressupostos do nosso modelo de regressão
- Saber quais são os pressupostos do modelo de regressão linear
- Saber como, com a ajuda de gráficos e testes estatísticos, podemos conferir se os pressupostos do modelo estão a ser cumpridos
- Saber implementar os estudo dos pressupostos do modelo no SPSS

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q
III	Média Condicional Zero dos Erros	O termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero.	• Análise de Resíduos

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q
III	Média Condicional Zero dos Erros	O termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero.	• Análise de Resíduos
IV	Homocedasticidade (ou Igual Variância)	A distribuição dos erros apresenta uma variância constante (hipótese da homocedasticidade).	• Análise de Resíduos

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q
III	Média Condicional Zero dos Erros	O termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero.	• Análise de Resíduos
IV	Homocedasticidade (ou Igual Variância)	A distribuição dos erros apresenta uma variância constante (hipótese da homocedasticidade).	• Análise de Resíduos
V	Independência dos Erros	Os erros não estão correlacionados, i.e., o valor de um erro não depende de qualquer outro erro.	• Dublin-Watson

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q
III	Média Condicional Zero dos Erros	O termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero.	• Análise de Resíduos
IV	Homocedasticidade (ou Igual Variância)	A distribuição dos erros apresenta uma variância constante (hipótese da homocedasticidade).	• Análise de Resíduos
V	Independência dos Erros	Os erros não estão correlacionados, i.e., o valor de um erro não depende de qualquer outro erro.	• Dublin-Watson
VI	Ausência de multicolinearidade perfeita	As variáveis independentes não estão perfeitamente correlacionadas entre si.	• Diagnósticos de Colinearidade

Pressupostos do modelo de regressão

	PRESSUPOSTOS	DEFINIÇÃO	FORMA DE VALIDAÇÃO
I	Linearidade	O efeito das variáveis independentes na variável dependente é linear e aditivo.	• Análise gráfica (Matriz de Dispersão, por exemplo)
II	Normalidade da Distribuição dos Erros	Os erros seguem uma distribuição normal.	• Análise de Resíduos • Gráfico de Q-Q
III	Média Condicional Zero dos Erros	O termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero.	• Análise de Resíduos
IV	Homocedasticidade (ou Igual Variância)	A distribuição dos erros apresenta uma variância constante (hipótese da homocedasticidade).	• Análise de Resíduos
V	Independência dos Erros	Os erros não estão correlacionados, i.e., o valor de um erro não depende de qualquer outro erro.	• Dublin-Watson
VI	Ausência de multicolinearidade perfeita	As variáveis independentes não estão perfeitamente correlacionadas entre si.	• Diagnósticos de Colinearidade
VII	Ausência de Observações Influentes	Não existem observações que tenham uma influência anormal nos resultados do modelo.	• Cook's Distance

E qual é o problema se estes pressupostos não se verificarem?

- **Os intervalos de confiança ou os p-values podem estar a ser subestimados (i.e. mais pequenos do que na realidade são) ...**

ou seja: estamos a atribuir significância estatística a uma estimativa que na realidade não a terá!

Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto I: Linearidade

Ver aula anterior:
análise gráfica (Matriz de Dispersão)

Validação do Modelo de Regressão Linear

1. *Estimar o modelo de regressão com os diagnósticos*
2. *Avaliação do Pressuposto II: Normalidade da Distribuição dos Erros*
3. *Avaliação do Pressuposto III: Média Condicional Zero dos Erros*
4. *Avaliação do Pressuposto IV: Homocedasticidade*
4. *Avaliação do Pressuposto V: Independência dos Erros*
5. *Avaliação do Pressuposto VI: Ausência de Multicolinearidade Perfeita*
6. *Avaliação do Pressuposto VII: Ausência de Observações Influentes*

Validação do Modelo de Regressão Linear

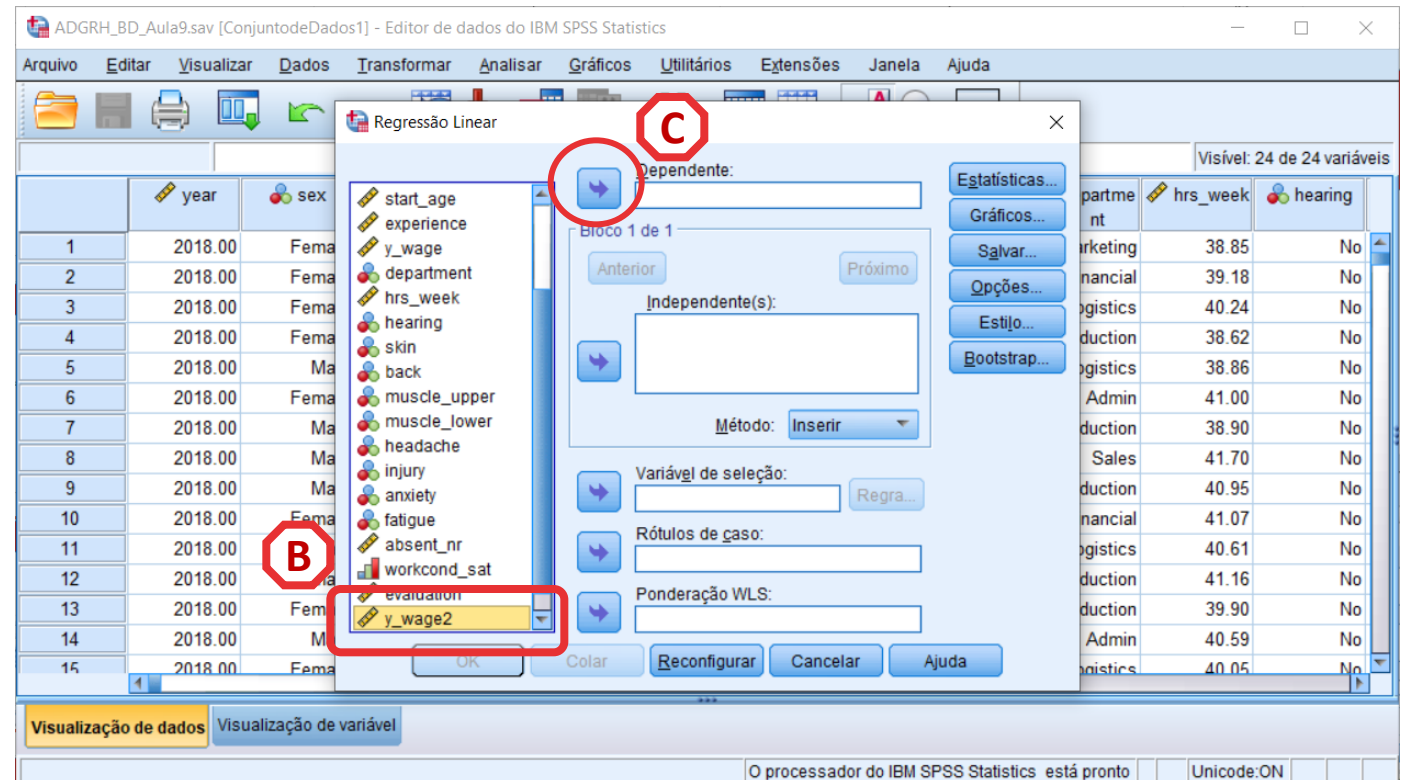
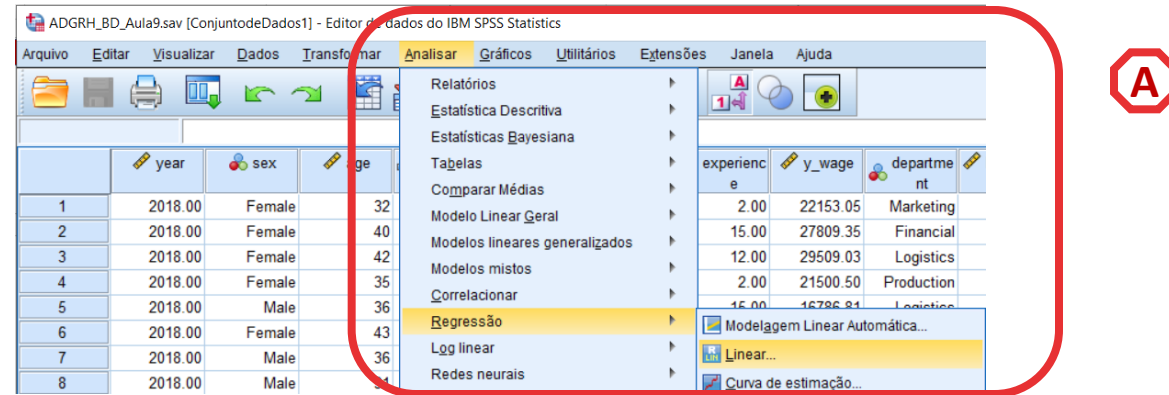
Estimar o modelo de regressão com os diagnósticos

Objetivo: Estimar o modelo com informação adicional para avaliar os pressupostos (VIs: 'sex_female', 'education2' e 'evaluation')

Diagnósticos

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'

Exercício: Colocar as variáveis 'sex_female', 'education2' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'



Diagnósticos

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'

- Colocar na caixa 'Dependente'

Exercício: Colocar as variáveis 'sex_female', 'education2' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

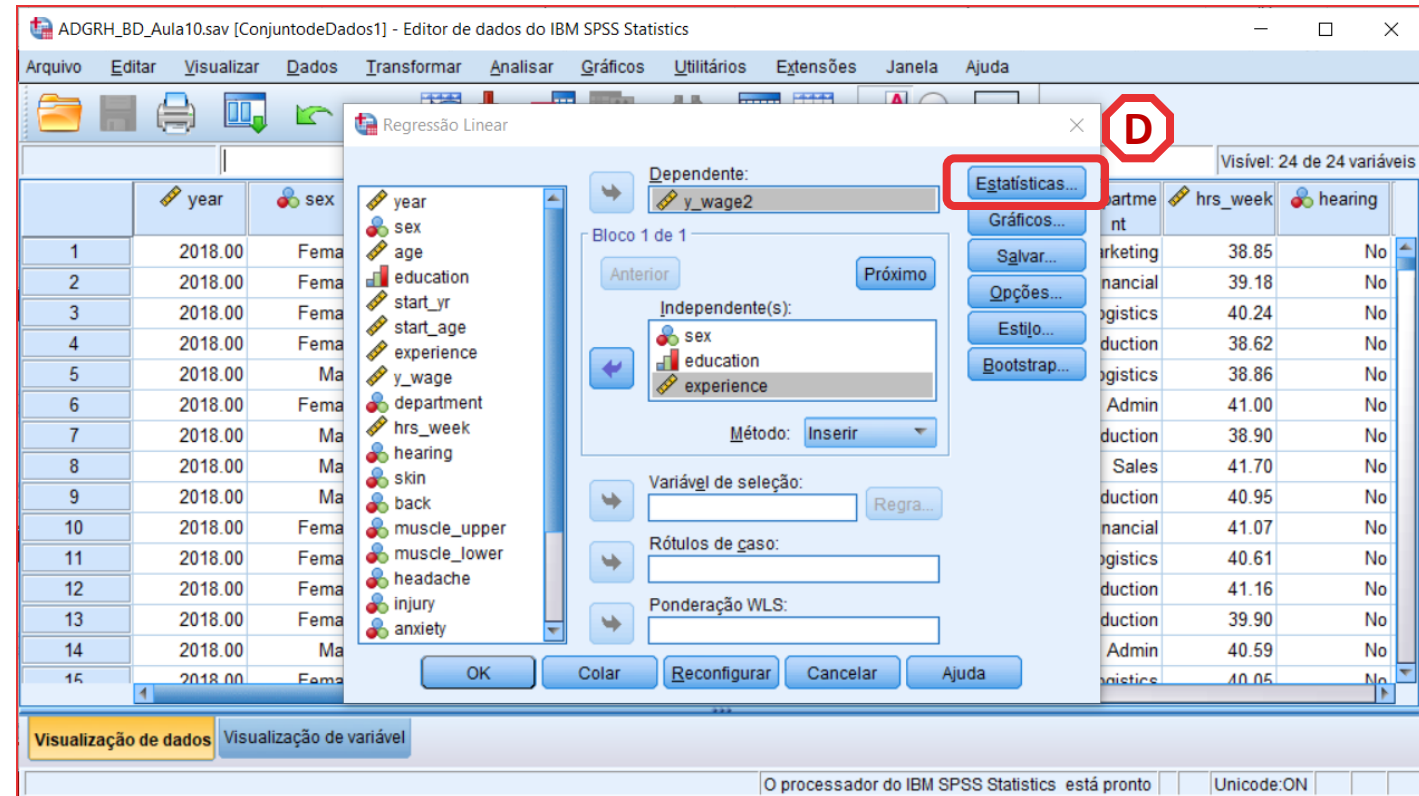
- Selecionar botão 'Estatísticas'

A

B

C

D



Diagnósticos

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'

- Colocar na caixa 'Dependente'
- Exercício: Colocar as variáveis 'sex_female', 'education2' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

- Selecionar botão 'Estatísticas'
- Selecionar 'Estimativas'

