

Aula 9: Que factores explicam a variação nos salários na organização?

O modelo de regressão linear

Docente: Amílcar Moreira Data & Hora: 24/11/2020, 20:30-22:30h Local: FRANCESINHAS 2, Sala 101



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Na Aulas Anteriores
 - Exploramos as bases da estatística inferencial
- Objetivos da Aula
 - Parte Teórica
 - O modelo de regressão linear como base da análise estatística multivariada, de carácter inferencial
 - Saber descrever um modelo analítico através da equação do modelo de regressão linear
 - Parte Prática
 - Saber implementar o modelo de regressão linear
 - Saber interpretar os resultados do modelo de regressão linear



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Coeficientes de Associação / Correlação
 - Permitem aferir se existe uma relação sistemática entre duas variáveis
 - Permitem aferir a força da relação sistemática entre duas variáveis
 - Permitem identificar a direção da relação sistemática entre duas variáveis (correlação apenas)
- Modelo de regressão linear (simples)
 - Diferencia entre:
 - Variável Dependente (DV)
 - Variável Independente (IV), que influencia a variável dependente
 - Presume a existência uma relação linear entre as duas variáveis
- O modelo de regressão pode depois ser alargado para incluir de mais do que uma variável independente



http://www.comfsm.fm/~dleeling/statistics/notes004.html



Aula 9: O modelo de regressão linear

• Modelo de regressão linear (simples)

$$\gamma = \beta_0 + \beta_1 X + E$$

- γ Variável Dependente
- β_0 Constante (i.e., valor de Y quando X = 0)
- $\beta_1 X \qquad \begin{array}{l} \mbox{Coeficiente Beta da variável X (mede o efeito de uma alteração unitária de X sobre o valor médio da variável Y, quando todas as outras variáveis estão fixas) \end{array} }$
- *E* Erro aleatório ou estocástico (reflete a influência de outros factores no no comportamento da variável Y que não podem ser explicadas linearmente pelo comportamento da variável X)



Resíduo (e) : Diferença entre o valor prelVsto (i.e., o ponto na linha) e o valor observado



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Modelo de regressão linear (simples)
 - A utilização do OLS como método de estimação vai produzir uma séries medidas que nos vão permitir avaliar o valor explicativo (ou qualidade do ajustamento) do nosso modelo
 - A OLS é uma técnica de otimização matemática que procura encontrar o melhor ajuste para um conjunto de dados tentando minimizar a soma dos quadrados das diferenças entre o valor estimado e os dados observados (i.e., dos resíduos)
 - A utilização do OLS como método de estimação vai produzir uma séries medidas que nos vão permitir avaliar o valor explicativo (ou qualidade do ajustamento) do nosso modelo





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Modelo de regressão linear (simples)
 - Variação Total de Y à volta da sua média (SST)

Variação explicada pelo modelo (SSR) = Soma dos Quadrados da Regressão

+

=

- Variação não explicada (SSE) = Soma dos Quadrados dos Resíduos
- A partir destas medidas podemos calcular o Coeficiente de Determinação (R2) que mede a proporção da Variação Total que é explicada pelo modelo:

R2 = SSR / SSE





Aula 9: O modelo de regressão linear

Vamos então ver como isto funciona na prática



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Quando produzimos um modelo de regressão no SPSS, o progama irá produzir 4 tabelas nos dão um conjunto de informações que devemos ter em conta.
- A primeira é a Tabela 'Variáveis Inseridas/Removidas'
 - ^A Esta coluna indica as variáveis incluídas no modelo.
 - ^B Esta coluna indica-nos que variáveis foram excluídas do modelo. Com o método 'inserir' esta coluna permanecerá vazia.
 - ^C Esta coluna indica o método que o SPSS usou para executar a regressão.

Variáveis Inseridas/Removidas^a

Modelo	Variáveis inseridas A	Variáveis removidas ^B	Método C
1	Age, Height ^b	25.0	Inserir

a. Variável Dependente: Weight

b. Todas as variáveis solicitadas inseridas.



Aula 9: O modelo de regressão linear

 A Tabela 'ANOVA' dá-nos os resultados de um teste sobre a significância estatística do nosso modelo de regressão:

Os valores Z^A e Sig^b mostram os resultado do teste F à hipótese nula de que:

Todas variáveis independentes do nosso modelo têm um coeficiente β igual a 0 (ou seja, o nosso modelo não é estatísticamente significativo).

Um valor de Z^A acima de 0 significa que haverá pelo menos uma variável no modelo que apresenta um coeficiente β diferente de 0.

<u>Para que o modelo seja significativo o valor Sig. ^b tem de ser</u> <u>menor que 0.05.</u>

			2010/07/07/07			
Mod	elo	Soma dos Quadrados	df	Quadrado Médio	Ζ Α	Sig. B
1	Regressão	692,823	2	346,411	15,953	,001 ^b
	Resíduo	195,427	9	21,714	2.1000000000000000000000000000000000000	
	Total	888,250	11			12

ANOVA^a

a. Variável Dependente: Weight

b. Preditores: (Constante), Age, Height



Aula 9: O modelo de regressão linear

Depois temos a Tabela 'Resumo do modelo'

^A R² é a proporção da variância na variável dependente que pode ser prelVsta a partir das variáveis independentes.

Ex: As variáveis no modelo explicam 78% da variância da variável dependente.

^B R² ajustado, é uma medida alternativa da capacidade explicativa do modelo. É mais adequado quando o número de observações é pequeno e o número de variáveis independentes é grande.

Este tipo de indicador vai ser muito importante quando compararmos diferentes modelos de regressão! (mas o AIC também é bastante útil!)

Resumo do modelo

Modelo	R	A R quadrado	R quadrado B ajustado	Erro padrão da estimativa
1	,883 ^a	,780	,731	4,65984

a. Preditores: (Constante), Age, Height



Aula 9: O modelo de regressão linear

- A Tabela 'Coeficientes'
 - ^A Os 'Coeficientes não padronizados' indicam duas coisas:
 - O valor da 'Constante' na nossa tabela (^B) ;
 - O valor dos 'Coeficientes não- padronizados (^C),
 i.e. o quanto a variável dependente varia em função do aumento em uma unidade da variável independente, quando as outras variáveis independentes são mantidas constantes.

Na realidade, estes são os coeficientes que entram na equação de regressão

$$\gamma = \beta_0^{\mathsf{B}} + \beta_1 X + E$$

		Coe	ficientes nã	o padronizados	Co pad	eficientes Ironizados		
Modelo		A B		Erro Padrão	D	Beta	t	Sig.
1	(Constante)	В	6,553	10,945			,599	,564
	Height		,722	,261		,548	2,768	,022
	Age		2,050	,937		,433	2,187	,056

Coeficientes^a

a. Variável Dependente: Weight



Aula 9: O modelo de regressão linear

• A Tabela 'Coeficientes'

O que é que nos dizem estes coeficientes (^C)?

Indicam o quanto varia a variável dependente em face do aumento de 1 unidade na variável independente.

Ex: Por cada ano adicional de vida dos individuos da amostra, o seu peso aumenta em 2,050 (Kg).

		Coe	ficientes nã	o padronizados	Coeficientes padronizados		
Modelo		A B		Erro Padrão	D Beta	t	Sig.
1	(Constante)	В	6,553	10,945		,599	,564
	Height		,722	,261	,548	2,768	,022
	Age		2,050	,937	,433	2,187	,056

Coeficientes^a

a. Variável Dependente: Weight



Aula 9: O modelo de regressão linear

- A Tabela 'Coeficientes'
 - Os 'Coeficientes não padronizados' não podem ser comparados entre si para determinar qual deles é mais influente no modelo, pois podem ser medidos em diferentes escalas
 - Essa informação é nos dada pelos 'Coeficientes padronizados' (^D)
 - Neste caso, podemos concluir que a influência da altura ('Heigh') sobre o peso dos indivíduos é superiror à influência da idade ('Age')

		Coe	ficientes nã	o padronizados	Coeficientes padronizados		
Modelo		A B		Erro Padrão	D Beta	t	Sig.
1	(Constante)	В	6,553	10,945		,599	,564
	Height		,722	,261	,548	2,768	,022
	Age		2,050	,937	,433	2,187	,056

Coeficientes^a

a. Variável Dependente: Weight



Aula 9: O modelo de regressão linear

• A Tabela 'Coeficientes'

Como é que sabemos que o efeito de uma variável independente é estatísticamente significativo?