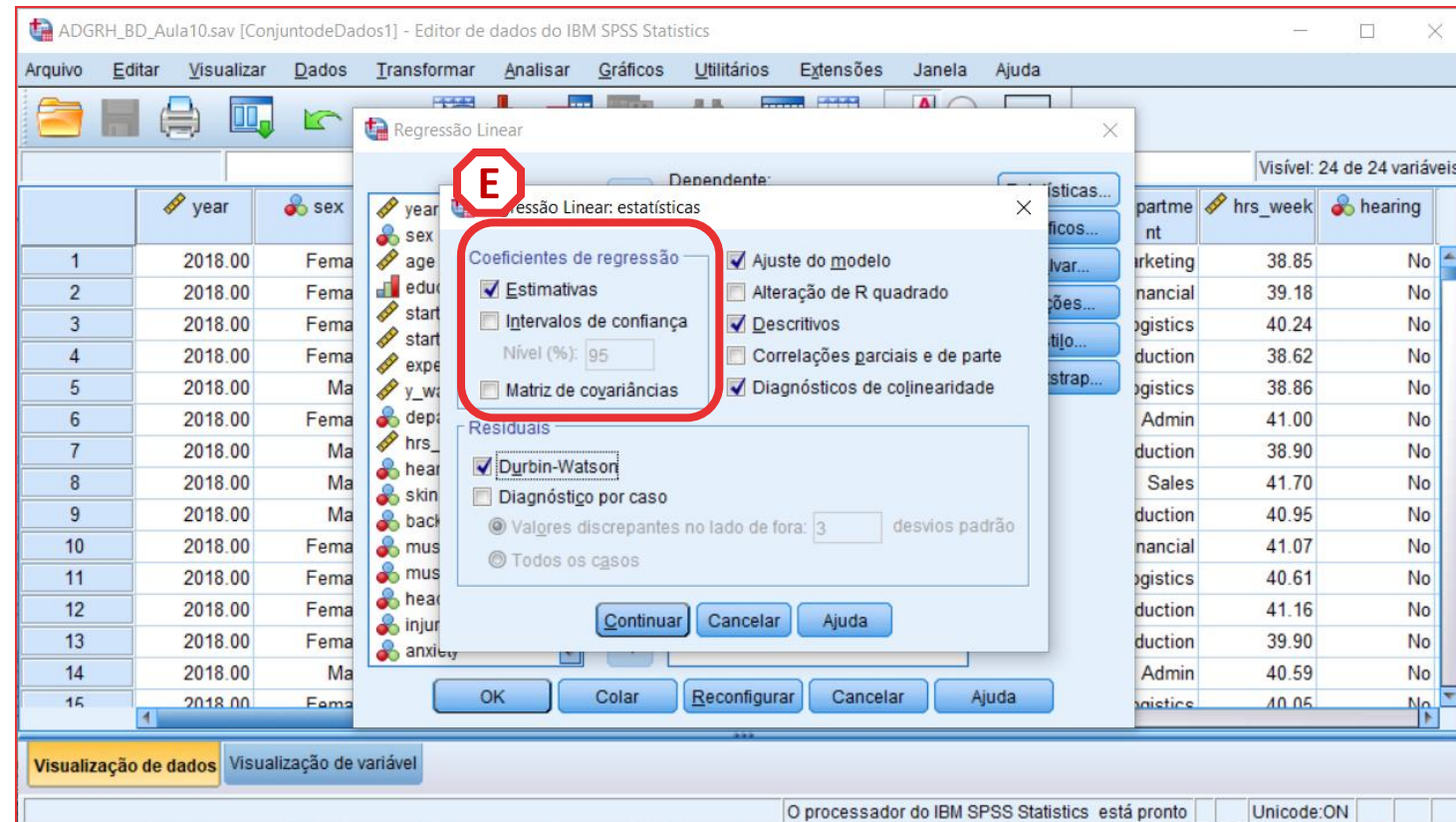
A

B

C

D

E



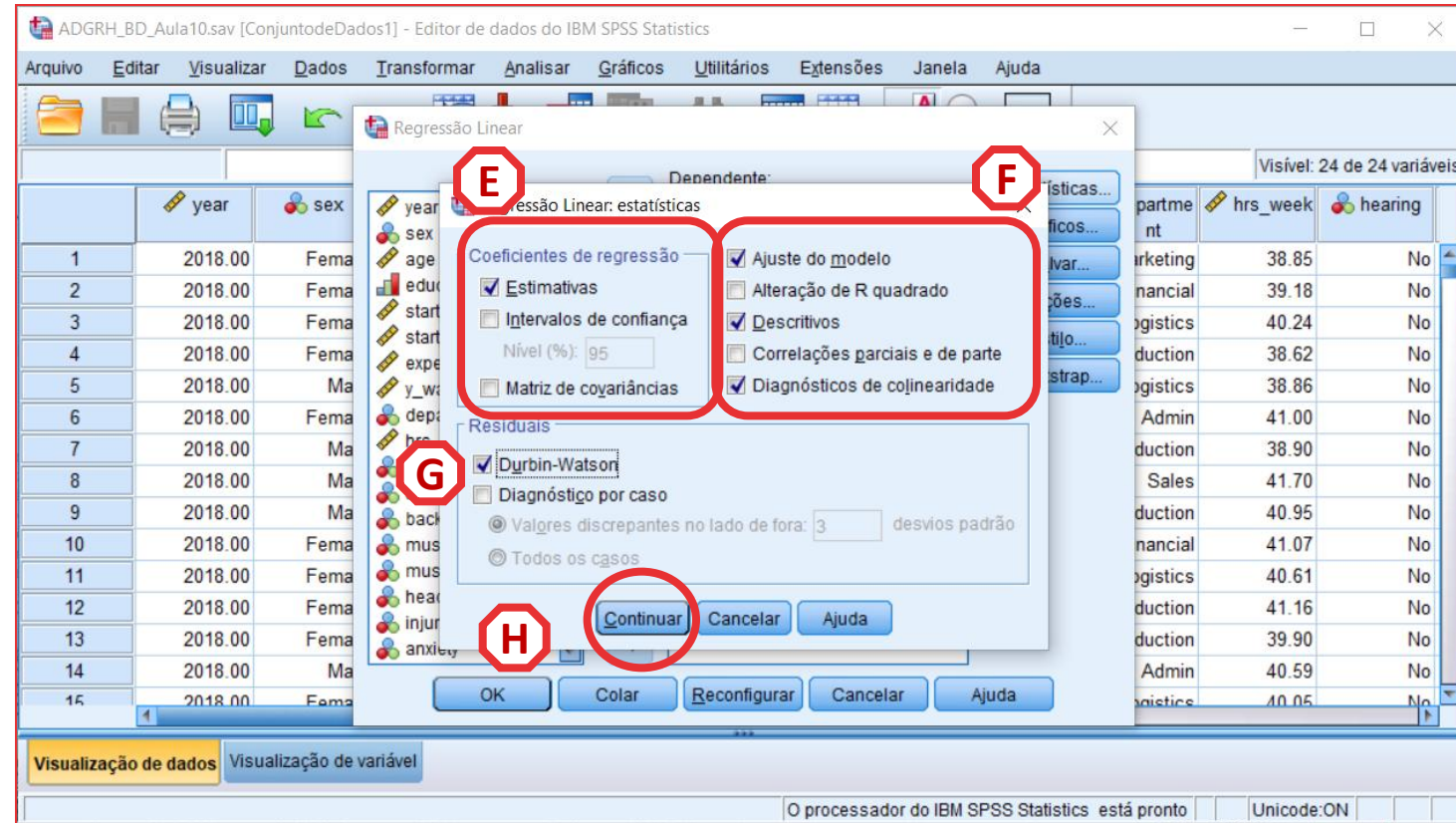
Diagnósticos

- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Descritivos'
- Selecionar 'Diagósticos de colinearidade'
- Selecionar 'Dublin-Watson'
- Selecionar 'Continuar'

F

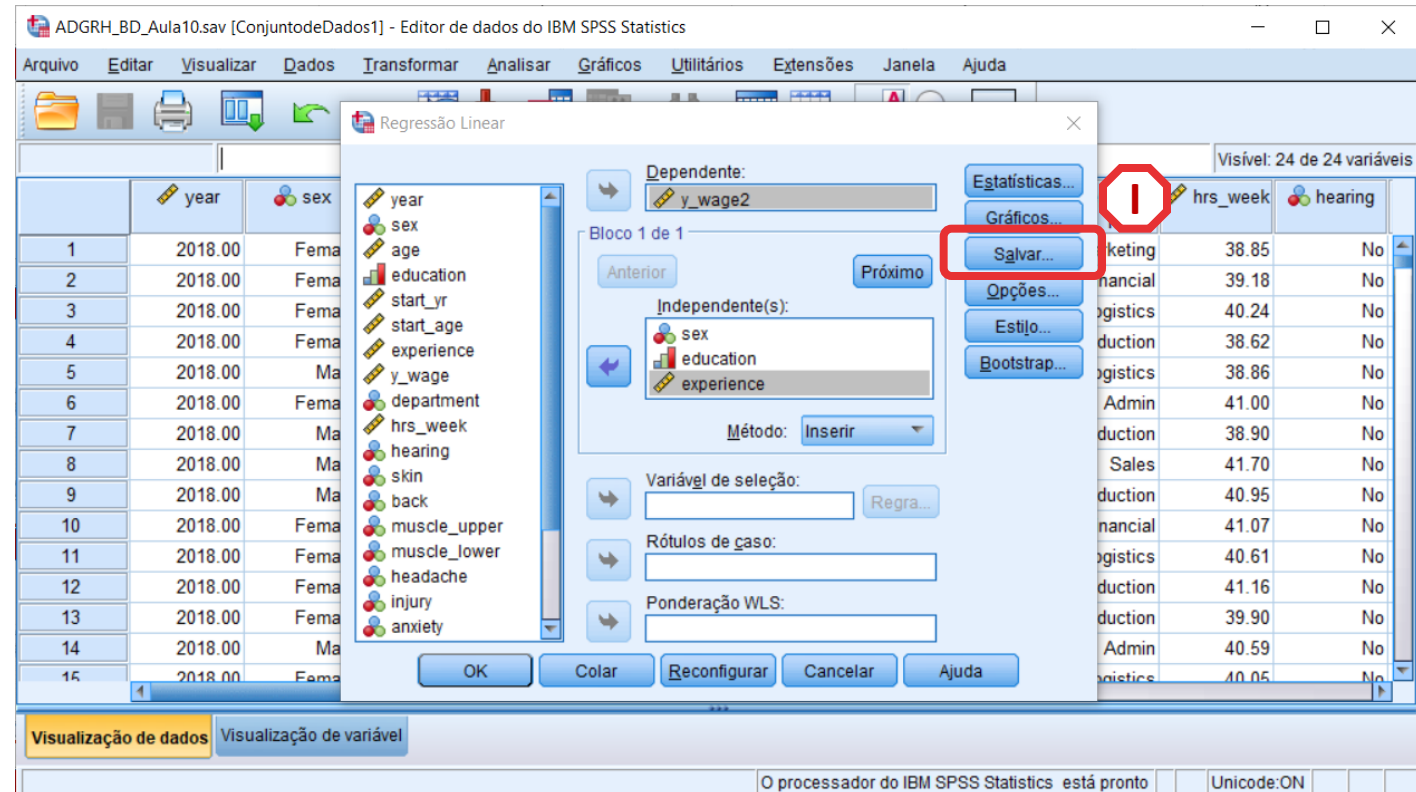
G

H



Diagnósticos

- Selecionar botão 'Salvar'



Diagnósticos

- Selecionar botão 'Salvar'
- Selecionar 'Padronizado'



Regressão Linear: salvar

Valores preditos

- ☐ Não padronizado
- ☐ Padronizado
- ☐ Ajustado
- ☐ S.E. de predições médias

Residuais

- ☐ Não padronizado
- ☒ Padronizado
- ☐ Estudentização
- ☐ Excluído
- ☐ Estudentizado excluído

Distâncias

- ☐ Mahalanobis
- ☐ de Cook
- ☐ Valores de ponto alavanca

Intervalos de predição

- ☐ Média ☐ Individual
- Intervalo de confiança: 95 %

Estatísticas de influência

- ☐ DfBeta(s)
- ☐ DfBeta(s) padronizado(s)
- ☐ DfFit
- ☐ DfFit padronizado
- ☐ Razão de covariância

Estatísticas de coeficiente

- ☐ Criar estatísticas de coeficiente
- ☒ Criar novo conjunto de dados
Nome do conjunto de dados:
- ☒ Gravar um novo arquivo de dados

Exportar informações do modelo para o arquivo XML

☒ Incluir a matriz de covariâncias



Diagnósticos

- Selecionar botão 'Salvar'
- Selecionar 'Padronizado'
- Selecionar 'de Cook' e 'Valores de ponto alavanca'

I

J

K

K

J

Regressão Linear: salvar

Valores preditos

- ☐ Não padronizado
- ☐ Padronizado
- ☐ Ajustado
- ☐ S.E. de predições médias

Residuais

- ☐ Não padronizado
- ☒ Padronizado
- ☐ Estudentização
- ☐ Excluído
- ☐ Estudentizado excluído

Distâncias

- ☐ Mahalanobis
- ☒ de Cook
- ☒ Valores de ponto alavanca

Intervalos de predição

- ☐ Média ☐ Individual
- Intervalo de confiança: 95 %

Estatísticas de influência

- ☐ DfBeta(s)
- ☒ DfBeta(s) padronizado(s)
- ☐ DfFit
- ☐ DfFit padronizado
- ☐ Razão de covariância

Estatísticas de coeficiente

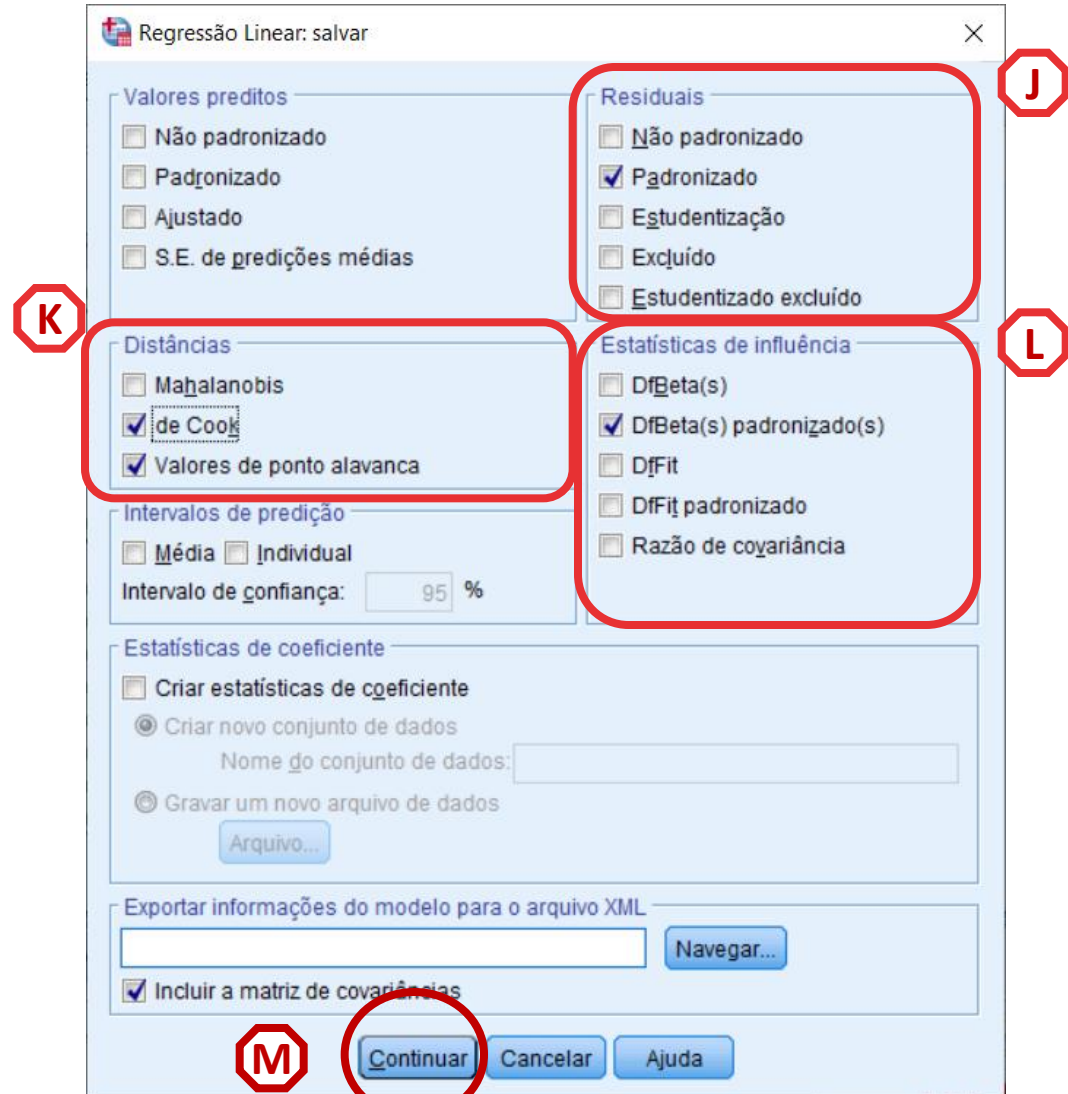
- ☐ Criar estatísticas de coeficiente
- ☒ Criar novo conjunto de dados
Nome do conjunto de dados:
- ☒ Gravar um novo arquivo de dados

Exportar informações do modelo para o arquivo XML

☒ Incluir a matriz de covariâncias

Diagnósticos

- Selecionar botão 'Salvar' I
- Selecionar 'Padronizado' J
- Selecionar 'de Cook' e 'Valores de ponto alavanca' K
- Selecionar 'DfBeta(s) padronizado(s)' L
- Selecionar 'Continuar'/'OK' M



Diagnósticos

- Os resultados são publicados no 'Visualizador de Resultados'

The screenshot shows the IBM SPSS Statistics Results Viewer window. The left pane displays a tree view of the results, with 'Regressão' expanded. The right pane shows the regression output, including the regression equation and two tables: 'Estatística Descritiva' and 'Correlações'.

REGRESSION

```
/DESCRIPTIVES MEAN STDDEV CORR SIG N
/MISSING LISTWISE
/STATISTICS COEFF OUTS R ANOVA COLLIN TOL
/CRITERIA=PIN(.05) POUT(.10)
/NOORIGIN
/DEPENDENT y_wage2
/METHOD=ENTER sex education experience
/SCATTERPLOT=(*ZRESID ,*ZPRED)
/RESIDUALS DURBIN
/SAVE LEVER ZRESID SDBETA.
```

Regressão

Estatística Descritiva

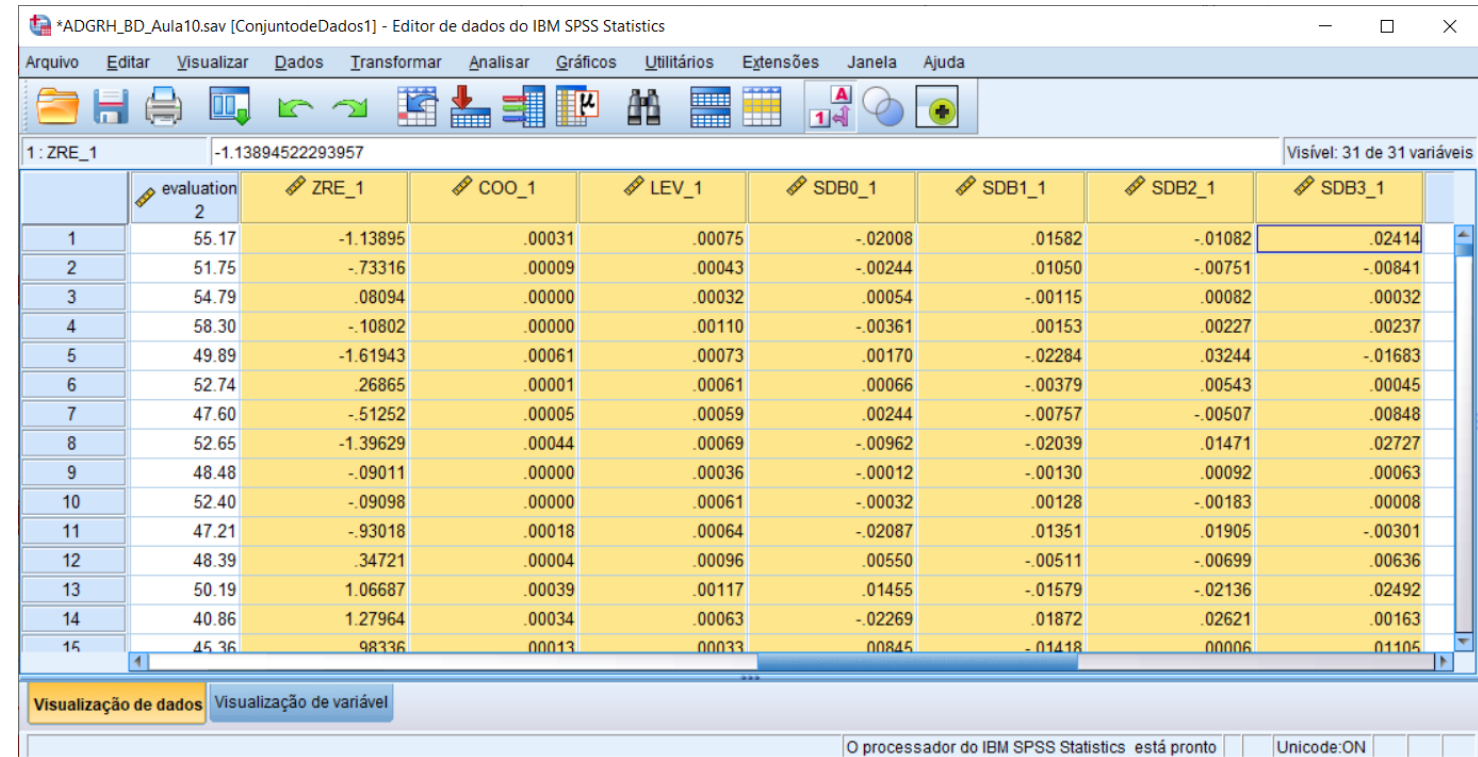
	Média	Erro Desvio	N
y_wage2	25405.6559	8132.60405	4858
sex	1.50	.500	4858
education	3.00	1.411	4858
experience	10.6015	5.71732	4858

Correlações

	y_wage2	sex	education	experience
Correlação de Pearson				
y_wage2	1.000	-.250	.238	.224
sex	-.250	1.000	-.010	.014
education	.238	-.010	1.000	-.023
experience	.224	.014	-.023	1.000
Sig. (1 extremidade)				
y_wage2	.	.000	.000	.000
sex	.000	.	.245	.170
education	.000	.245	.	.054
experience	.000	.170	.054	.

Diagnósticos

- Quando instruimos o SPSS para produzir os diagnósticos, é criado um conjunto variáveis



*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: ZRE_1 -1.13894522293957 Visível: 31 de 31 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	COO_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1
1	55.17	-1.13895	.00031	.00075	-.02008	.01582	-.01082	.02414
2	51.75	-.73316	.00009	.00043	-.00244	.01050	-.00751	-.00841
3	54.79	.08094	.00000	.00032	.00054	-.00115	.00082	.00032
4	58.30	-.10802	.00000	.00110	-.00361	.00153	.00227	.00237
5	49.89	-1.61943	.00061	.00073	.00170	-.02284	.03244	-.01683
6	52.74	.26865	.00001	.00061	.00066	-.00379	.00543	.00045
7	47.60	-.51252	.00005	.00059	.00244	-.00757	-.00507	.00848
8	52.65	-1.39629	.00044	.00069	-.00962	-.02039	.01471	.02727
9	48.48	-.09011	.00000	.00036	-.00012	-.00130	.00092	.00063
10	52.40	-.09098	.00000	.00061	-.00032	.00128	-.00183	.00008
11	47.21	-.93018	.00018	.00064	-.02087	.01351	.01905	-.00301
12	48.39	.34721	.00004	.00096	.00550	-.00511	-.00699	.00636
13	50.19	1.06687	.00039	.00117	.01455	-.01579	-.02136	.02492
14	40.86	1.27964	.00034	.00063	-.02269	.01872	.02621	.00163
15	45.36	.98336	.00013	.00033	.00845	-.01418	.00006	.01105

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode: ON

Diagnósticos

- Quando instruímos o SPSS para produzir os diagnósticos, é criado um conjunto variáveis
 - Uma variável com os 'Resíduos Padronizados' da variável dependente (ZRE_1) para cada observação

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: ZRE_1 -1.13894522293957 Visível: 30 de 30 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1	var
1	55.17							
2	51.75							
3	54.79							
4	58.30							
5	49.89							
6	52.74							
7	47.60							
8	52.65							
9	48.48							
10	52.40							
11	47.21							
12	48.39							
13	50.19							
14	40.86							
15	45.36							

Nome: ZRE_1
Rótulo: Standardized Residual
Tipo: Numérico
Medida: Escala

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Diagnósticos

- Quando instruímos o SPSS para produzir os diagnósticos, é criado um conjunto variáveis
 - Uma variável com os 'Resíduos Padronizados' da variável dependente (ZRE_1) para cada observação
 - Uma variável que mede a distancia de Cook associada a cada observação (COO_1)

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: COO_1 .00031099841585 Visível: 31 de 31 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	COO_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1
1	55.17	-1.13895	.00031	.00075	-.02008	.01582	-.01082	.02414
2	51.75	-.73316	.00009	.00043	-.00244	.01050	-.00751	-.00841
3	54.79	.08094	.00000	.00032	.00054	-.00115	.00082	.00032
4	58.30	-.10802	.00000	.00110	-.00361	.00153	.00227	.00237
5	49.89	-1.61943	.00061	.00073	.00170	-.02284	.03244	-.01683
6	52.74	.26865	.00001	.00061	.00066	-.00379	.00543	.00045
7	47.60	-.51252	.00005	.00059	.00244	-.00757	-.00507	.00848
8	52.65	-1.39629	.00044	.00069	-.00962	-.02039	.01471	.02727
9	48.48	-.09011	.00000	.00036	-.00012	-.00130	.00092	.00063
10	52.40	-.09098	.00000	.00061	-.00032	.00128	-.00183	.00008
11	47.21	-.93018	.00018	.00064	-.02087	.01351	.01905	-.00301
12	48.39	.34721	.00004	.00096	.00550	-.00511	-.00699	.00636
13	50.19	1.06687	.00039	.00117	.01455	-.01579	-.02136	.02492
14	40.86	1.27964	.00034	.00063	-.02269	.01872	.02621	.00163
15	45.36	.98336	.00013	.00033	.00845	-.01418	.00006	.01105

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Diagnósticos

- Quando instruímos o SPSS para produzir os diagnósticos, é criado um conjunto variáveis
 - Uma variável com os 'Resíduos Padronizados' da variável dependente (ZRE_1) para cada observação
 - Uma variável que mede a distancia de Cook associada a cada observação (COO_1)
 - Uma variável que mede influência relativa de cada observação no ajuste do modelo (LEV_1).

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: LEV_1 .00075130556031 Visível: 31 de 31 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	COO_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1
1	55.17	-1.13895	.00031	.00075	-.02008	.01582	-.01082	.02414
2	51.75	-.73316	.00009	.00043	-.00244	.01050	-.00751	-.00841
3	54.79	.08094	.00000	.00032	.00054	-.00115	.00082	.00032
4	58.30	-.10802	.00000	.00110	-.00361	.00153	.00227	.00237
5	49.89	-1.61943	.00061	.00073	.00170	-.02284	.03244	-.01683
6	52.74	.26865	.00001	.00061	.00066	-.00379	.00543	.00045
7	47.60	-.51252	.00005	.00059	.00244	-.00757	-.00507	.00848
8	52.65	-1.39629	.00044	.00069	-.00962	-.02039	.01471	.02727
9	48.48	-.09011	.00000	.00036	-.00012	-.00130	.00092	.00063
10	52.40	-.09098	.00000	.00061	-.00032	.00128	-.00183	.00008
11	47.21	-.93018	.00018	.00064	-.02087	.01351	.01905	-.00301
12	48.39	.34721	.00004	.00096	.00550	-.00511	-.00699	.00636
13	50.19	1.06687	.00039	.00117	.01455	-.01579	-.02136	.02492
14	40.86	1.27964	.00034	.00063	-.02269	.01872	.02621	.00163
15	45.36	.98336	.00013	.00033	.00845	-.01418	.00006	.01105

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Diagnósticos

- Quando instruímos o SPSS para produzir os diagnósticos, é criado um conjunto variáveis
 - Uma variável com os 'Resíduos Padronizados' da variável dependente (ZRE_1) para cada observação
 - Uma variável que mede a distância de Cook associada a cada observação (COO_1)
 - Uma variável que mede influência relativa de cada observação no ajuste do modelo (LEV_1).
 - Por cada variável independente é criada uma variável com os DFBETA Padronizado, mede a influência de uma dada observação na estimação dos parâmetros.