Olhando para o valor de Sig. :

A interpretação deste valor depende do grau de confiança que queremos adoptar

Grau de confiança = $95\% \rightarrow \text{Sig. tem de ser} \le 0.05$ Grau de confiança = $99\% \rightarrow \text{Sig. tem de ser} \le 0.01$ Grau de confiança = $90\% \rightarrow \text{Sig. tem de ser} \le 0.1$

Neste caso, a variável 'Altura' tem uma relação estatisticamente significativa, para um grau de confiança de 95%

		Coe	ficientes nã	o padronizados	Coeficientes padronizados		E
Modelo		Α	В	Erro Padrão	D Beta	t	Sig.
1	(Constante)	В	6,553	10,945		,599	,564
	Height		,722	,261	,548	2,768	,022
	Age		2,050	,937	,433	2,187	,056

Coeficientes^a

a. Variável Dependente: Weight



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

- 1. Inspecionar a variável independente
- 2. Explorar as relações entre variáveis
- 3. Definir um modelo de regressão linear (IV contínuas)
- 4. Adicionar IVs nominais
- 5. Qual é o modelo mais eficiente? (I)
- 6. Qual é o modelo mais eficiente (II)? A Regressão Stepwise



Aula 9: O modelo de regressão linear

Modelo de Regressão Linear

- Objectivo:
 - Avaliar em que medida a distribuição dos salários na empresa variam em função da experiência dos trabalhadores e das avaliações que os seus superIVsors



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

1. Inspecionar a variável independente

Histograma Gráfico de Caixas Gráfico de Q



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

1. Inspecionar a variável independente Histograma



Aula 9: O modelo de regressão linear

Modelo de Regressão Linear

- Objectivo:
 - Avaliar como se distribuem os salários na organização



Aula 9: O modelo de regressão linear

Histograma

 Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'

ta Adgr	ADGRH_BD_Aula4b.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics										
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualiza	ar <u>D</u> ados	<u>T</u> ransformar	<u>A</u> nalisar	<u>Gráficos</u> <u>U</u> tilitários	E <u>x</u> tensões Janela	Ajuda			
				1		<mark>i C</mark> onstrutor de Gráf	ico	7			
	Seletor de modelo de tabelas de gráficos										
				LA		Ceivas de diálogo	legadas	×			
		🔗 id	🛷 year	🗞 sex	🛷 age 🚽	da education	✓ y_wage	✓ start_yr			
1		1	2018	1	34	ISCED1	15883.75289	2013			
2		2	2018	2	35	ISCED1	21082.22292	2008			
3		3	2018	2	42	ISCED4		2005			



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar 'Histograma'
- Duplo-clique no Histograma Simples

	ta Construtor de gráfico		×
	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opções
® ©	year sex sex age education start_yr start_age experience y_wage department hrs week Nenhuma categoria (variável de escala)	Arraste um gráfico da Galeria aqui para usá-lo como seu ponto de início OU Clique na guia Elementos Básicos para construir um elemento de gráfico por elemento	E <u>d</u> itar propriedades de:
	Galeria Elementos básicos Es <u>c</u> olha entre: Favoritos Barra Linha Área Setor/Polar Disperção/Posto Histograma Nito Daixo: Boxplot Eixos duplos	ID de C/ponto Títulos/Notas de rodapé	



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar 'Histograma'
- Duplo-clique no Histograma Simples
- Seleccionar a variável 'y_wage2'
- E arrastar para o 'Eixo X'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Selecionar 'Gráficos' / • 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar • 'Histograma'
- **Duplo-clique no Histograma Simples**
- Seleccionar a variável 'y wage2'
- E arrastar para o 'Eixo X' ٠
- Seleccionar 'Exibir curva • Normal'
- Seleccionar 'OK'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- O gráfico é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Não se encontram grandes problemas na variável...





Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

1. Inspecionar a variável independente

Gráfico de Caixa



Aula 9: O modelo de regressão linear

Modelo de Regressão Linear

• Objectivo:

• Detectar a existência de casos extremos e remediar a situação



Aula 9: O modelo de regressão linear

Gráfico de Caixa

 Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'



ADGRH_BD_Aula4b.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics										
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualiz	ar <u>D</u> ados	Transformar	<u>A</u> nalisar (<u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilitários	E <u>x</u> tensões	Janela	Ajuda
	🚔 📄 🖨 🛄 🗠 🗠 🎬 🌉 🚎 🦓 Construtor de Gráfico									
Les Seletor de modelo de tabelas de gráficos										
A Seivas de diálogo legadas N									•	
		🛷 id	🛷 year	🗞 sex	🛷 age	øa e	ducation	✓ y_wa	ige	
1		1	2018	1	34	ISCED1		1588	3.75289	2013
2		2	2018	2	35	ISCED1		2108	2.22292	2008
3		3	2018	2	42	ISCED4				2005



Aula 9: O modelo de regressão linear

Gráfico de Caixa

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar
 'Boxplot'
- Duplo-clique no Gráfico de Caixa (simples)

	ta Construtor de gráfico		×
\bigcirc	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opções
(A)	🛷 id 🔄	Boxplot em 1-D	E <u>d</u> itar propriedades de:
	🛷 year		Caixa1
	💑 sex		X-Eixo1 (Caixa1)
	age		l itulo 1
		e	∟ Estatísticas
	start_yr		Variável:
(B)	💑 department		Estatística:
C C	hrs_week		Boxplot
	A hearing		Configurar parâ <u>m</u> etros
	Nenhuma categoria		Exibir barra de erros
\bigcirc	(vanavenue eocala)		Representação de Barras de Erros
U			Intervalos de confiança
_			Níve <u>I</u> (%): 95
	Galeria Elementes básis	ID de grupes (pente Títulos/Natas de redené	Erro padrão
	Elementos basic		Multiplicador: 2
	Es <u>c</u> olha entre:		◎ Desvio padrão
	Favoritos o		Multiplicador: 2
	Área 🚽		
	Setor/Polar		
	Dispersão/Ponto		
	Histograma		
	Boxplot	B)	
	Eixos dupios		
		OK Colar <u>R</u> econfigurar Cancelar Ajuda	



Aula 9: O modelo de regressão linear

Gráfico de Caixa

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar
 'Boxplot'
- Duplo-clique no Gráfico de Caixa (simples)
- Seleccionar a variável 'y_wage2'
- E arrastar para o 'Eixo X'

	tal Construtor de gráfico				×
	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	B	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opçõe	5
	muscle_lower headache injury anxiety fatigue	Boxplot em 1-D		E <u>d</u> itar propriedades de: Caixa1 X-Eixo1 (Caixa1) Título 1	×
B	absent_nr workcond_sat veraluation y_wage2 veraluation2	Eivo X3	Filtro?	Estatísticas Variável: Estatística: Boxplot Configurar parâj	metros
C	Da categoria vel de escala)			Exibir barra de erros Representação de Barras de Erros Intervalos de confiança Nível (%): 95	
0	Galeria Elementos básicos Es <u>c</u> olha entre: Favoritos Barra Linha Área	ID de grupos/ponto Títulos/Notas de rodapé		 Erro padrão Multiplicador: 2 Desvio padrão Multiplicador: 2 	
E	Setor/Polar Dispersão/Ponto Histograma Alto-Baixo: Boxplot Eixos duplos				



Aula 9: O modelo de regressão linear

Gráfico de Caixa

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar
 'Boxplot'
- Duplo-clique no Gráfico de Caixa (simples)
- Seleccionar a variável 'y_wage2'
- E arrastar para o 'Eixo X'

(F)

• Selecionar 'OK'

	ta Construtor de gráfico			×
	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	Þ	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opções
	muscle_lower headache injury anxiety fatigue	Boxplot em 1-D de y_wage2		Editar propriedades de: Caixa1 X-Eixo1 (Caixa1) Título 1
B		y_wage2	Filtro?	Estatisticas Variável: Estatística: Boxplot Configurar parâmetros
C	N a categoria (variável de escala)	● ●		Exibir barra de erros Representação de Barras de Erros Intervalos de confiança Nível (%): 95
D	Galeria Elementos básico Escolha entre: Favoritos Barra Linha Área Setor/Polar Dispontão/Poto	ID de grupos/ponto Títulos/Notas de rodapé Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constraint of the system Image: Constrated Image: Constrain		 Erro padrão Multiplicador: 2 Desvio padrão Multiplicador: 2
E	Histograma Alto-Baixo: Boxplot Eixos duplos	OK Colar <u>R</u> econfigurar Cancelar Ajuda		



Aula 9: O modelo de regressão linear

Gráfico de Caixa

- O gráfico é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Sobre a forma como podemos lidar com estes casos extremos – ver a Aula 5!



31



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

1. Inspecionar a variável independente

Teste de Shapiro-Wilk & Gráfico de Q



Aula 9: O modelo de regressão linear

Modelo de Regressão Linear

• Objectivo:

• Avaliar se a variável segue uma distribuição normal



Aula 9: O modelo de regressão linear

Teste de Shapiro-Wilk

- Selecionar 'Analisar' / 'Estatisticas Descritivas' / 'Explorar'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Lista de Variáveis Dependentes'