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: SDB1_1 .01582242634099 Visível: 31 de 31 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	COO_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1
1	55.17	-1.13895	.00031	.00075	-.02008	.01582	-.01082	.02414
2	51.75	-.73316	.00009	.00043	-.00244	.01050	-.00751	-.00841
3	54.79	.08094	.00000	.00032	.00054	-.00115	.00082	.00032
4	58.30	-.10802	.00000	.00110	-.00361	.00153	.00227	.00237
5	49.89	-1.61943	.00061	.00073	.00170	-.02284	.03244	-.01683
6	52.74	.26865	.00001	.00061	.00066	-.00379	.00543	.00045
7	47.60	-.51252	.00005	.00059	.00244	-.00757	-.00507	.00848
8	52.65	-1.39629	.00044	.00069	-.00962	-.02039	.01471	.02727
9	48.48	-.09011	.00000	.00036	-.00012	-.00130	.00092	.00063
10	52.40	-.09098	.00000	.00061	-.00032	.00128	-.00183	.00008
11	47.21	-.93018	.00018	.00064	-.02087	.01351	.01905	-.00301
12	48.39	.34721	.00004	.00096	.00550	-.00511	-.00699	.00636
13	50.19	1.06687	.00039	.00117	.01455	-.01579	-.02136	.02492
14	40.86	1.27964	.00034	.00063	-.02269	.01872	.02621	.00163
15	45.36	.98336	.00013	.00033	.00845	-.01418	.00006	.01105

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Validação do Modelo de Regressão Linear

2. Avaliação do Pressuposto II: Normalidade da Distribuição dos Erros

Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto II:
Normalidade da Distribuição dos Erros

Normalidade da Distribuição dos Erros

- Para avaliarmos se os erros seguem uma distribuição normal, vamos usar a variável com os 'Resíduos Padronizados' da VD (ZRE_1) que acabamos de criar.
- Vamos então criar usar um gráfico Q-Q para representar a distribuição dos resíduos padronizados

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: ZRE_1 -1.13894522293957 Visível: 30 de 30 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1	var
1	55.17							
2	51.75							
3	54.79							
4	58.30							
5	49.89							
6	52.74							
7	47.60							
8	52.65							
9	48.48							
10	52.40							
11	47.21							
12	48.39							
13	50.19							
14	40.86							
15	45.36							

Nome: ZRE_1
Rótulo: Standardized Residual
Tipo: Numérico
Medida: Escala

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Normalidade da Distribuição dos Erros

- Selecionar 'Analisar' / 'Estatística Descritiva' / 'Gráficos Q-Q'
- Selecionar a variável 'ZRE_1'
- Colocar na caixa 'Variáveis'
- Selecionar 'OK'

A

B

C

D

The image displays two screenshots of the IBM SPSS Statistics interface. The top screenshot shows the 'Analisar' menu with 'Estatística Descritiva' > 'Gráficos Q-Q' selected, highlighted by a red box and labeled 'A'. The bottom screenshot shows the 'Gráficos Q-Q' dialog box with 'Standardized Residual [ZRE_1]' selected in the 'Variáveis' list, highlighted by a red box and labeled 'B'. A red box and label 'C' highlight the arrow button to move the variable to the 'Variáveis' list. A red box and label 'D' highlight the 'OK' button at the bottom of the dialog box.

Normalidade da Distribuição dos Erros

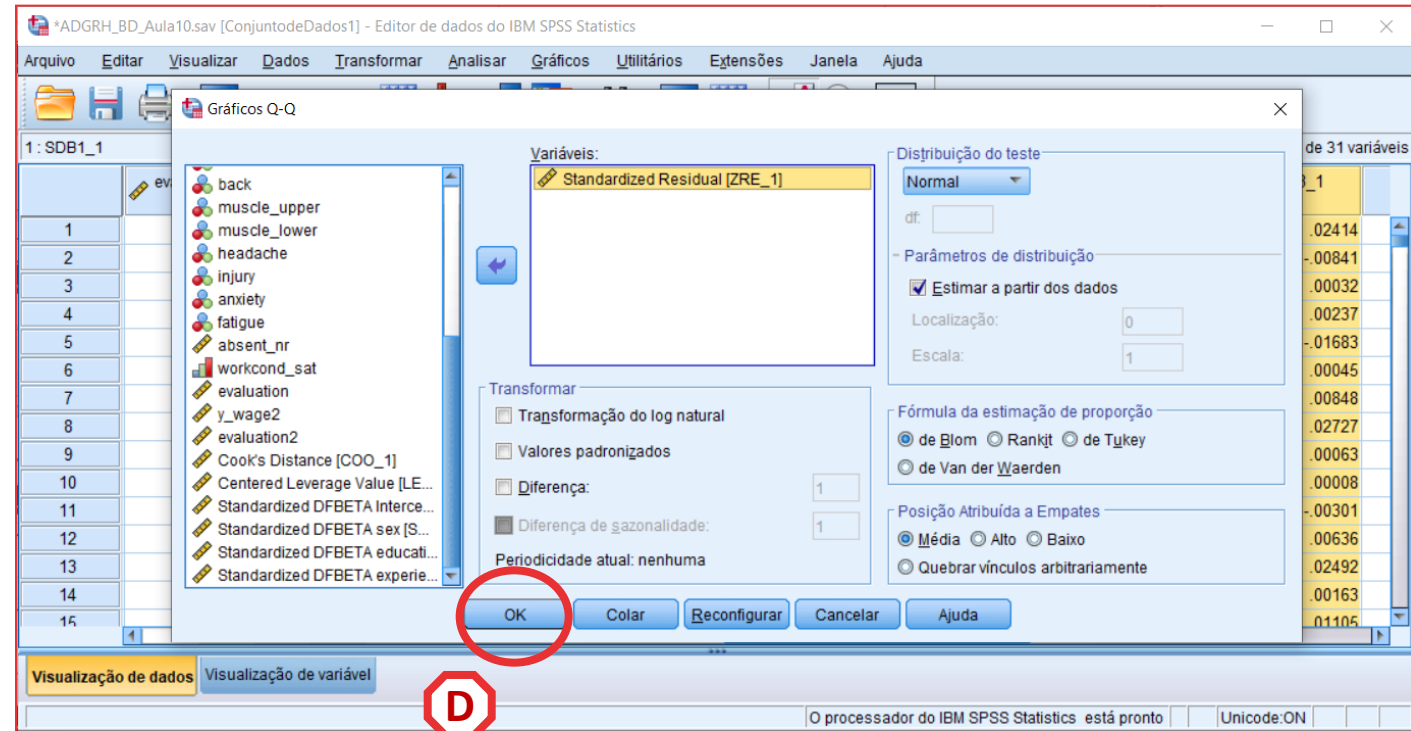
- Selecionar 'Analisar' / 'Estatística Descritiva' / 'Gráficos Q-Q'
- Selecionar a variável 'ZRE_1'
- Colocar na caixa 'Variáveis'
- Selecionar 'OK'

A

B

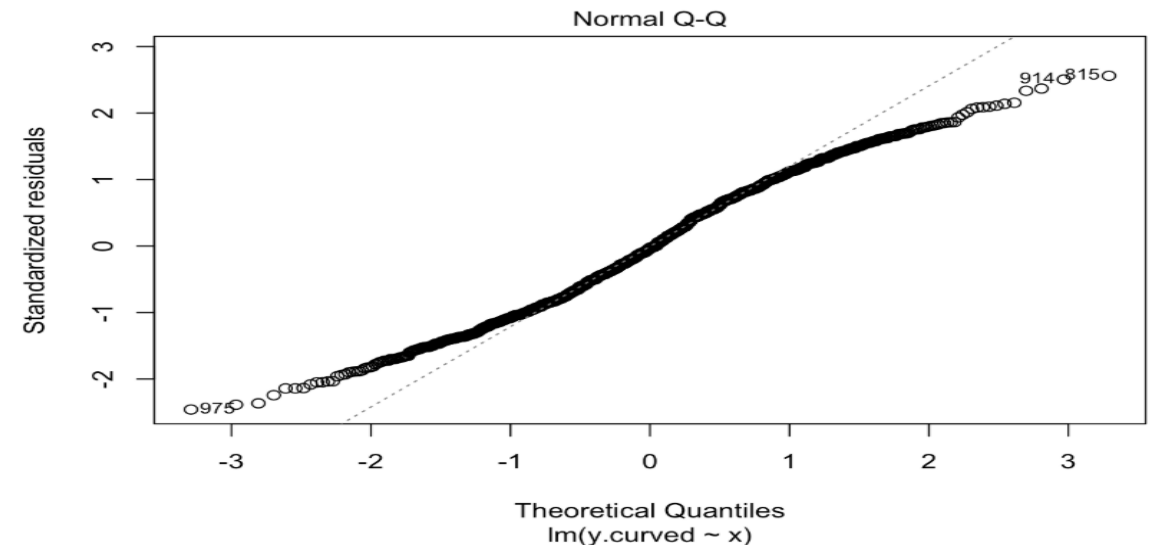
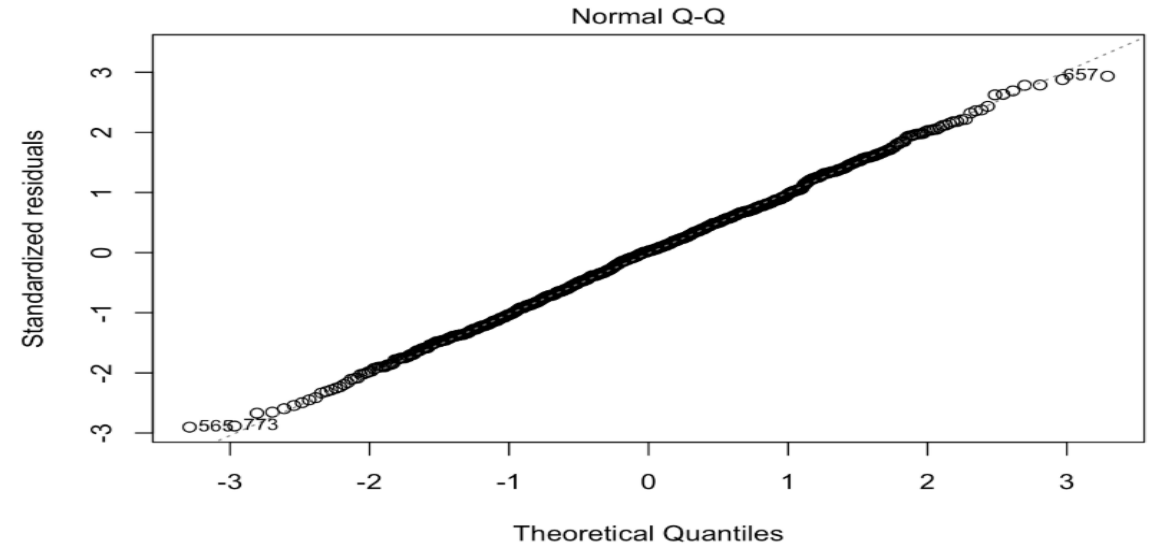
C

D



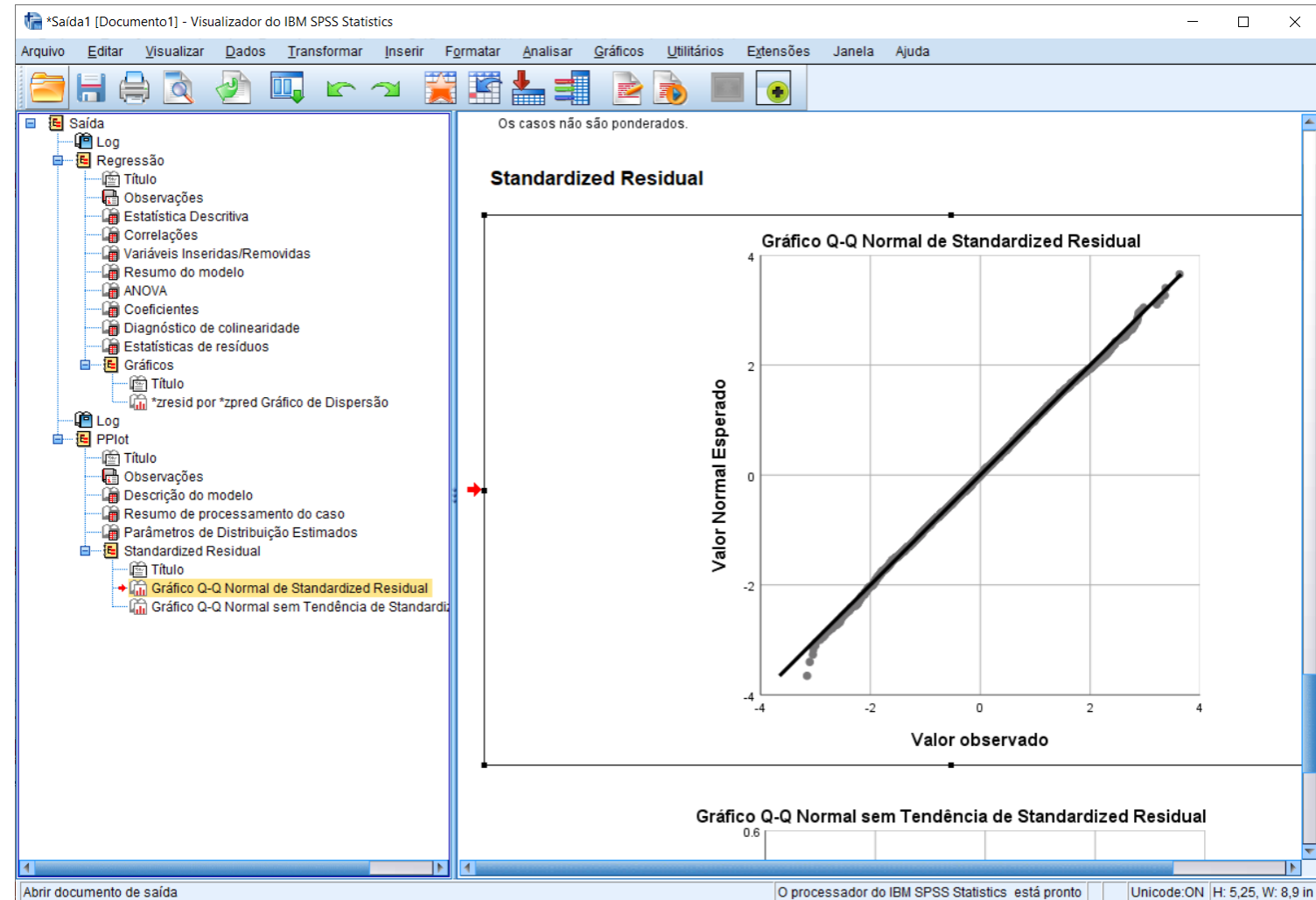
Normalidade da Distribuição dos Erros

- Linha diagonal reflecte uma distribuição normal
- Os resíduos sobrepõe-se quase totalmente com a linha de diagonal
- Os resíduos parecem estar normalmente distribuídos
- Neste, caso os as caudas da distribuição dos resíduos afasta-se da diagonal, o que sugere que a distribuição dos erros pode não ser normal



Normalidade da Distribuição dos Erros

- O gráfico é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Neste caso podemos concluir que os erros seguem uma distribuição normal!



Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto III:
Média Condicional Zero dos Erros

Média Condicional Zero dos Erros

- Para avaliarmos se o termo de erro aleatório tem valor esperado igual a zero, vamos usar a variável com os 'Resíduos Padronizados' da VD (ZRE_1) que acabamos de criar.
- Mas neste caso, vamos olhar para as estatísticas descritivas desta variável.

*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: ZRE_1 -1.13894522293957 Visível: 30 de 30 variáveis

	evaluation 2	ZRE_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1	SDB3_1	var
1	55.17							
2	51.75							
3	54.79							
4	58.30							
5	49.89							
6	52.74							
7	47.60							
8	52.65							
9	48.48							
10	52.40							
11	47.21							
12	48.39							
13	50.19							
14	40.86							
15	45.36							

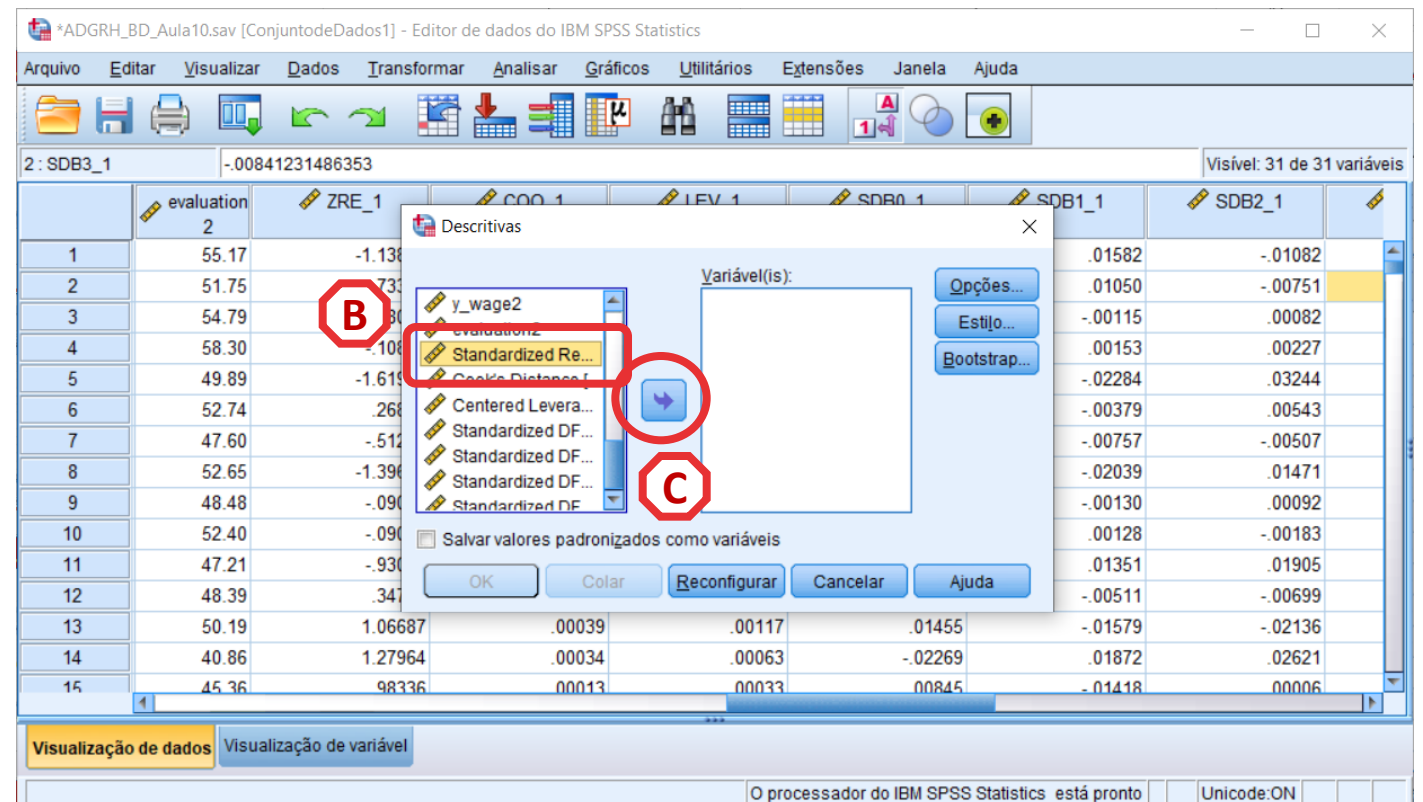
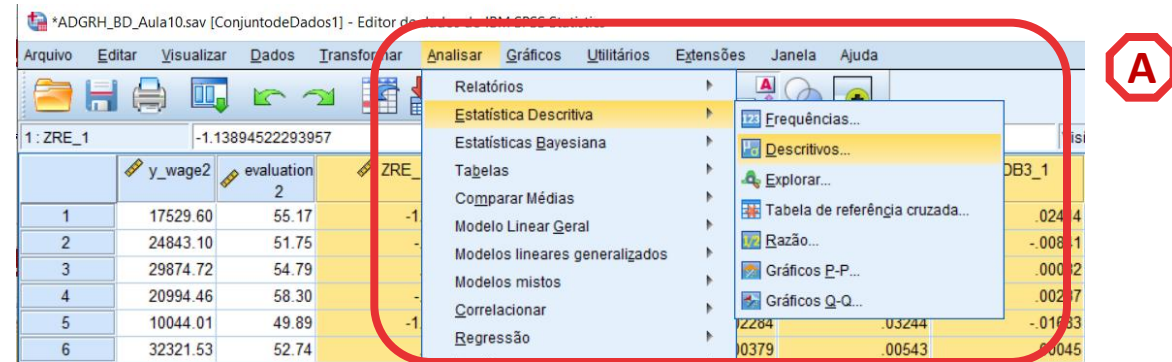
Nome: ZRE_1
Rótulo: Standardized Residual
Tipo: Numérico
Medida: Escala

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON

Média Condicional Zero dos Erros

- Selecionar 'Analisar' / 'Estatística Descritiva' / 'Descritivos'
- Selecionar a variável 'ZRE_1'
- Colocar na caixa 'Variável(is)'
- Selecionar 'OK'



Média Condicional Zero dos Erros

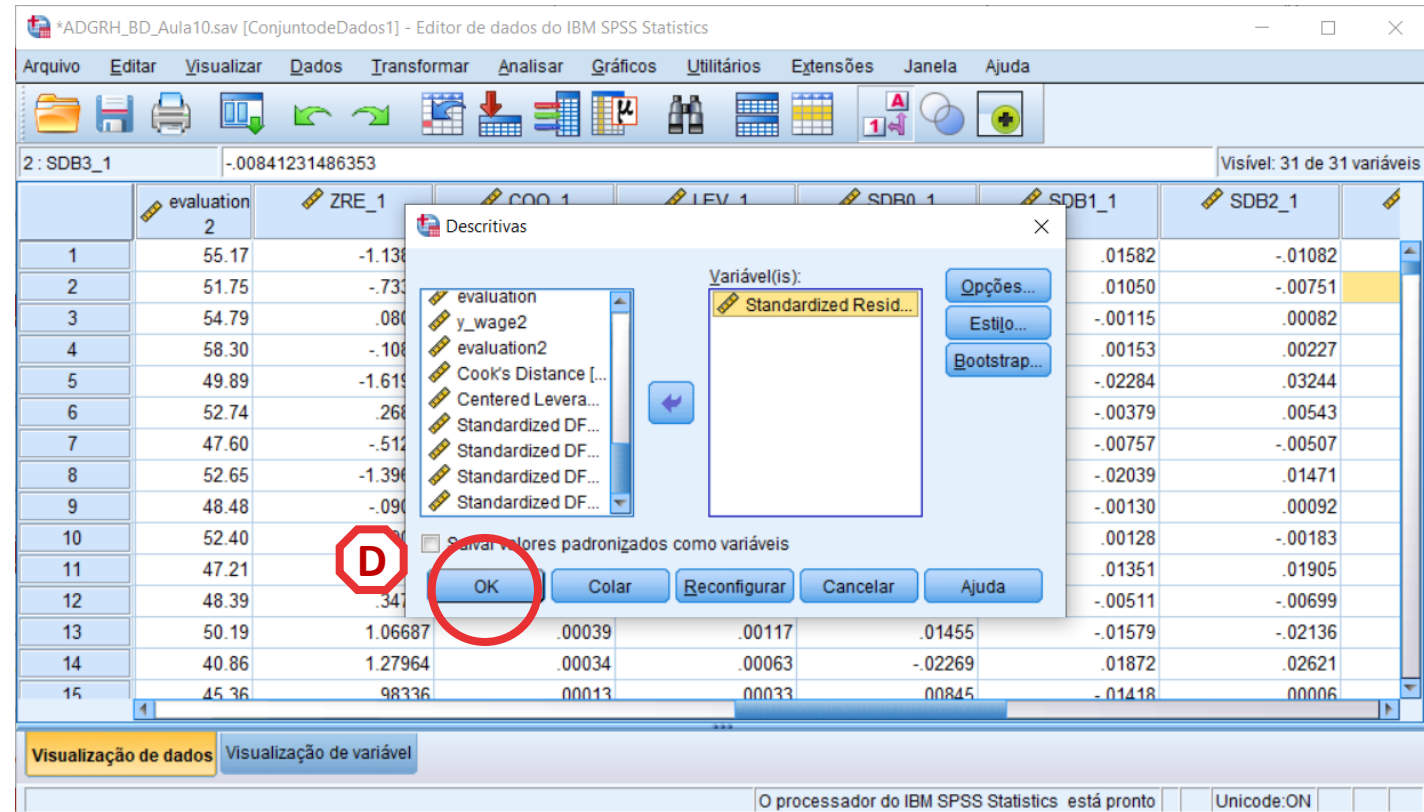
- Selecionar 'Analisar' / 'Estatística Descritiva' / 'Descritivos'
- Selecionar a variável 'ZRE_1'
- Colocar na caixa 'Variável(is)'
- Selecionar 'OK'

A

B

C

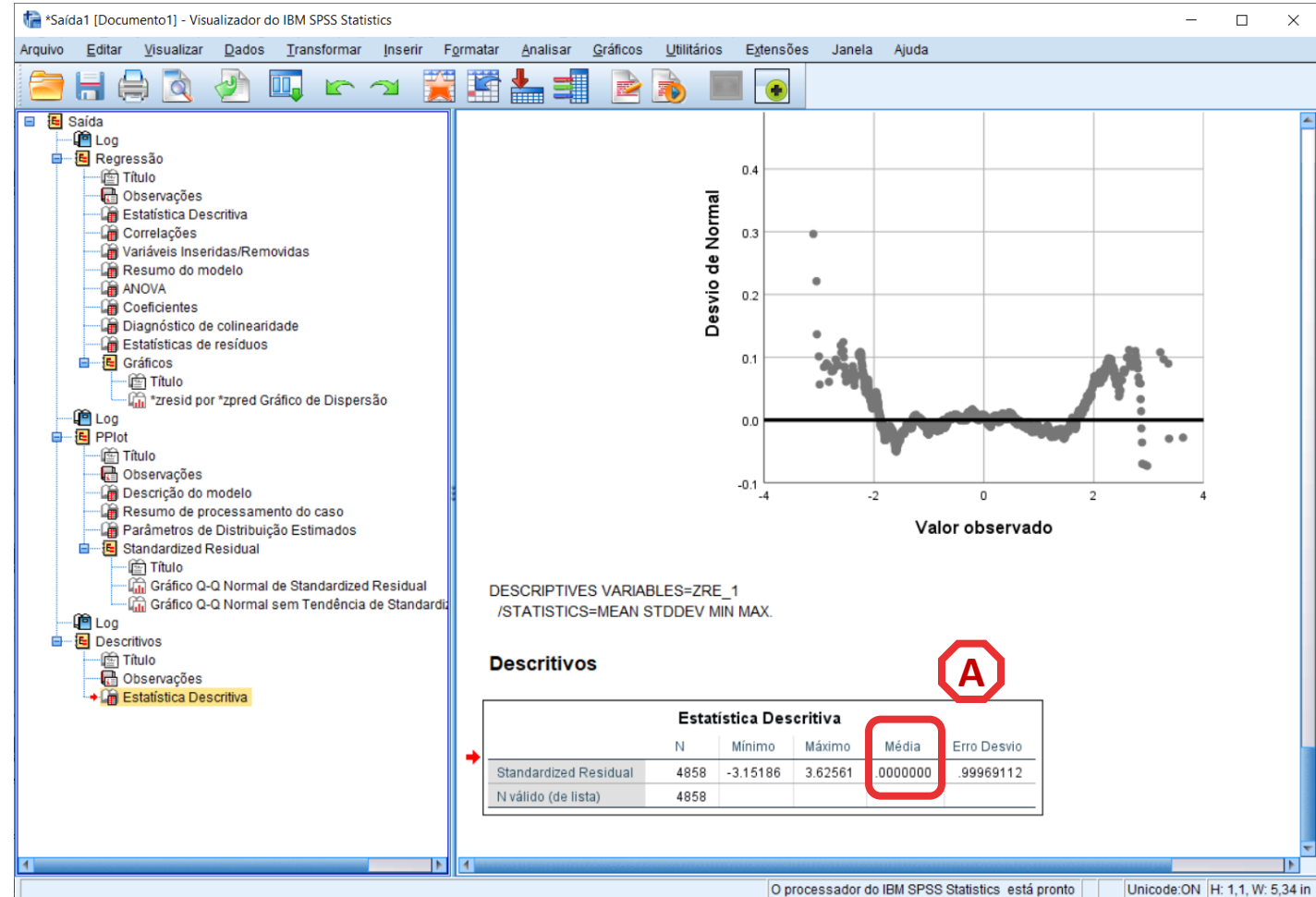
D



Média Condicional Zero dos Erros

- O gráfico é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Os 'Resíduos Padronizados' da VD (ZRE_1) tem uma média muito próximo de 0,
- Neste caso podemos concluir que se cumpre o pressuposto da Média Condicional Zero dos Erros.

A



A

Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto IV:
Homocedasticidade

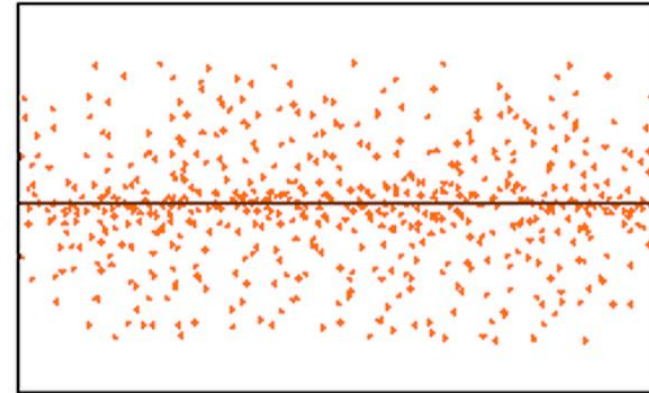
Homocedasticidade (ou Igual Variância)

- A distribuição dos resíduos apresenta uma variância constante ao longo dos valores previstos da variável dependente. Não há indicação de variação não-constante.

- Neste, o valor dos resíduos aproxima-se de 0 para os valores mais baixos da predição, mas aumentam à medida que os valores previstos também aumenta.