				Relatórios	incos <u>O</u> untari	os E <u>x</u> ienso		Ajuda			
			-	<u>E</u> statística	Descritiva	•	123 <u>F</u> requên	cias			
				Estatísticas	s <u>B</u> ayesiana	*	Descritiv	/0S			
	🛷 year	💑 sex	🛷 age 📊	Ta <u>b</u> elas		•	A Explorar				
1	2018.00	Female		Co <u>m</u> parar	Médias	*	Tabela d	de referên <u>c</u> ia	a cruzada		
2	2018.00	Female	40	Modelo Lin	ear <u>G</u> eral	•	Razão			1	
3	2018.00	Female	42	Modence lin	ieares generali <u>z</u>	ados 🕨	🔿 Gráfice	1.17		\$	
4	2018.00	Female	35	Modelos m	istos		Gráficos	0-0		1	
5	2018.00	Male	36	<u>C</u> orrelacion	har	P	15.00	16/86.8	Logistic	cs	
								-			
ADGRH_E	3D_Aula7.sav [Conj	untodeDados1] - Editor de dad	os do IBM SPSS S	statistics					_	
Arquivo <u>E</u>	ditar <u>V</u> isualizar	<u>D</u> ados <u>1</u>	ransformar <u>A</u>	nalisar <u>G</u> ráfio	cos <u>U</u> tilitários	Extensões	Janela	Ajuda			
2	🖨 🛄		× 📰 🛓	_ =				•			
										Visível: 24	de 24 v
	🛷 year	🗞 sex	ta Explorar		— ()					×	heari
1	2018.00	Female			$-\gamma$	Lista <u>d</u> e	e Variáveis Dep	endentes:		Estatísticas	
2	2018.00	Female	headache	e	1	•				Gráficos	
3	2018.00	Female								Oncãos	
			dilitiety							Opcoes	
4	2018.00	Female	B tigue			Lista de	e <u>f</u> atores:			Bootstrap	
4	2018.00 2018.00	Female Male	Butigue bosent_n	IF		Lista de	e <u>f</u> atores:			<u>B</u> ootstrap	
4 5 6 7	2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female	B tigue bsent_n workcond	ır I_sat		Lista de	e <u>f</u> atores:			<u>B</u> ootstrap	
4 5 6 7 8	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male	Busicety Bus	ır 1_sat n		Eista de Rotular	<u>c</u> asos por:			Bootstrap	
4 5 6 7 8 9	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male Male	B tigue osent_n workconc versuation vy_wage2 versuation	ır J_sat n		Lista de Rotular	e fatores: <u>c</u> asos por:			Bootstrap	
4 5 6 7 8 9 10	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male Male Female	Builde bigue bigue bigue workconc versuitation versuitation versuitation versuitation	n 1_sat n n2		Kotular	e fatores: <u>c</u> asos por:			<u>B</u> ootstrap	
4 5 6 7 8 9 10 11	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male Male Female Female	Buildey bigue bsent_n workconc vorkation vorkation bigue seveluation Exibir @ Ambos (nr 1_sat n ⊇ Est <u>a</u> tísticas 《) Gráficos		<u>f</u> atores: <u>c</u> asos por:			Bootstrap	
4 5 6 7 8 9 10 11 12	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male Male Female Female Female	Busent_n workconc vevaluation vevaluation Exibir @ Ambos (nr j_sat n D Est <u>a</u> tísticas () Gráficos	Kotular	<u>c</u> asos por:	celar	Ajuda	Bootstrap	
4 5 6 7 8 9 10 11 11 12 13	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Female Male Male Female Female Female Female	Busidey bsent_r. workconc vevaluation vywage2 svaluation Exibir @ Ambos (nr j_sat n D Est <u>a</u> tísticas (OK	Gráficos	Kotular Rotular Reconfi	gurar Can	celar	Ajuda	Bootstrap	
4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14	2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00 2018.00	Female Male Male Male Male Female Female Female Female Male	Busidey Busidey workconce	nr 1_sat n D Est <u>a</u> tísticas (OK ISCED 5	Gráficos Colar 2007.00	Kotular Rotular Reconfi	<u>c</u> asos por: <u>c</u> asos por: gurar Can 11.00	celar 30477.37	Ajuda	<u>B</u> ootstrap	



Aula 9: O modelo de regressão linear

Teste de Shapiro-Wilk

- Selecionar 'Analisar' / 'Estatisticas Descritivas' / 'Explorar'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Lista de Variáveis Dependentes'
- Selecionar 'Gráficos'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

B

 \bigcirc

D

E

(F)

Teste de Shapiro-Wilk

- Selecionar 'Analisar' / 'Estatisticas Descritivas' / 'Explorar'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Lista de Variáveis Dependentes'
- Selecionar 'Gráficos'
- Selecionar "Gráficos de normalidade com testes"
- Selecionar 'Continuar'

2	🖨 🛄		× 🖹 🎽 🗐							
									Visível: 24 o	de 24 v
	🛷 year	🗞 sex	🕼 Explorar	ta Explorar: gráfi	cos			×	×	hear
1	2018.00	Female		Diagramas em	caixa	De	scritivo		Estatísticas	
2	2018.00	Female	a muscle_lower	Agrupar níve	is de <u>f</u> atores		Ramo <u>s</u> e folha	S	Gráficos	
3	2018.00	Female	headache	© Dependente	s agrupados		<u>H</u> istograma			
4	2018.00	Female	anxiety	O <u>N</u> enhum					Opçoes	
5	2018.00	Male	atigue	Gráficos de n	ormalidade co	mtestes	(F)		<u>B</u> ootstrap	
6	2018.00	Female	absent_nr				E			
7	2018.00	Male	workcond_sat	Dispersao vs. N	livel com teste	s de Levene			l	
8	2018.00	Male	evaluation	Nennum					L	
9	2018.00	Male		e Estimação d	le <u>p</u> otencia				l	
10	2018.00	Female	Exibir		10 Poter	natural				
11	2018.00	Female	Am <u>b</u> os O Est <u>a</u> tística	Nao transfor	mau					
12	2018.00	Female		Cor	tinuar	celar Aiu	da	a		
13	2018.00	Female								
14	2018.00	Male	48 ISCED 5	2007.00	.00	11.00	30477.37	Admin	40.59	
15	2018.00	Female	48 ISCED 3	2003.00	33.00	15 00	32136 62	Logistics	40.05	


Aula 9: O modelo de regressão linear

G

Teste de Shapiro-Wilk

• Selecionar 'Opções'

tan 🕼 🕼	RH_BD_A	ula7.sav [Conj	juntodeDados	s1] - Editor de d	ados do IBM	SPSS Statistic	S					_		\times
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualizar	<u>D</u> ados	Transformar	Analisar	<u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilitários	Extensõe	es Janela	Ajuda				
a		₽		1		K								
												Visível: 24	de 24 va	riávei
	•	🕫 year	💑 sex	Explorar								>	hearin	g
1		2018.00	Female					Lista	<u>d</u> e Variáveis I	Dependentes:		Estatísticas	1	No 🖆
2		2018.00	Female	🚽 💑 muscle	e_lower		A C	🥒 🖗 y	_wage2			- Oráficasa	í r	No
3		2018.00	Female	heada	che							0		No
4		2018.00	Female	anxiety	,			Lista	de fatores:		ण	<u>O</u> pçoes	J 1	No
5		2018.00	Male	atigue					-			Bootstrap	T I	No
6		2018.00	Female	absent 🖉	t_nr			•					T	No
7		2018.00	Male	workco	ond_sat]	ſ	No
8		2018.00	Male	evaluation evaluation	tion2			Rotul	ar <u>c</u> asos por:			1	ſ	No
9		2018.00	Male	evalua	0012]	1	No
10		2018.00	Female	Exibir	- ·	- ·							T	No
11		2018.00	Female	Ambos	© Est <u>a</u> tísti	icas 🔘 Gráfi	cos						ſ	No
12		2018.00	Female			OK	Colar	Recor	figurar	ancelar	Aiuda		1	No
13		2018.00	Female				Oolar			ancerar	Alaga		1	No
14		2018.00	Male	48	ISCED	5 2007	7.00	37.00	11.00	30477.37	Admin	40.59	1	No
15		2018.00	Female	48	ISCED	3 2003	3 00	33.00	15.00	32136.62	Logistics	40.05		No.
Visualiz	ação de	dados Visua	alização de va	ariável			***	O process	ador do IBM 9	PSS Statistic	s está pronto	Unicode:O		
								o process	autor uto iBM s	o o o tatistic	s esta pronto	Unicode.OI		



Aula 9: O modelo de regressão linear

G

H

 \bigcirc

Teste de Shapiro-Wilk

- Selecionar 'Opções'
- Selecionar 'Excluir Casos por método pairwise'
- Selecionar 'Continuar'/OK

				1	▙ =	ų	#						
												Visível: 24 d	e 24 variá
	مربع (المربع) المربع (المربع)	/ear	💑 sex	Explorar								×	hearing
1	20	018.00	Female					Lista d	e Variáveis D	Dependentes:		Estatísticas	No
2	20	018.00	Female	📕 💑 muscle	e_lower		(H)	- 1 V	waqe2			Gráficos	No
3	20	018.00	Female	heada	che			rar: opções		×		Opeñac	No
4	20	018.00	Female	anxiety			⊂ Valores	omissos –					No
5	20	018.00	Male	💰 fatigue			O Excl	uir casos pe	lo método lis	stwise		<u>B</u> ootstrap	No
6	20	018.00	Female	absent 🤣	_nr		Excl	uir casos po	r método pai	irwise			No
7	20	018.00	Male	workco	nd_sat		O Rela	atar valores					No
8	20	018.00	Male	evaluat	tion2								No
9	20	018.00	Male		10112		<u>C</u> ontir	nuar Cano	elar Aju	Ida			No
10	20	018.00	Female	Exibir	0								No
11	20	018.00	Female	Ambos	© Est <u>a</u> tís	ticas 🔘 G	<u> </u>						No
12	20	018.00	Female			ок	Colar	Recont	igurar C	ancelar	Aiuda		No
13	20	018.00	Female				Condi		igarai je o		rgudu		No
14	20	018.00	Male	48	ISCED	5 200	7.00	37.00	11.00	30477.37	Admin	40.59	No
15	1	18 00	Female	48	ISCED	3 200	3.00	33.00	15.00	32136 62	Logistics	40.05	No
Visualiza	ção de dad	os Visu	alização de va	ariável									



Aula 9: O modelo de regressão linear

Teste de Shapiro-Wilk

 O resultado é publicado no 'Visualizador de Resultados'

INTERPRETAÇÃO:

- 'Sig'. ≤ 0.05, rejeita-se a hipótese (H₀) de que a variável segue uma distribuição normal. Aceita-se hipótese H₁
- 'Sig'. > 0.05, não se rejeita a hipótese (H_o) de que a variável segue uma distribuição normal.