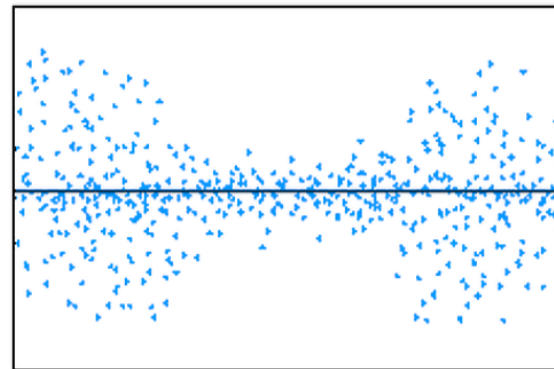
ou seja, a variação não é constante.

Homoscedasticity



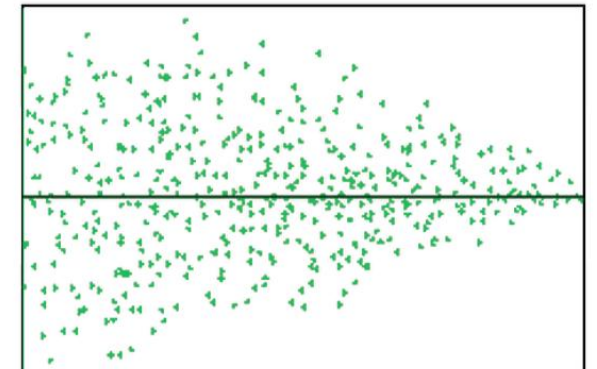
Random Cloud (No Discernible Pattern)

Heteroscedasticity



Bow Tie Shape (Pattern)

Heteroscedasticity



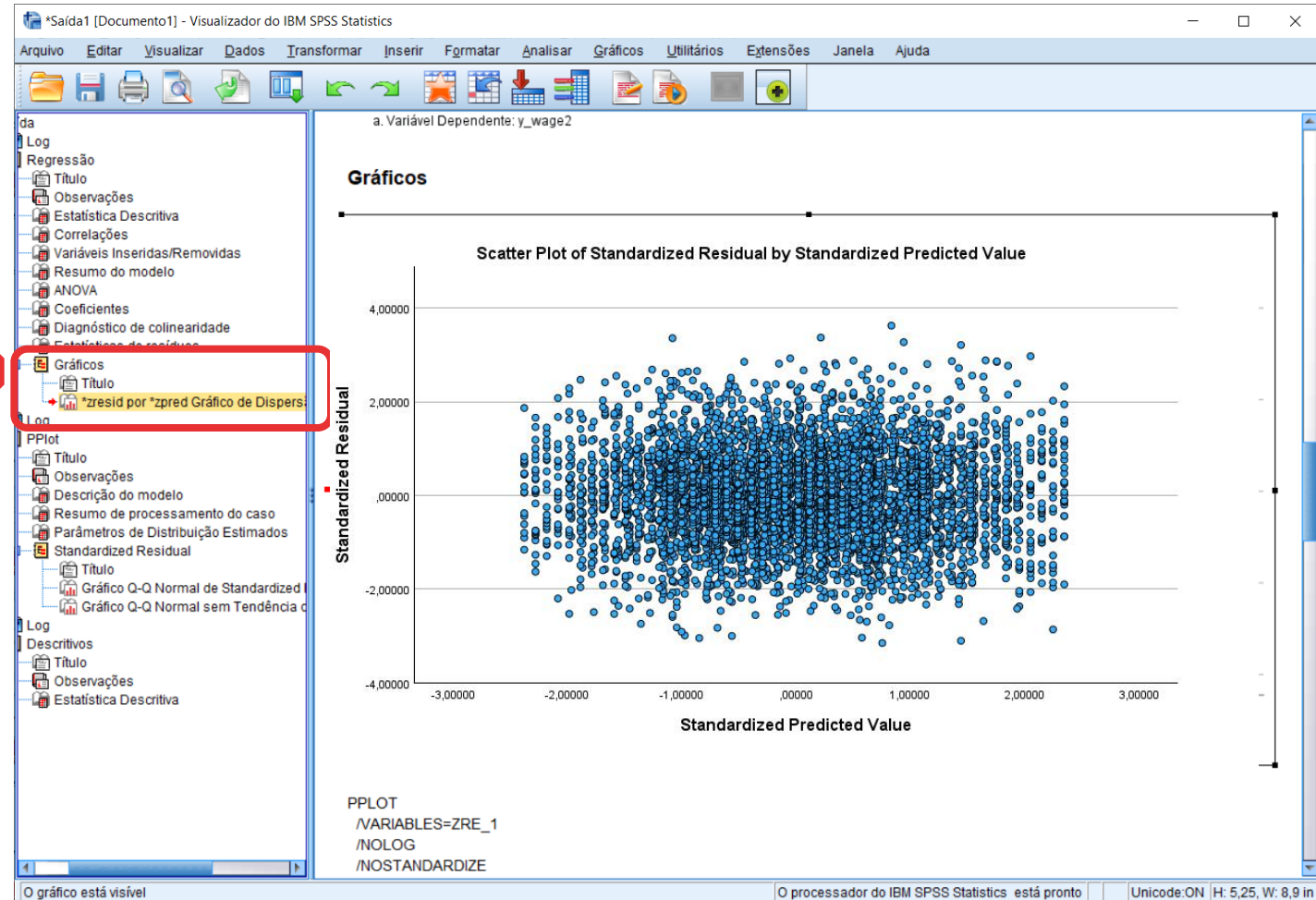
Fan Shape (Pattern)

Homocedasticidade

- Para avaliar se se cumpre este pressuposto, temos de olhar para o Gráfico de Dispersão que compara a distribuição dos 'Resíduos Padronizados' com os 'Valores Preditos Padronizados' - que o SPSS produz automaticamente.
- Neste caso, a representação da distribuição parece sugerir que a variação dos resíduos é relativamente constante.
- Ou seja, cumpre-se o pressuposto da Homocedasticidade

A

A



Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto V:
Independência dos Erros

Independência dos Erros

- Para avaliar se se cumpre este pressuposto, temos de olhar para o resultado do teste Durbin-Watson - que pedimos ao SPSS para produzir.

- Interpretação:

= 2 -> Erros são independentes

> 2 / < 2 -> Erros não são independentes

- Neste caso aqui apresentado os erros são independentes

A

*Saída1 [Documento1] - Visualizador do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Inserir Formatar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

variáveis inseridas/removidas

Modelo	Variáveis inseridas	Variáveis removidas	Método
1	experience, sex, education ^b		Inserir

a. Variável Dependente: y_wage2
b. Todas as variáveis solicitadas inseridas.

Resumo do modelo^b

Modelo	R	R quadrado	R quadrado ajustado	Erro padrão da estimativa	Durbin-Watson
1	.415 ^a	.172	.172	7402.32530	2.024

a. Preditores: (Constante), experience, sex, education
b. Variável Dependente: y_wage2

ANOVA^a

Modelo		Soma dos Quadrados	df	Quadrado Médio	Z	Sig.
1	Regressão	5.527E+10	3	1.842E+10	336.203	.000 ^b
	Resíduo	2.660E+11	4854	54794419.89		
	Total	3.212E+11	4857			

a. Variável Dependente: y_wage2
b. Preditores: (Constante), experience, sex, education

Coefficientes^a

Modelo		Coefficientes não padronizados	Erro	Coefficientes padronizados	t	Sig.	Estatísticas de colinearidade	
		B	Erro	Beta			Tolerância	VIF
1	(Constante)	23814.432	451.902		52.698	.000		
	sex	-4072.228	212.441	-.250	-19.169	.000	1.000	1.000

Abrir documento de saída O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON |H: 1,53, W: 5,32 in

Independência dos Erros

- Na nossa base de dados contudo, o pressuposto não é assegurado

teste Durbin-Watson <2

Variáveis Inseridas/Removidas^a

Modelo	Variáveis inseridas	Variáveis removidas	Método
1	education2, sex=Female, experience ^b	.	Inserir

a. Variável Dependente: y_wage2

b. Todas as variáveis solicitadas inseridas.

Resumo do modelo^b

Modelo	R	R quadrado	R quadrado ajustado	Erro padrão da estimativa	Durbin-Watson
1	,415 ^a	,172	,172	7402,32530	,528

a. Preditores: (Constante), education2, sex=Female, experience

b. Variável Dependente: y_wage2

ANOVA^a

Modelo		Soma dos Quadrados	df	Quadrado Médio	F	Sig.
1	Regressão	55266216704	3	18422072235	336,203	<,001 ^b
	Resíduo	2,660E+11	4854	54794419,887		
	Total	3,212E+11	4857			

a. Variável Dependente: y_wage2

Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto VI:
Ausência de Multicolinearidade Perfeita

Ausência de Multicolinearidade Perfeita

- Quando há fortes relações lineares entre os preditores numa regressão, a precisão dos coeficientes de regressão diminui em comparação com o que teria sido se os preditores não se correlacionassem entre si
- Um valor de $VIF > 3$ sugere a existência de colinearidade no modelo
- Um valor de $VIF > 10$ sugere a existência de colinearidade séria
- Deve repensar-se as variáveis a incluir no modelo

Ausência de Multicolinearidade

- Para testarmos este pressuposto, temos de olhar para a Tabela de Coeficientes - que o SPSS produz automaticamente.
 - Interpretação
- VIF > 3 -> presença de colinearidade**
- Neste caso, não se identifica a presença de colinearidade...
 - Portanto, cumpre-se o pressuposto da ausência de Multicolinearidade

*Saída1 [Documento1] - Visualizador do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Inserir Formatar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

Total 3.212E+11 4857

a. Variável Dependente: y_wage2
b. Preditores: (Constante), experience, sex, education

Coeficientes^a

Modelo		Coeficientes não padronizados		Coeficientes padronizados		t	Sig.	Estatísticas de colinearidade	
		B	Erro Erro	Beta				Tolerância	VIF
1	(Constante)	23814.432	451.902			52.698	.000		
	sex	-4072.228	212.441	-.250		-19.169	.000	1.000	1.000
	education	1388.801	75.323	.241		18.438	.000	.999	1.001
	experience	331.517	18.584	.233		17.839	.000	.999	1.001

a. Variável Dependente: y_wage2

Diagnóstico de colinearidade^a

Modelo	Dimensão	Autovalor	Índice de condição	Proporções de variância			
				(Constante)	sex	education	experience
1	1	3.612	1.000	.00	.01	.01	.01
	2	.211	4.139	.00	.01	.30	.68
	3	.138	5.115	.02	.35	.48	.18
	4	.039	9.654	.98	.63	.21	.13

a. Variável Dependente: y_wage2

Estatísticas de resíduos^a

	Mínimo	Máximo	Média	Erro Desvio	N
Valor previsto	17390.2930	33316.5391	25405.6559	3373.22893	4858
Erro Valor previsto	-2.376	2.345	.000	1.000	4858
Erro padrão do valor previsto	150.030	280.674	209.876	32.697	4858
Valor previsto ajustado	17370.3906	33336.3047	25405.6766	3373.23731	4858

[O processador do IBM SPSS Statistics está pronto] [Unicode:ON] [H: 2,19, W: 7,74 in]

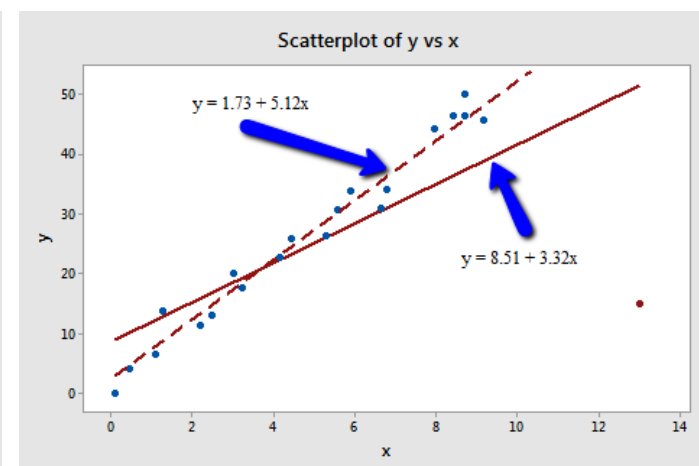
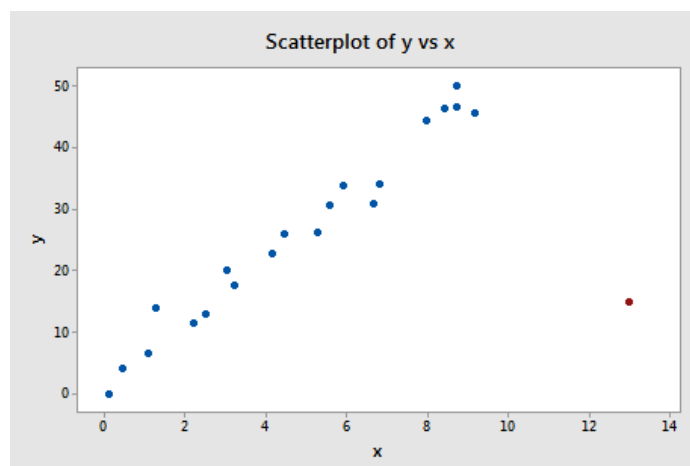
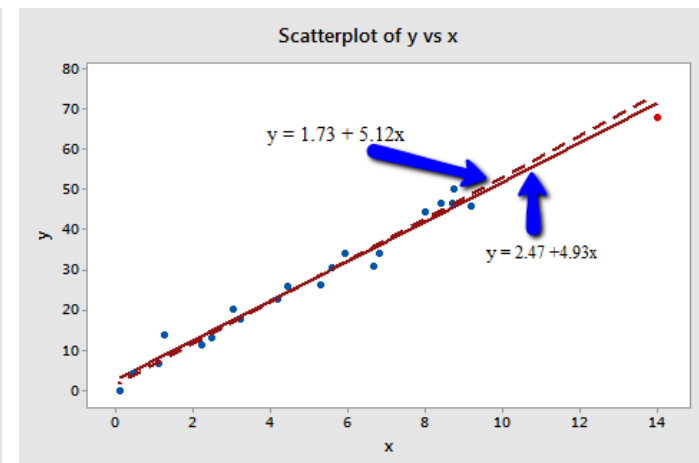
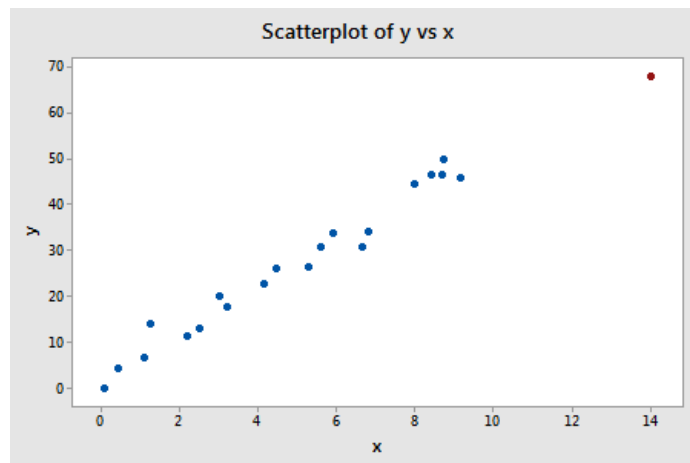


Validação do Modelo de Regressão Linear

Avaliação do Pressuposto VII:
Ausência de Observações Influentes

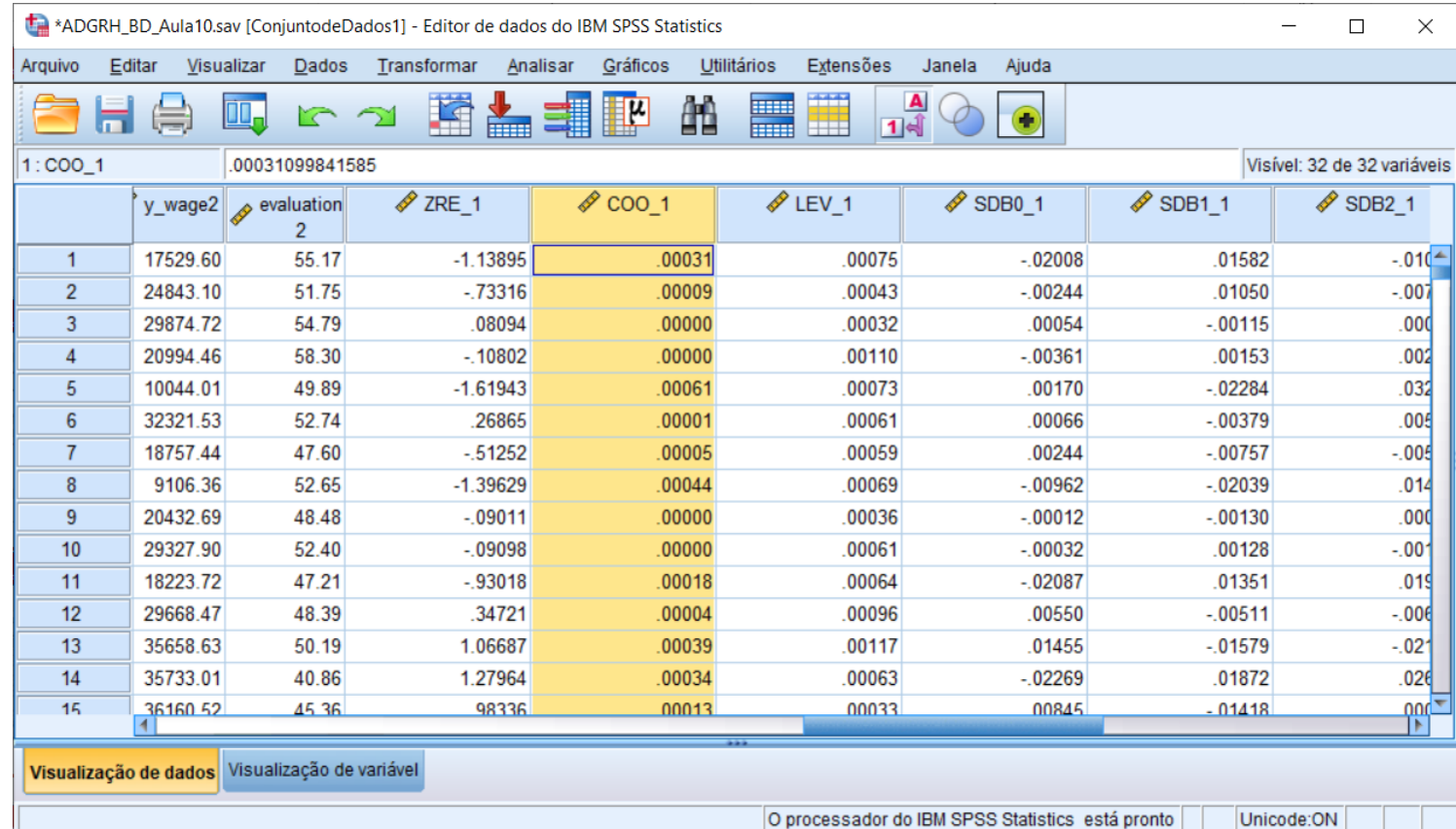
Ausência de Observações Influentes

- A existência de 'Outliers' (valores extremos) não é um problema em si.
- Mas torna-se um problema quando os Outlier têm influência sobre os resultados do modelo
- Nos painéis de baixo, o Outlier é uma 'Observação Influyente'



Ausência de Observações Influentes

- Para testarmos a presença de observações influentes vamos usar a variável com os 'Distância de Cook' (COO_1) que acabamos de criar.



*ADGRH_BD_Aula10.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics

Arquivo Editar Visualizar Dados Transformar Analisar Gráficos Utilitários Extensões Janela Ajuda

1: COO_1 .00031099841585 Visível: 32 de 32 variáveis

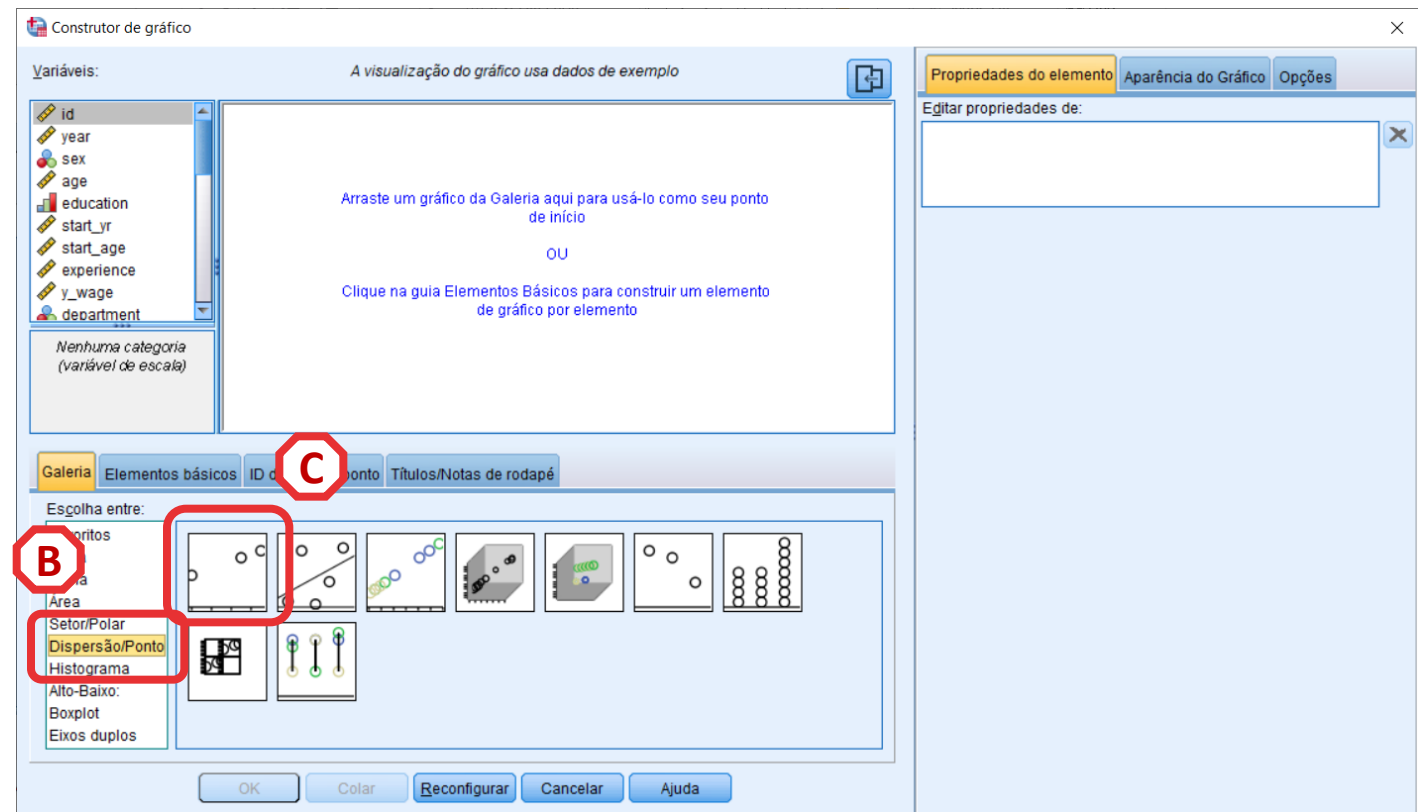
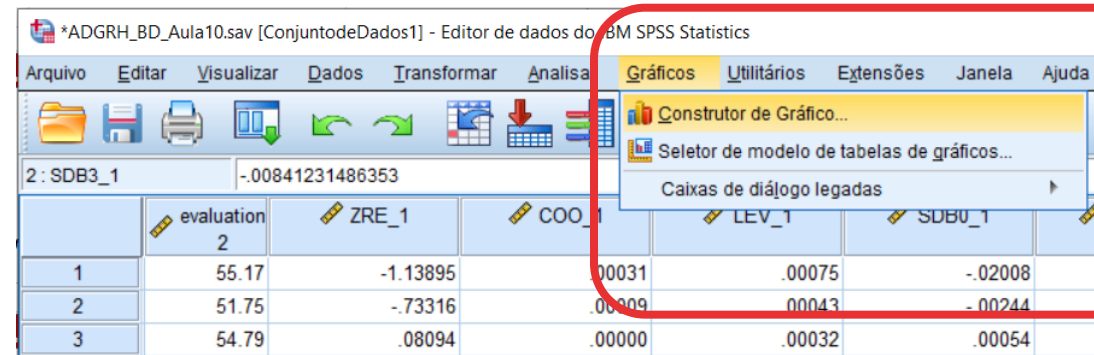
	y_wage2	evaluation 2	ZRE_1	COO_1	LEV_1	SDB0_1	SDB1_1	SDB2_1
1	17529.60	55.17	-1.13895	.00031	.00075	-.02008	.01582	-.010
2	24843.10	51.75	-.73316	.00009	.00043	-.00244	.01050	-.007
3	29874.72	54.79	.08094	.00000	.00032	.00054	-.00115	.000
4	20994.46	58.30	-.10802	.00000	.00110	-.00361	.00153	.002
5	10044.01	49.89	-1.61943	.00061	.00073	.00170	-.02284	.032
6	32321.53	52.74	.26865	.00001	.00061	.00066	-.00379	.005
7	18757.44	47.60	-.51252	.00005	.00059	.00244	-.00757	-.005
8	9106.36	52.65	-1.39629	.00044	.00069	-.00962	-.02039	.014
9	20432.69	48.48	-.09011	.00000	.00036	-.00012	-.00130	.000
10	29327.90	52.40	-.09098	.00000	.00061	-.00032	.00128	-.001
11	18223.72	47.21	-.93018	.00018	.00064	-.02087	.01351	.019
12	29668.47	48.39	.34721	.00004	.00096	.00550	-.00511	-.006
13	35658.63	50.19	1.06687	.00039	.00117	.01455	-.01579	-.021
14	35733.01	40.86	1.27964	.00034	.00063	-.02269	.01872	.026
15	36160.52	45.36	.98336	.00013	.00033	.00845	-.01418	.000

Visualização de dados Visualização de variável

O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode: ON

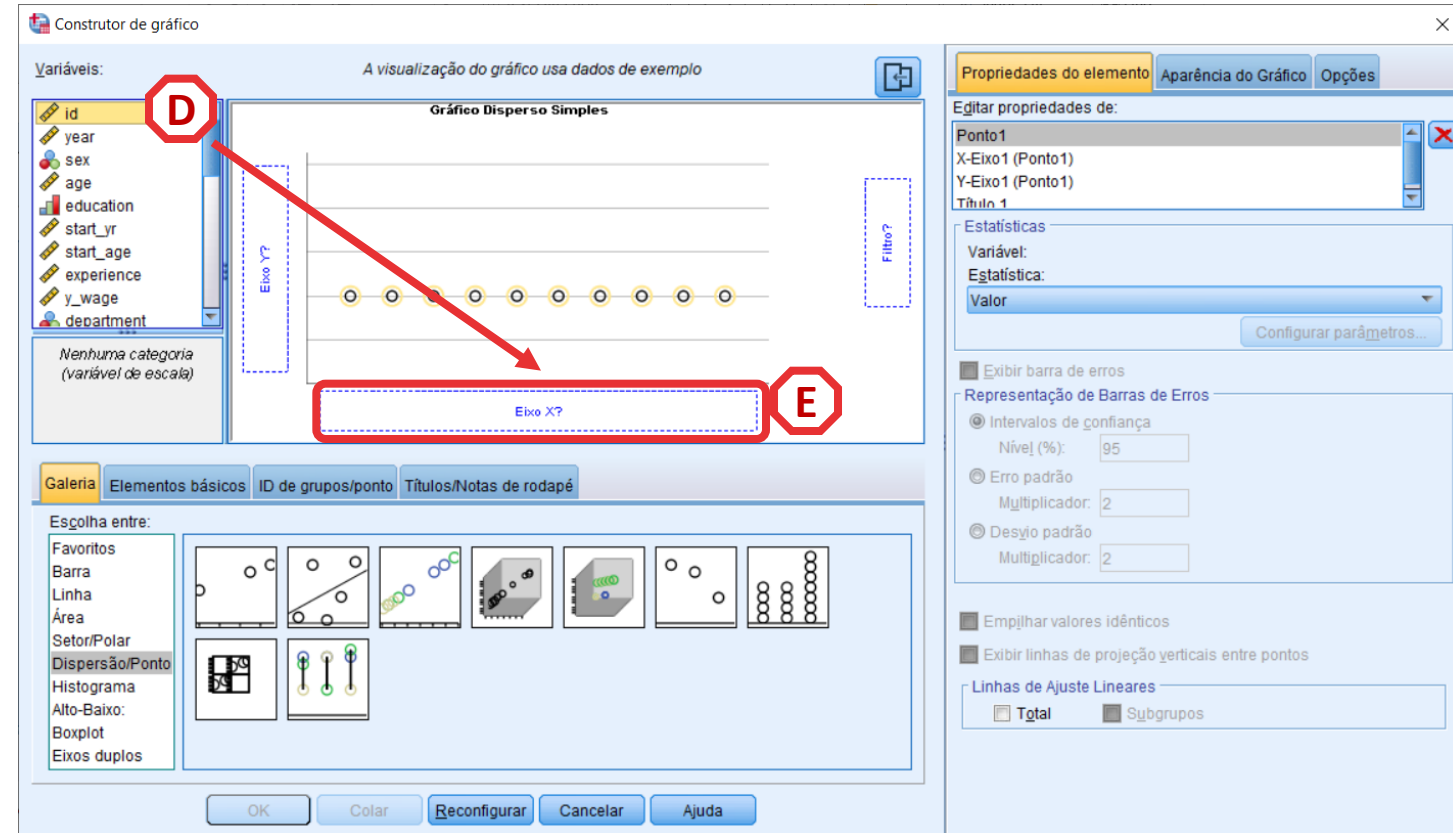
Ausência de Observações Influentes

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar 'DispersãoPontos'
- Selecionar 'Dispersão (Simples)'