<u>A VARIÁVEL SALÁRIOS SEGUE UMA</u> DISTRIBUIÇÃO NORMAL.





Aula 9: O modelo de regressão linear

Teste de Shapiro-Wilk

 Confirma-se que a distribuição dos salários na empresa segue uma distribuição normal.





Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

3. Explorar as relações entre variáveis



Aula 9: O modelo de regressão linear

Matriz de Dispersão

 Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'



ta ADGR	H_BD_A	ula4b.sav [C	ConjuntodeDado	os1] - Editor de	dados do IBM	SPSS Statis	tics			
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualiz	ar <u>D</u> ados	<u>T</u> ransformar	<u>A</u> nalisar (<u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilitários	E <u>x</u> tensões	Janela	Ajuda
	-	<u>_</u> n				i <u>C</u> onstr	utor de Gráfic	:0		7
			•	_		🛄 Seletor	de modelo d	le tabelas de <u>q</u> i	ráficos	
				[A		Coivas	de diálogo l	egadas		•
		🛷 id	🛷 year	🗞 sex	🧬 age	øa e	ducation	✓ y_wa	age	
1		1	2018	1	34	ISCED1		1588	3.75289	2013
2		2	2018	2	35	ISCED1		2108	2.22292	2008
3		3	2018	2	42	ISCED4				2005



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar
 'Dispersão/Ponto'
- Duplo-clique em 'Matriz de Gráfico Disperso'

	Construtor de gráfico		×
	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opções
B C		Arraste um gráfico da Galeria aqui para usá-lo como seu ponto de início OU Clique na guia Elementos Básicos para construir um elemento de gráfico por elemento	Editar propriedades de:
	Galeria Elementos básico Escolha entre: Favoritos rra Dispersão/Ponto Histograma Alto-Baixo: Boxplot Eixos duplos	s ID de grupos/ponto Titulos/Notas de rodapé	



Aula 9: O modelo de regressão linear

Matriz de Dispersão

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar
 'Dispersão/Ponto'
- Duplo-clique em 'Matriz de Gráfico Disperso'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Arrastar para a caixa 'Matriz de Dispersão'

Exercício: Colocar as IVs ('experience', 'evaluation') na 'Matriz de Dispersão'

A	ta Construtor de gráfico			×
$\mathbf{\nabla}$	<u>V</u> ariáveis:	A visualização do gráfico usa dados de exemplo	Propriedades do elemento Aparência do Gráfico Opções	
₿ (C)	muscle_lower headache headache injury anxiety fatigue absent_nr workcond_sat workcond_sat verluation verluation	Matriz de Gráfico Disperso	Egitar propriedades de: Matriz de dispersão 1 Título 1 Estatísticas Variável: Estatística: Valor Configurar parâmetros Exibir barra de erros	
(D) (E)	Galeria Elementos básicos Escolha entre: Favoritos Barra Linha Área Setor/Polar Dispersão/Ponto Histograma Alto-Baixo: Boxplot Eixos duplos	Matriz de dispersão? ID de grupos/ponto Títulos/Notas de rodapé OC OO O	Representação de Barras de Erros Intervalos de confiança Nível (%): 95 Erro padrão Multiplicador: 2 Desvio padrão Multiplicador: 2 Variáveis de matriz Ordem: Uniface 1 Image: Construction of the second seco	★ ★



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Selecionar 'Gráficos' / 'Construtor de Gráfico'
- Selecionar 'Dispersão/Ponto'
- Duplo-clique em 'Matriz de Gráfico Disperso'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Arrastar para a caixa 'Matriz de Dispersão'
- Clicar 'OK'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- O resultado é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Mas podemos melhorar a informação do gráfico
- Vamos fazer um duplo-clique sobre o gráfico





Aula 9: O modelo de regressão linear

A

- O resultado é publicado no 'Visualizador de Resultados'
- Mas podemos melhorar a informação do gráfico
- Vamos fazer um duplo-clique sobre o gráfico
- Isso vai permitir abrir o 'Editor de Gráficos'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- No Editor de Gráficos...
- Vamos selecionar a opção 'Incluir linha de ajuste no total'





Aula 9: O modelo de regressão linear

[A]

- No Editor de Gráficos... •
- Vamos selecionar a opção 'Incluir ٠ linha de ajuste no total'
- Vamos querer também selecionar 'Opções' / 'Mostrar gráficos na diagonal'





Aula 9: O modelo de regressão linear

[A]

(в)

- No Editor de Gráficos... •
- Vamos selecionar a opção 'Incluir ٠ linha de ajuste no total'
- Vamos querer também selecionar 'Opções' / 'Mostrar gráficos na diagonal'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- No Editor de Gráficos...
- Vamos selecionar a opção 'Incluir linha de ajuste no total'
- Vamos querer também selecionar 'Opções' / 'Mostrar gráficos na diagonal'
- Basta clicar 'Fechar' (e fechar o 'Editor de Gráficos) para vermos o resultado final





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Esta Matriz de dispersão permite-nos ver:
- A distribuição das IVs





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Esta Matriz de dispersão permite-nos ver:
- A distribuição das IVs
- E a forma como se correlacionam com a VD:
 - Há uma correlação forte entre 'y_wage2' e a variável 'evaluation'





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Esta Matriz de dispersão permite-nos ver:
- A distribuição das IVs
- E a forma como se correlacionam com a VD:
 - Há uma correlação positiva, forte entre 'y_wage2' e a variável 'evaluation'
 - Uma correlação positiva, mas não tão forte, entre 'y_wage2' e a variável 'experience'





Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

4. Definir um modelo de regressão linear (IV contínuas)



Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

B

(c)

Regressão Linear

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - **Exercício:** Colocar as variáveis 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(D)

1

Regressão Linear

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2' ٠
- Colocar na caixa 'Dependente' ۲
 - **Exercício: Colocar as variáveis** 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'
- Selecionar botão 'Estatísticas' •





Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

B

(c)

 \bigcirc

(E)

(F)

(G)

Regressão Linear

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

Exercício: Colocar as variáveis 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

- Selecionar botão 'Estatísticas'
- Selecionar 'Estimativas'
- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Continuar'/'OK'

			Regress	ão Linear					
				Dans	andente:			Visível:	24 de 24 var
	🧬 year	🗞 sex	expe	Regressão Linear: estatísticas	<u> </u>	x ficos	partme -	Irs_week	💰 hearing
1	2018.00	Fema	√ y_w	Coeficientes de regressão	Ajuste do modelo	Ivar	arketing	38.85	١
2	2018.00	Fema	💑 dep	Estimativas	📃 Alteração de R quadrado	ões	nancial	39.18	1
3	2018.00	Fema	hrs_	Intervalos de confiança	Descritivos	tile	ogistics	40.24	1
4	2018.00	Fema	skin	Nível (%): 95	📃 Correlações <u>p</u> arciais e de par	ie uio	duction	38.62	1
5	2018.00	Ma	and back	Matriz de covariâncias	📄 Diagnósticos de co <u>l</u> inearidade	strap	gistics	38.86	1
6	2018.00	Fema	🚴 mus	r Residuais			Admin	41.00	1
7	2018.00	Ma	💑 mus	Durbin Wataan			duction	38.90	1
8	2018.00	Ma	a iniur	Diagnóstico por caso			Sales	41.70	1
9	2018.00	Ma	anxi	Valores discrepantes p	de fora: 2 desvios nad	rão	duction	40.95	1
10	2018.00	Fema	🚴 fatig	Todos os casos	G		nancial	41.07	1
11	2018.00	Fema	abse 🖉	e rodos os c <u>a</u> sos	2		ogistics	40.61	١
12	2018.00	Fema	work	Continuar	Cancelar Aiuda		duction	41.16	1
13	2018.00	Fema	evalue evalue		- Hann		duction	39.90	1
14	2018.00	Ma	C				Admin	40.59	1
15	2018.00	Fema		OK Colar R	econfigurar Cancelar Aji	uda	naistics	40.05	1



Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

 O resultado é publicado no 'Visualizador de Resultados'





Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

- O que é que esta tabela nos diz?
- Qual é a variável dependente?
 'y_wage2'
- Quais são as variáveis independentes?
 experiência
 avaliação dos trabalhadores
 - Alguma variável foi exluída?
 - Não

۲

Variáveis Inseridas/Removidas^a

Modelo	Variáveis inseridas	Variáveis removidas	Método
1	evaluation, experience ^b		Inserir

a. Variável Dependente: y_wage2

b. Todas as variáveis solicitadas inseridas.



Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(B)

Regressão Linear

• O nosso modelo é estatísticamente significativo?

O valor Z é maior que O

→ pelo menos uma das IVs tem uma relação estatísticamente signficativa com a DV

O valor Sig. é menor que 0.01

→ O modelo é estatísticamente signficativa com um grau de confiança a 99%

			ANOVA ^a		A	B
Mode	lo	Soma dos Quadrados	df	Quadrado Médio	Z	Sig.
1	Regressão	3.202E+11	2	1.601E+11	714903.694	.000 ^b
	Resíduo	1087093458	4855	223912.144		
	Total	3.212E+11	4857			

a. Variável Dependente: y_wage2

b. Preditores: (Constante), evaluation, experience



Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

• Qual é o poder exlicativo do nosso?