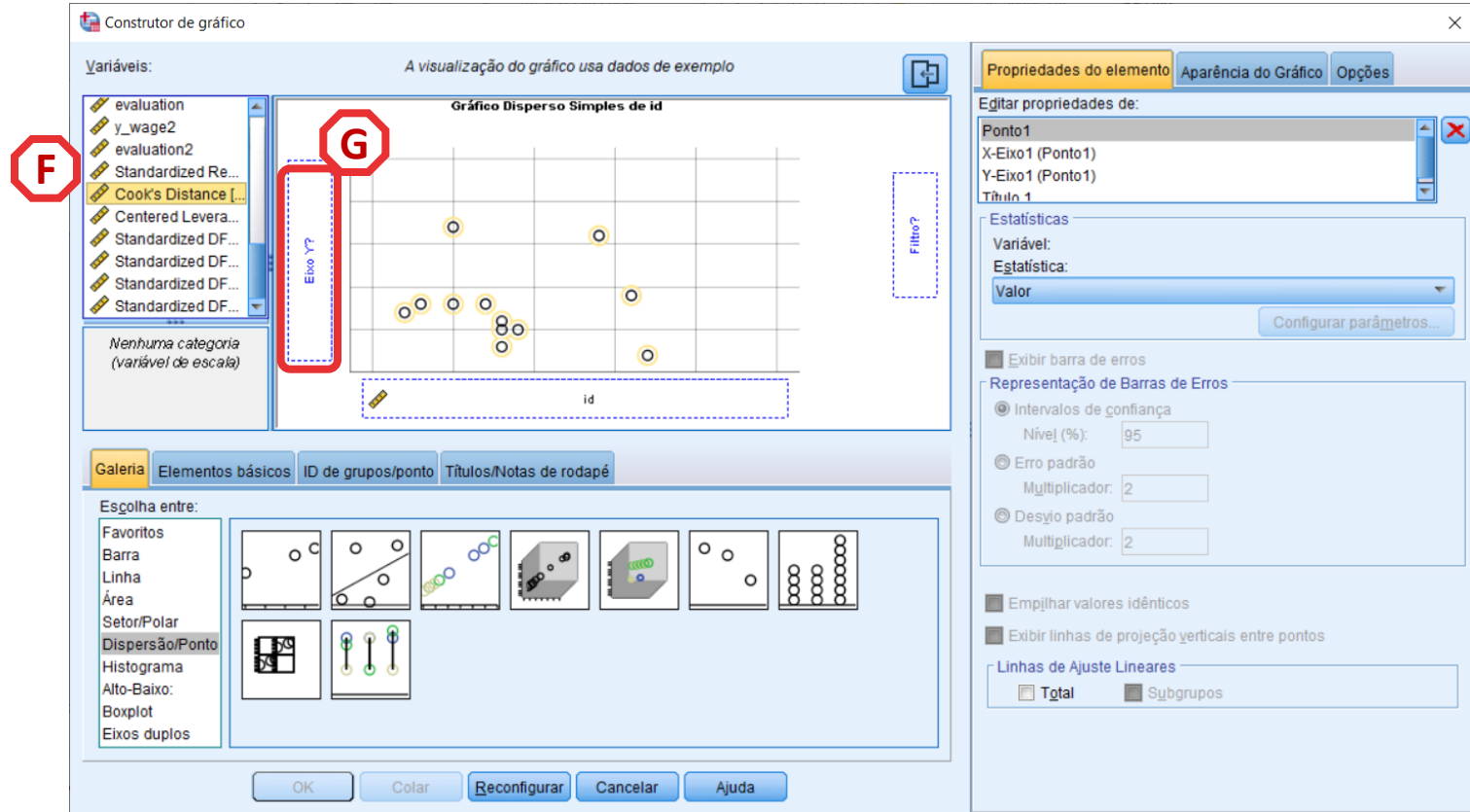
Ausência de Observações Influentes

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico' **A**
- Selecionar 'DispersãoPontos' **B**
- Selecionar 'Dispersão (Simples)' **C**
- Selecionar Variável 'id' **D**
- Colocar no eixo 'x' **E**



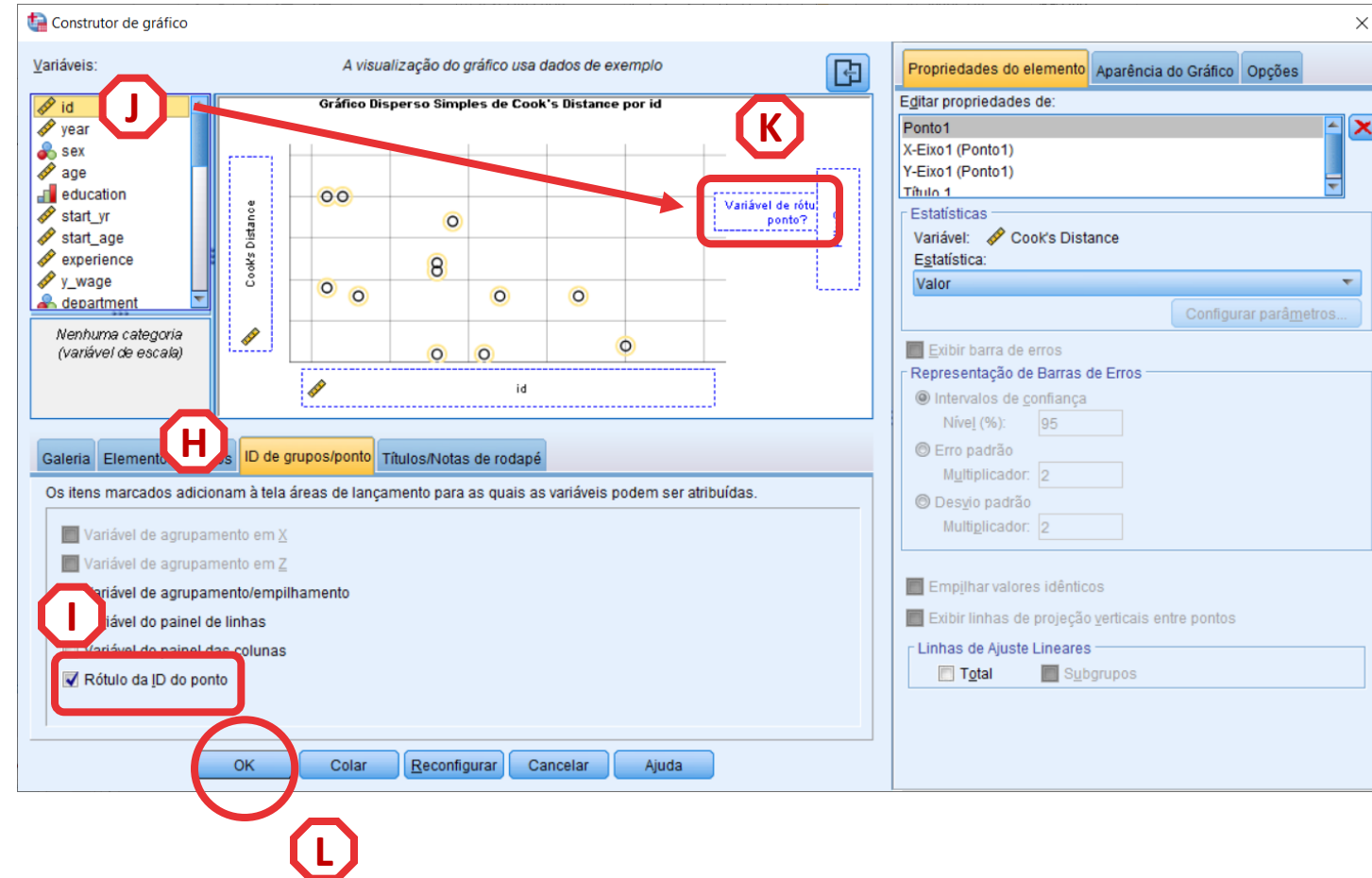
Ausência de Observações Influentes

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico' **A**
- Selecionar 'DispersãoPontos' **B**
- Selecionar 'Dispersão (Simples)' **C**
- Selecionar Variável 'id' **D**
- Colocar no eixo 'x' **E**
- Selecionar Variável 'Cooks Distance' **F**
- Colocar no eixo 'y' **G**



Ausência de Observações Influentes

- Selecionar 'ID de grupos/ponto' H
- Selecionar 'Rótulo da ID do Ponto' I
- Selecionar Variável 'id' J
- Colocar na caixa 'Variável do rótulo do ponto' K
- Selecionar 'OK' L

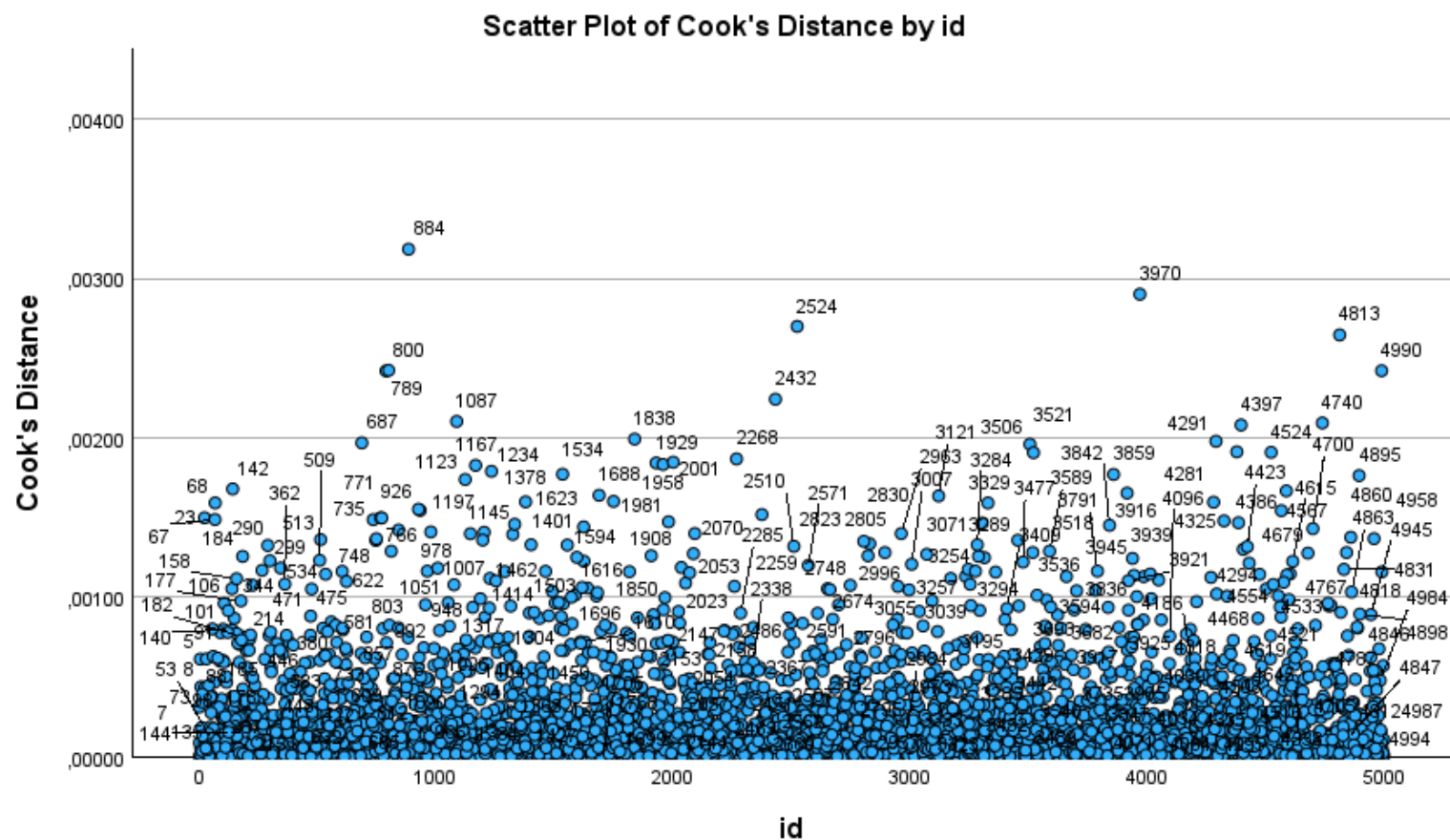


Ausência de Observações Influentes

- Reparem que o gráfico permite identificar o ID dos outliers
- Interpretação

CD > 4/n -> Caso Influyente

- Neste caso, o valor de corte é $0.008 \ (4 / 5000)$
- Neste caso não há observações acima do valor de corte.
- Cumpre-se o pressuposto da ausência de observações influentes



Reportar os resultados do estudo dos pressupostos [adaptar]

Foram realizados uma série de análises para averiguar a adequabilidade do modelo de regressão linear para o estudo destas relações, a maior parte dos pressupostos assumidos com a aplicação deste técnica foram validados. Em primeiro lugar, analisou-se graficamente a linearidade das relações entre as variáveis independentes (experiência e desempenho) com a variável dependente, tendo sido possível observar relações tendencialmente lineares, especialmente entre desempenho e rendimento (Figura x). Apurou-se também a ausência de multicolinearidade entre as variáveis independentes e de controlo com recurso às medidas VIF (<3).

Posteriormente, analisou-se a distribuição dos resíduos do modelo, observando-se uma distribuição normal, com um média em torno do valor zero, e com uma variância relativamente constante ao longo dos valores previstos do modelo (Figura x). Apurou-se ainda a existência de observações influentes com a Distância de Cook, admitindo os valores acima de 0,008 ($4/N$) como indicadores de observações influentes, não tendo sido detetados casos potencialmente problemáticos à estimação do modelo. Os resultados do teste Durbin-Watson, contudo sugerem autocorreção significativa nos resíduos ($D-W < 2$), sugerindo reserva na interpretação dos resultados do modelo.

Exercício em autonomia

Repetir o exercício com o modelo da aula passada,
incluído a experience no modelo.