<u>O R² é de .997</u>

→ O modelo explica 97% da variação dos salários na organização A

!! Este tipo de resultado reflecte o facto de esta ser uma base de dados sintética !!

		Resumo do	modelo	
Modelo	R	R quadrado	R quadrado ajustado	Erro padrão da estimativa
1	.998 ^a	.997	.997	473.19356

a. Preditores: (Constante), evaluation, experience



Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

O valor Sig. é menor que 0.01

→ As variáveis 'experiência' e 'avaliação' têm uma relação estatísticamente signficativa com a DV, com um grau de confiança a 99%

O efeito da variável 'evaluation' sobre o salário anual dos trabalhadores é superior ao efeito da variável 'experience'.



(A**)**

Coeficientes^a

		Coeficientes nã	o padronizados	Coeficientes padronizados		_ (
Mode	lo	В	Erro Erro	Beta	t	Sig.
1	(Constante)	-146805.438	145.595		-1008.312	.000
	experience	-341.171	1.316	240	-259.307	.000
	evaluation	3354.724	2.879	1.078	1165.235	.000

a. Variável Dependente: y_wage2



Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

Por cada ano adicional de experiência o valor do salário (anual) desce 341 Euros.

Por cada valor adicional na avaliação o valor do salário (anual) aumenta 3355 Euros.



Coeficientes^a



Aula 9: O modelo de regressão linear

Regressão Linear

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

Por cada ano adicional de experiência o valor do salário (anual) desce 341 Euros.

Por cada valor adicional na avaliação o valor do salário (anual) aumenta 3355 Euros.



Coeficientesa

O que é que isto mostra?

- Não basta apenas buscar por variáveis estatísticamente significativas!!
- Temos de olhar ao efeito da variável!!
- Neste caso, convém incluir mais variáveis no nosso modelo!!



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

4. Adicionar IVs nominais



Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

- Objectivo:
 - Introduzir a variável 'sex' no modelo de regressão que explica a variação dos salários na organização

Mas antes... precisamos de criar uma dummy variável 'sex2', de modo a que esta assuma os valores 0 (mulheres) e 1 (homens)



Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(B)

1 *A DODUL DD Auto 4b. Good yn 10 o diwert de De de effit. E diwer de de de de UNA ODOC Chatterie

Adicionar IVs nominais

- Selecionar ۲ 'Transformar'/'Recodificar em variáveis diferentes'
- Selecionar a variável 'sex'... ٠
 - ... e colocar na caixa da 'variável de entrada'

ADC		Auia4b_iinai	isav (Conjunitor	debados i j - Edito	or de dados	do ibivi 5P55	Statistics				
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualiza	ar <u>D</u> ados	<u>T</u> ransformar	<u>A</u> nalisar	<u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilitários	Extensões	Janela Aji	ıda	
					iriável ação de pro contagem (gramabilida dentro de ca	de	1		•	
		💉 id	🛷 year	Valores de	Mudança			ge	🛷 start_yr	🖧 department	Irs_week 🔗
1		1	2019	Recodificar	r na <u>s</u> mesm	nas variáveis		2,75289	9 201	3 HR	42
2		2	1018	🔤 <u>R</u> ecodificar	r em variáve	eis diferentes	S	2,22,92	2 200	8 Logistics	40
3		3	2016	Recodifica	ção automá	itica			. 200	5 Financial	40





Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

- Selecionar 'Transformar'/'Recodificar em variáveis diferentes'
- Selecionar a variável 'sex'...
 - ... e colocar na caixa da 'variável de entrada'
- Definir o nome da nova variável ('sex2') e o rótulo da variável ('Sexo')
- Selecionar o botão 'Alterar'
- Selecionar 'Valores antigo e novo'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(H)

 (\mathbf{T})

Adicionar IVs nominais

- Vamos definir que ao valor '1' na G variável 'sex'
- Corresponde o valor '0', na nova variável ('sex2')
- Selecionar 'Incluir'

Exercício: Associar valor '1' na variável 'sex2' ao valor '2'na variável original ('sex')

Construction <	uário	Novo valor Valor: Omisso no sis Copiar valor(es Antigo	stema s) antigo(s) > Novo:				× 4 (de 24 varián b hearing 1 1 1 1
Image: Constraint of the second stream of	uário	Novo valor Valor: Omisso no sis Cogiar valor(es Antigo	stema s) antigo(s) > Novo:				× 41	de 24 variár hearing 1 1 1
Valor antigo 1 2 3 0 Omisso no sistema 0 Omisso para o sistema ou usu 4 5 6 7	uário	Novo valor Valor: Omisso no sis Cogiar valor(es A <u>n</u> tigo	stema s) antigo(s) > Novo:					hearing 1 1 1
1 1 2 Omisso no sistema 3 Omisso para o sistema ou usu 4 Amplitude: 5 até	uário	 Valor. Omisso no sis Copiar valor(e: 	stema s) antigo(s) i> Novo:					1 1 1 1
1 1 2 Omisso no sistema 3 Omisso para o sistema ou usu 4 Amplitude: 5 até	uário	O Omisso no sis Co <u>p</u> iar valor(e: A <u>n</u> tigo	stema s) antigo(s) > Novo:					1 1 1 1 1 1
2 O Omisso no sistema 3 O Omisso para o sistema ou usu 4 O Amplitude: 5 até	uário	Copiar valor(e:	s) antigo(s) > Novo:					1
3 O Omisso para o sistema ou usu 4 O Amplitude: 5 até 7 Image: State of the state o	uário	Antigo)> Novo:					1
4 O Amplitude: 5 até 7 Image: Constraint of the second seco)> 14040.					1
5 6 7		Incluir						
7 até		Incluir						1
,			7					
8		Alterar	U					1
9 Intervalo, MAIS BAIXO ate o valo	or.	Re <u>m</u> over	_					1
10 Intervalo, valor até e MAIS ALTO	0.							1
11	0.	🕅 As variáve	eis de saída sã	io sequências d	le caracteres	Largura: 8		1
12 O Todos os outros valores			sequências di	e caracteres nu	méricas em nún	neros ('5'->5)		1
13			ocquerieras a	e caracteres na	<u>In</u> eriodo errinan	10100 (0 - 0)		1
14		ontinuar Cancelar	Ajuda					1
15								1



Aula 9: O modelo de regressão linear

(H)

Adicionar IVs nominais

- Vamos definir que ao valor '1' na G variável 'sex'
- Corresponde o valor '0', na nova variável ('sex2')
- Selecionar 'Incluir'

Exercício: Associar valor '1' na variável 'sex2' ao valor '2'na variável original ('sex')

• Selecionar 'Continuar' / 'OK'

	Editar	Visualizar	Dados	Transformar	Analisar	Gráficos	Utilitários	Extensões	Janela	Aiuda			_	
			20000		J	Eu								
		Recodifica	ar em variáv	eis diferentes: v	alores antigo								×	
		- necounico			liones antige								~	4 de 24 vari
		Valor antigo)			No	vo valor —							\delta hearing
		Valor:				0	Va <u>l</u> or:							
1							Omisso no si	stema						
2		© Omisso no sist <u>e</u> ma					© Co <u>p</u> iar valor(es) antigo(s)							
3		Omisso	para o sist	ema ou usuário			Antio	o> Novo:						
4		O Amplitud	le:				 1>	0						
5							2->	1						
6		a <u>t</u> é				In	cluir							
/						Alt	terar							
8		Intervalo	, MAIS BAIX	O até o valor:		Re	<u>m</u> over							
9														
10		◯ Inter <u>v</u> alo	, valor até o	MAIS ALTO:										
10							📃 As variáv	eis de saída s	ão sequênc	ias de cara	acteres La	rgura: 8		
12		O T <u>o</u> dos o	s outros va	lores	– – –		Converte	r sequências (de caractere	es nu <u>m</u> éric	as em númer	os ('5'->5)		
1/					6	Continue	Canada	Aiuda	1					
14							Cancela	Ajuda						
Visualiza	ação de d	ados Visual	ização de v	ariável										
VISUUIZ	içuo uo t													
								O processad	lor do IBM S	PSS Statis	tics está pror	nto Un	icode:(NC



Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

 Vamos verificar se a recodificação foi bem sucedida

ADGRH_BD_Aula9.sav [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics -													×		
Arquivo	Edita	ır <u>V</u> isualiza	r <u>D</u> ados	Transformar	<u>A</u> nalisar <u>G</u>	ráficos <u>U</u> tilit	ários E <u>x</u> tens	ões Janela	Ajuda						
😑 🖶 🖓 🚱 📰 🔛 📲 📰 🖉 🔄															
1:sex2	sex2 .0											Visível: 25 de 25 variáveis			
		💑 fatigue	🤣 absent_n	workcond _sat	I evaluation	🔗 y_wage2	evaluation 2	🗞 sex2	var	var	var	var			
1		1	9	9 3	49.08	17529.60	55.17	.00					4		
2		1	1(2	52.58	24843.10	51.75	.00							
3		1	1	5 2	53.80	29874.72	54.79	.00							
4		1	1(2 2	50.42	20994.46	58.30	.00							
5		1	1	1 4	48.43	10044.01	49.89	1.00							
6		1	1(2	54.34	32321.53	52.74	.00							
7		1	(6 3	49.65	18757.44	47.60	1.00							
8	2	1	10	0 4	46.84	9106.36	52.65	1.00							
9		1	8	3 2	50.76	20432.69	48.48	1.00							
10		1	17	7 3	53.33	29327.90	52.40	.00							
11		1	14	4 2	50.59	18223.72	47.21	.00							
12		1		7 2	54.64	29668.47	48.39	.00							
13		1	13	3 3	56.64	35658.63	50.19	.00							
14		1	1	7 3	55.36	35733.01	40.86	1.00							
15	4	1	1.	1 3	56.09	36160 52	45 36	00					T		
Visualização de dados Visualização de variável															


Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(B**)**

(c)

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - **Exercício:** Colocar as variáveis 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'





Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

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

Exercício: Colocar as variáveis 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

• Selecionar a variável 'sex2'

 Colocar na caixa 'Independente(s)'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(F)

Adicionar IVs nominais

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

Exercício: Colocar as variáveis 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

• Selecionar a variável 'sex2'

 Colocar na caixa 'Independente(s)'

• Selecionar botão 'Estatísticas'





Aula 9: O modelo de regressão linear

G

(H)

()

- Selecionar 'Estimativas'
- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Continuar'/'OK'

	itar Visualizar	Dados	Iranstormar Analisar Graticos Utili Regressão Linear	tarios Extensoes Janela A	juda X	1		
		_		tente:			Visível: 2	4 de 24 variá
	🛷 year	🗞 sex	G Regressão Linear: estatísticas		× ficos	partme 🛷	hrs_week	🗞 hearing
1	2018.00	Fema	🛷 y_w Coeficientes de regressão	🖌 Ajuste do <u>m</u> odelo	Ivar	irketing	38.85	No
2	2018.00	Fema	🗞 dep 🛛 🗹 Estimativas	📃 Alteração de R quadrado	tões	nancial	39.18	No
3	2018.00	Fema	hrs_ Intervalos de confiança	Descritivos	110	ogistics	40.24	No
4	2018.00	Fema	Skin Nivel (%): 95	📃 Correlações <u>p</u> arciais e de parte	uio	duction	38.62	No
5	2018.00	Ma	& baci 📃 Matriz de covariâncias	🛅 Diagnósticos de colinearidade	strap	ogistics	38.86	No
6	2018.00	Fema	& mus Residuais		_	Admin	41.00	No
7	2018.00	Ma	💑 mus			duction	38.90	No
8	2018.00	Ma	hear Durom-watson			Sales	41.70	No
9	2018.00	Ma	anxi (a) Valores discrepantes n	de fora: 2 desvios nadrã	0	duction	40.95	No
10	2018.00	Fema	& fatig		~	nancial	41.07	No
11	2018.00	Fema	abse abse			ogistics	40.61	No
12	2018.00	Fema	Continuar C	Aiuda		duction	41.16	No
13	2018.00	Fema	evaluation evaluation of	Alana Alana		duction	39.90	No
14	2018.00	Ma				Admin	40.59	No
15	2018 00	Fema	OK Colar <u>R</u> ec	onfigurar Cancelar Ajud	la	naistics	40.05	No



Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

O valor Sig. é menor que 0.05

→ A variáveis 'sex' tem uma relação estatísticamente signficativa com a DV, com um grau de confiança a 95%

O efeito de ser homem é o menor de todas as variáveis

Ser homem aumenta o salário (anual) em 40 Euros, em relação às mulheres.





Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

- Objectivo:
 - Introduzir a variável 'education' no modelo de regressão que explica a variação dos salários na organização

Infelizmente, o modelo de regressão linear não admite variáveis nominais com mais do que duas categorias (ou variáveis ordinais)...

Assim, precisamos de criar uma série de variáveis dummy para cada uma das categorias.



Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(c)

- Selecionar 'Transformar'/'Recodificar em variáveis diferentes'
- Selecionar a variável 'education'...
 - ... e colocar na caixa da 'variável de entrada'







Aula 9: O modelo de regressão linear

(A**)**

(B)

 (\mathbf{C})

 \bigcirc

(E)

- Selecionar 'Transformar'/'Recodificar em variáveis diferentes'
- Selecionar a variável 'education'...
 - ... e colocar na caixa da 'variável de entrada'
- Definir o nome da nova variável ('educ1') e o rótulo da variável ('ISCED1')
- Selecionar o botão 'Alterar'
- Selecionar 'Valores antigo e novo' (F)

Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isu	alizar	Dados	s <u>T</u> ra	ansformar	A	nalisar	<u>G</u> ráficos	s <u>U</u> tilitá	irios	E <u>x</u> tensõ	es J	anela	Ajuda							
				5	$\overline{\mathbf{A}}$		ł		щ	<u>Å</u>			A 	\bigcirc	•							
1 : educat	tion		4	t) n												-	~		Visível	25 de 3	25 varia	á١
	•	🔗 age	•	с ке	CODITIC	ar em varia	veis	afferente	Variável r	numérica -	-> Variá	vel de sa	ída:			1	×		💑 skin	•	윩 bac	ł
1			32	🔗 v	ear		-		educatio	n> ?				Variav	el de sa	ilda		1		1		
2			40	🕹 s	ex								[D	Induct				1		1		
3			42	🧳 a	ige								~	Pátula				1		1		
4			35	s 💞 S	start_yr			_						Rotuio				1		1		
5			36	of s	start_ag	je DCA		-						ISCEL				1		1		
6			43	∳ y	wage	100									Alte	rar		1		1		
7			36	🕹 d	lepartm	nent					1							1		1		
8			31	🤣 h	irs_we	ek					L	FJ				_		1		1		
9			39	j 💑 h	learing							_			ſ	FÌ		1		1		
10			41		ack				Val <u>o</u> res	antigos e	novos.	-						1		1		
11			37	👗 n	nuscle	_upper			Se (0	andiaãa d		ão do co		an all				1		1		
12			45	l 🔍 n	nuscle	lower	-		Se (0	unuiçau u	e seleç	au ue ca	so opci	unai)				1		1		
13			50			0	K		Colar	Reconf	igurar	Cance	elar	Ajuo	а			1		1		
14			48		5	2007.0	,	31.	00	11.00	304	11.31		4	40	59		1		1		
15			48		3	2003.0	1	33	00	15.00	321	36.62		2	40	05		1		1		
	4				_		_	_	_	**		_	_	_		_		_		_		4
Visualiza	ação de (dados	Visual	zação d	le variá	vel																



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Vamos definir que ao valor '1' na variável 'education'
- Corresponde o valor '1', na nova variável ('educ1')
- Selecionar 'Incluir'

	Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualizar	<u>D</u> ados	Transformar	<u>A</u> nalisar	<u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilitários	E <u>x</u> tensões	Janela	Ajuda				
					is diferentes: val		4	hi 💻					~	-	
(H)	1 : educat	ior	Recodificat		is unerentes, var	ores antigos	enovos						^	de 25 v	variáveis
<u> </u>		G	Valor antigo			U	- Novo v	alor							back
			Valor:				Valo	or: 1							
\frown	1		1				_ Om	isso no siste	ma					-	
リー	2		O Omisso n	o sist <u>e</u> ma	ma au uguária		O Cor	iar valor(es)	antigo(s)						
<u> </u>	4			ara o siste	ma ou usuano			A <u>n</u> tigo	> Novo:						
	5														
	6		até				Inclui								
	7						Altera)						
	8		🔘 Intervalo, I	MAIS BAIXO) até o valor:		Remov	er							
	9														
	10		O Intervalo, v	alor até o	MAIS ALTO:									-	
	12							As variáveis	de saída são	sequência	is de caractere	es Largura:	8		
	13		© T <u>o</u> dos os	outros valo	ores			Converter s	equências de	caracteres	nu <u>m</u> éricas en	n números ('5'-:	>5)		
	14						Continuar	Cancelar	Ajuda						
	15	4	_												-
	_							***							



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Vamos definir que ao valor '1' na variável 'education'
- Corresponde o valor '1', na nova variável ('educ1')
- Selecionar 'Incluir'
- Vamos definir que 'Todos os outros valores' na variável 'education'
- Corresponde o valor '0', na nova variável ('educ1')
- Selecionar 'Incluir'
- Selecionar 'Continuar' / 'OK'

()	ADGRH BD Aula9 say [ConjuntodeDados1] - Editor de dados do IBM SPSS Statistics
	Arquivo <u>E</u> ditar <u>V</u> isualizar <u>D</u> ados <u>T</u> ransformar <u>A</u> nalisar <u>G</u> ráficos <u>U</u> tilitários Extensões Janela Ajuda
Э	I: education Valor antigo Valor: Valor:
	1 Omisso no sistema 2 Omisso no sistema 3 Omisso para o sistema ou usuário 4 Amplitude:
J	5 até 7 Incluir 8 Intervalo, MAIS BAIXO até o valor: 9 Remover
K	10 Intervalo, valor até o MAIS ALTO: 11 As variáveis de saída são sequências de caracteres 12 As variáveis de saída são sequências de caracteres 13 Converter sequências de caracteres numéricas em números ('5'->5) 14 Continuar
L	15 Visualização de variável O processador do IBM SPSS Statistics está pronto Unicode:ON
M	



Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

- Vamos verificar se a recodificação foi bem sucedida
- <u>Exercício</u>: repetir o exercício para criar variáveis:

educ2

educ3

educ4

educ5

ta *ADG	RH_BD_	Aula9.sav [C	ConjuntodeDa	dos1] - Editor de	dados do IBM S	PSS Statistics					_		×
Arquivo	<u>E</u> ditar	<u>V</u> isualiz	ar <u>D</u> ados	<u>T</u> ransformar	<u>A</u> nalisar <u>O</u>	<u>S</u> ráficos <u>U</u> tili	tários E <u>x</u> tens	ões Janela	Ajuda				
	8			~ 🎦	▙ ᆿ▌	<u>۲</u>			•				
1 : educ1		.0									Visível: 26	de 26 variá	veis
	4	b fatigue	🧳 absent_	nr workcond _sat	I evaluation	🔗 y_wage2	evaluation 2	🗞 sex2	🗞 educ1	var	var	var	
1		1		9 3	49.08	17529.60	55.17	.00	.00				
2		1	1	0 2	52.58	24843.10	51.75	.00	.00				П
3		1	1	5 2	53.80	29874.72	54.79	.00	.00				
4		1	1	0 2	50.42	20994.46	58.30	.00	1.00				
5		1	1	1 4	48.43	10044.01	49.89	1.00	1.00				
6		1	1	0 2	54.34	32321.53	52.74	.00	.00				
7		1		6 3	49.65	18757.44	47.60	1.00	.00				
8		1	1	0 4	46.84	9106.36	52.65	1.00	.00				
9		1		8 2	50.76	20432.69	48.48	1.00	.00				
10		1	1	7 3	53.33	29327.90	52.40	.00	.00				
11		1	1	4 2	50.59	18223.72	47.21	.00	1.00				
12		1		7 2	54.64	29668.47	48.39	.00	1.00				
13		1	1	3 3	56.64	35658.63	50.19	.00	1.00				
14		1		7 3	55.36	35733.01	40.86	1.00	.00				
15	4	1	1	1 3	56.09	36160 52	45 36	00	00				-
Visualiz	ação de	dados Vis	ualização de	variável			O proces	sador do IBM SPS	SS Statistics está	pronto	Unicode:Of	u _ _	



Aula 9: O modelo de regressão linear

(A)

(B**)**

(C)

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - Exercício: Colocar as variáveis 'sex2', 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(E)

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - Exercício: Colocar as variáveis 'sex2', 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'
- Selecionar as variáveis 'educ1' a 'educ5'
- Colocar na caixa 'Dependente'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(E)

 (\mathbf{F})

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - Exercício: Colocar as variáveis 'sex2', 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'
- Selecionar as variáveis 'educ1' a 'educ5'
- Colocar na caixa 'Dependente'
- Selecionar botão 'Estatísticas'





Aula 9: O modelo de regressão linear

G

(H)

()

- Selecionar 'Estimativas'
- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Continuar'/'OK'

	itar Visualizar	Dados	Iranstormar Analisar Graticos Utili Regressão Linear	tarios Extensoes Janela A	juda X	1		
		_		tente:			Visível: 2	4 de 24 variá
	🛷 year	🗞 sex	G Regressão Linear: estatísticas		× ficos	partme 🛷	hrs_week	🗞 hearing
1	2018.00	Fema	🛷 y_w Coeficientes de regressão	🖌 Ajuste do <u>m</u> odelo	Ivar	irketing	38.85	No
2	2018.00	Fema	🗞 dep 🛛 🗹 Estimativas	📃 Alteração de R quadrado	tões	nancial	39.18	No
3	2018.00	Fema	hrs_ Intervalos de confiança	Descritivos	110	ogistics	40.24	No
4	2018.00	Fema	Skin Nivel (%): 95	📃 Correlações <u>p</u> arciais e de parte	uio	duction	38.62	No
5	2018.00	Ma	& baci 📃 Matriz de covariâncias	🛅 Diagnósticos de colinearidade	strap	ogistics	38.86	No
6	2018.00	Fema	& mus Residuais		_	Admin	41.00	No
7	2018.00	Ma	💑 mus			duction	38.90	No
8	2018.00	Ma	hear Durom-watson			Sales	41.70	No
9	2018.00	Ma	anxi (a) Valores discrepantes n	de fora: 2 desvios nadrã	0	duction	40.95	No
10	2018.00	Fema	& fatig		~	nancial	41.07	No
11	2018.00	Fema	abse abse			ogistics	40.61	No
12	2018.00	Fema	Continuar C	Aiuda		duction	41.16	No
13	2018.00	Fema	evaluation evaluation of	Alana Alana		duction	39.90	No
14	2018.00	Ma				Admin	40.59	No
15	2018 00	Fema	OK Colar <u>R</u> ec	onfigurar Cancelar Ajud	la	naistics	40.05	No



Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

O valor Sig. é menor que 0.01

→ A variáveis de educaçao têm uma relação estatísticamente signficativa com a DV, com um grau de confiança a 99%

A excepção é a variável 'ISCED2', que foi excluída do modelo por ter sido identificada a possibilidade de colinearidade com alguma das outras IVs





Aula 9: O modelo de regressão linear

Adicionar IVs nominais

• O que diz a tabela sobre o efeito das variáveis independentes?

À medida que aumenta o grau de educação aumenta o efeito sobre o salário anual.

Ter uma licenciatura aumenta o salário (anual) em 999 Euros, em relação a todos os que não têm uma licenciatura.





Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

5. Qual é o modelo mais eficiente? (I)



Aula 9: O modelo de regressão linear

Escolha do modelo mais eficiente

- Objectivo:
 - Estimar um modelo de regressão que tenha a maior capacidade explicativa possível, mas que seja o mais parsimonioso possível



Aula 9: O modelo de regressão linear

Escolha do modelo mais eficiente

 O SPSS oferece uma série de opções para se identificar o modelo mais eficiente

a 6		5	Regressão Linea	ur .					×			
5 : headach	e				r)ependente					Visível: 30 de	e 30 variáve
1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15	evaluation 2 55.17 51.75 54.79 58.30 49.89 52.74 47.60 52.65 48.48 52.40 47.21 48.39 50.19 40.86 45.36	se	year year sex year sex yage ducation start_yr start_age yexperience yywage department hearing skin back muscle_uppe headache headache headache anxiety OK		Bloco 1 (Anterior	y_wage2 de 1 Independente(experience evaluation Sexo [sex2] Métod /ariável de sele Rótulos de caso Ponderação WL Reconfigurar	Pr s): do: Inserir ção: Stepwise Remover Backward Redirecio S: Cancelar	óximo	Estatisticas Gráficos Salvar Opções Estilo Bootstrap MA	var	Var	Var



Aula 10: Validação de Modelos de Regressão Linear

Método	Definição
Inserir	Todas as variáveis são inseridas ao mesmo tempo
Remover	Todas as variáveis são removidas num único passo.
Backward (Backward elimination)	 Procedimento de seleção em que todas as variáveis são inseridas na equação e removidas sequencialmente. A variável com a menor correlação parcial com o a variável dependente é a primeira a ser considerada para remoção. Se atender ao critério de eliminação, é removida. E assim consecutivamente. O procedimento pára quando não há variáveis na equação que satisfaçam os critérios de remoção.
Redireccionar (forward selection) ⓒ	 Procedimento de seleção no qual as variáveis são inseridas sequencialmente no modelo. A primeira variável considerada para entrada na equação é aquela com a maior correlação positiva ou negativa com a variável dependente. Esta variável é inserida na equação apenas se satisfizer o critério de entrada. E assim consecutivamente. O procedimento pára quando houver variáveis que atendam ao critério de entrada.
Stepwise 😐	 Em cada etapa, a variável independente que não está na equação que tem a menor probabilidade de F é inserida, se essa probabilidade for suficientemente pequena. Variáveis já na equação de regressão são removidos se sua probabilidade de F se tornar suficientemente grande. O método pára quando não houver mais variáveis elegíveis para inclusão ou remoção.



Aula 9: O modelo de regressão linear

A

(B)

(C)

Escolha do modelo mais eficiente

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - Exercício: Colocar as variáveis 'sex2, 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(E)

Escolha do modelo mais eficiente

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

Exercício: Colocar as variáveis 'sex2, 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

- Selecionar o Método 'Redirecionar'
- Selecionar botão 'Estatísticas'





Aula 9: O modelo de regressão linear

F

G

(H)

Escolha do modelo mais eficiente

- Selecionar 'Estimativas'
- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Continuar'/'OK'

				Regress	al gransa						×			
					o enton.				6				Visível:	24 de 24 vari
		🔗 year	💑 sex	E	Regressão Li	inear: estatíst	icas		6	×	ticas	partme 🛷 nt	hrs_week	🗞 hearing
1		2018.00	Fema	₩ y_w	Coeficientes	de regressã	o 🚽 🔽 Aju	ste do <u>m</u> odelo		Iv	ar	rketing	38.85	N
2		2018.00	Fema	💑 dep	Estimativ	vas	Alte	ração de R qu	adrado	ñ	es	nancial	39.18	Ν
3		2018.00	Fema	hrs_	Intervalo	s de confian	ça 📃 <u>D</u> e:	scritivos				gistics	40.24	Ν
4		2018.00	Fema	skin	Nível (%)	95	Co	relações <u>p</u> arci	ais e de par	te	0	duction	38.62	N
5		2018.00	Ma	a back	📃 Matriz de	e covariância:	s 🗾 🗖 Dia	gnósticos de c	olinearidad	e st	trap	gistics	38.86	N
6		2018.00	Fema	💑 mus	Residuais -							Admin	41.00	N
7		2018.00	Ma	💑 mus	Durbin W	-						duction	38.90	N
8		2018.00	Ma	a iniur	Diagnósti	ico por coco						Sales	41.70	N
9		2018.00	Ma	anxi		discrenente	e n da f	ora: 2	desvins nad	rão		duction	40.95	N
10		2018.00	Fema	💑 fatig	Tadaa a	uiscrepante.	(H)	014. 3	ucovios pau	140		nancial	41.07	N
11		2018.00	Fema	se abse	O TOUUS C	us c <u>a</u> sus						gistics	40.61	N
12		2018.00	Fema	work		Continue	ar Cancelar	Aiuda				duction	41.16	N
13		2018.00	Fema	eval		Commune	Cancela	Juna				duction	39.90	N
14		2018.00	Ma	- craida								Admin	40.59	N
15	4	2018 00	Fema		OK	Colar	Reconfigur	ar Cancela	ar Aj	uda		naistics	40.05	N



Aula 9: O modelo de regressão linear

Escolha do modelo mais eficiente

 O R² da Tabela de Resumo do modelo diz-nos que adicionar 'sex2' ao nosso modelo não aumenta o poder explicativo do modelo





Aula 9: O modelo de regressão linear

Escolha do modelo mais eficiente

- A Tabela dos Coeficientes (ver Coeficientes Padronizados Beta), sugere que adicionar 'experiência' ao nosso modelo tem um impacto significativo sobre a variável 'avaliação'.
- Adicionar a variável 'sexo' não tem influência sobre as outras variáveis

Arquivo <u>E</u> ditar <u>V</u> isualizar <u>D</u> a	ados	Transf	ormar <u>I</u> nser	ir F <u>o</u> rmat	ar <u>A</u> nalis	sar <u>G</u> ráfic	os <u>U</u> tilitários	Extensões	Janela	Ajuda	
😑 🗄 🖨 🔕 🥏			5 3	X							
E Saída		c. Pr	editores: (Cons	tante), evalu	ation, expe	rience					
Log		d. Pr	editores: (Cons	tante), evalu	iation, expe	rience, Sexo					
E Regressao											
Observações					Coef	icientes ^a					
Resumo do modelo							Coeficientes				
ANOVA				Coeficiente	es não padi	ronizados	padronizados				
Log		Modelo		В	Er	ro Erro	Beta	t	Sig.		
Regressão		1	(Constante)	-133580.0	014	525.451		-254.220	.000		
Título		2	evaluation	3033.	379	10.013	.975	302.946	.000		
Variáveis Inseridas/F	→	2	(Constante)	-140805.4	438 724	2 979	1 079	-1008.312	.000		
Resumo do modelo			evaluation	-341	171	1 316	- 240	-259 307	000		
Coeficientes		3	(Constante)	-146936.1	125	152.628	.240	-962.707	.000		
Variáveis excluídas			evaluation	3356.9	937	2.981	1.079	1	.000		
Log			experience	-341.0	654	1.326	240	f B]	.000		
Título			Sexo	39.8	336	14.061	.002		.005		
Observações		a. Va	riável Depende	nte: y_wage	2						
Resumo do modelo	`										
ANOVA				Va	ariáveis e	excluídas ^a					
🔚 Variáveis excluídas								Estatísticas			
							Correlação	colinearidad	le		
		Modelo		Beta In	t	Sig.	parcial	Tolerância			
		1	Sexo	026 ^b	-7.980	.000	114	.94	7		
			experience	240 ^b	-259.307	.000	966	.81	5		
		2	Sexo	.002°	2.833	.005	.041	.93	31		
		a. Va	riável Depende	nte: y_wage	2						
		b. Pr	editores no Mo	ielo: (Const	ante), evalu	ation					
		c Pr	editores no Moo	lelo: (Const	ante), evalu	ation, experie	ence				
		0.11	sultered file life		,,						



Aula 9: O modelo de regressão linear

Implementação do Modelo de Regressão Linear

6. Qual é o modelo mais eficiente (II)? A Regressão Stepwise



Aula 9: O modelo de regressão linear

[A]

(B)

(C)

Regressão Stepwise

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

Exercício: Colocar as variáveis 'sex2, 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'

- Selecionar o Método 'Redirecionar'
- Selecionar botão 'Estatísticas'





Aula 9: O modelo de regressão linear

(E)

- Selecionar 'Analisar' / 'Regressão' / 'Linear'
- Selecionar a variável 'y_wage2'
- Colocar na caixa 'Dependente'
 - Exercício: Colocar as variáveis 'sex2, 'experience' e 'evaluation' na caixa 'Independente(s)'
- Selecionar o Método 'Redirecionar'
- Selecionar botão 'Estatísticas'





Aula 9: O modelo de regressão linear

F

G

H

- Selecionar 'Estimativas'
- Selecionar 'Ajuste do modelo'
- Selecionar 'Continuar'/'OK'

	itar <u>v</u> isualizar		Iranstormar Analisar	Graticos Utilitarios	Extensoes	Janeia /	yuda			
				Dependente		G			Visível: 2	24 de 24 variá
	🛷 year	🗞 sex	Regressão Line	ear: estatísticas			x ficos	partme 💰	hrs_week	\delta hearing
1	2018.00	Fema	y_w Coeficientes de	e regressão —— 👿 Aju	uste do <u>m</u> odelo		Ivar	arketing	38.85	No
2	2018.00	Fema	🗞 dep 🛛 🗹 Estimativa	s 📃 Alt	eração de R qu	adrado	ñes	nancial	39.18	N
3	2018.00	Fema	hrs_ Intervalos	de confiança 📃 <u>D</u> e	escritivos		41 a	ogistics	40.24	N
4	2018.00	Fema	Nivel (%):	95 📃 Co	orrelações <u>p</u> arci	iais e de parte	ujo	duction	38.62	N
5	2018.00	Ma	🚴 baci 📃 Matriz de c	ovariâncias 📃 🔲 Di	agnósticos de c	co <u>l</u> inearidade	strap	ogistics	38.86	N
6	2018.00	Fema	& mus					Admin	41.00	N
7	2018.00	Ma	🗞 mus					duction	38.90	N
8	2018.00	Ma	heat Durbin-wat	5011				Sales	41.70	N
9	2018.00	Ma	anxii @ Valores d	iscrenantes name	fora: 2	desvios nadrá	in	duction	40.95	N
10	2018.00	Fema	atig Todos os	caepe		acorros pour		nancial	41.07	N
11	2018.00	Fema	abse abse	C <u>a</u> sus				ogistics	40.61	Ne
12	2018.00	Fema	work	Continuar Cancela	Aiuda			duction	41.16	N
13	2018.00	Fema	evaluation					duction	39.90	N
14	2018.00	Ma						Admin	40.59	N
	2018 00	Fema	ОК	Colar <u>R</u> econfigu	rar Cancela	ar Ajuo	ia	paistics	40.05	N



Aula 9: O modelo de regressão linear

- Os resultados não são diferentes do modelo anterior
- O modelo é demasiado simples...





Aula 9: O modelo de regressão linear

- Os resultados não são diferentes do modelo anterior
- O modelo é demasiado simples...

*Saída1	1 [Docu	umento1] - Visuali	zador o	Io IBM SPSS Sta	atistics	Farmel	ar Analia			Estançãos	lanala	Aiuda	-	
				Transforma	ar insem		ar <u>A</u> nalis	ar <u>G</u> rain		Exiensoes	Janeia	Ajuda		
- 6			2			🚬 🗄	1		z 🗈 🛯					
Saída Li B C R S	a _og Regress @=) Títul	são		c. Preditor d. Preditor	res: (Const res: (Const	ante), evalu ante), evalu	ation, exper lation, exper	ience ience, Sexc)					
	🔂 Obs	servações iáveis Inseridas/F	[Coef	icientes ^a]		
(👍 Res 👍 ANC	sumo do modelo OVA				Coeficient	es não padr	onizados	Coeficientes padronizados					
+	Coe	eficientes		Modelo		В	Er	ro Erro	Beta	t	Sig.			
	L Vari	laveis excluidas		1 (Co	nstante)	-133580.	014	525.451		-254.220	.000			
				eval	luation	3033.	379	10.013	.975	302.946	.000			
				2 (Co	nstante)	-146805.4	138	145.595		-1008.312	.000			
			-	eval	luation	3354.	724	2.879	1.078	1165.235	.000			
				expe	erience	-341.1	171	1.316	240	-259.307	.000			
				3 (Coi	nstante)	-146936.	25	152.628		-962.707	.000			
				eval	luation	3356.	937	2.981	1.079	1126.064	.000			
				expe	erience	-341.	654	1.326	240	-257.703	.000			
				Sex	0	39.1	336	14.061	.002	2.833	.005			
				a. Variáve	IDepender	nte: y_wage	2							
						.,	., .		1					
						Va	iriaveis e	xcluidas						
										Estatísticas	6			
									Correlação	colinearidad	le			
				Modelo		Beta In	t	Sig.	parcial	Tolerância				
				1 Sex	0	026 ^b	-7.980	.000	114	.94	47			
				expe	erience	240 ^b	-259.307	.000	966	.81	15			
				2 Sex	0	.002°	2.833	.005	.041	.93	31			
				a. Variáve	IDepender	nte: y_wage	2							
				b. Preditor	res no Mod	elo: (Const	ante), evalu	ation						
				c. Preditor	resno Mod	elo: (Const	ante), evalu:	ation, experi	ience					
		4												
										O proces	sador do IE	BM SPSS Statistics está pronto Ur	nicode:ON H: 3,	33, W



Aula 9: O modelo de regressão linear

Por hoje é tudo. Até à próxima aula!