



Data Science
Academy

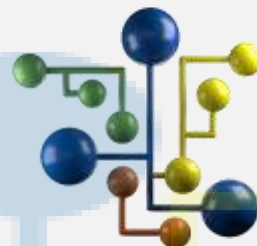
Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d

Machine Learning



Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



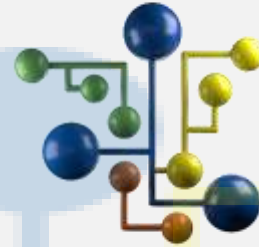
**Data Science
Academy**

Seja muito bem-vindo(a)!



Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



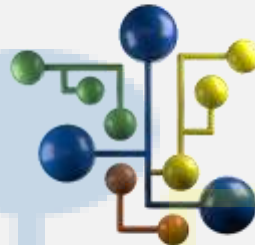
**Data Science
Academy**

Machine Learning - Regressão



Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



**Data Science
Academy**

O que é Regressão?



Aprovação de Crédito de um Indivíduo

Atributo	Valor
Sexo	Masculino
Idade	34
Salário Mensal	R\$ 18.000,00
Anos no Emprego Atual	3
Anos de Residência	7
Saldo Bancário	R\$ 32.671,94

Classificação

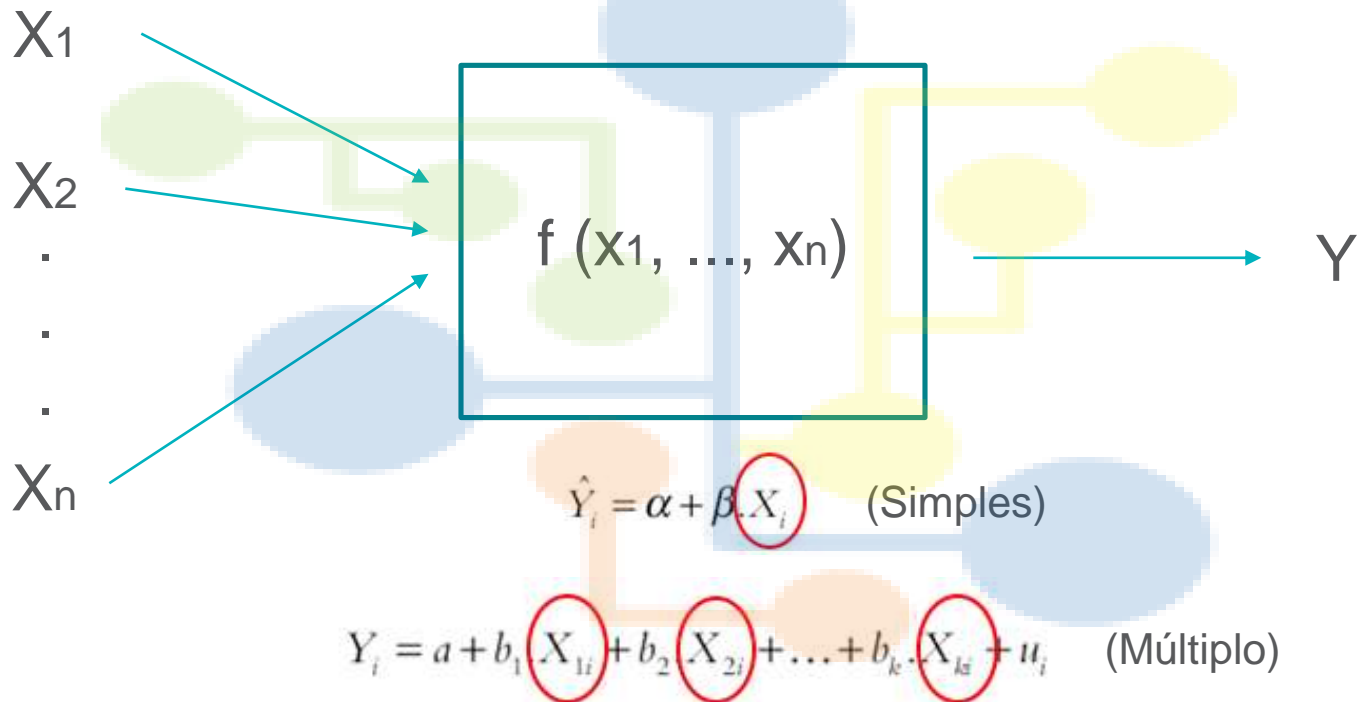
- Decisão de crédito (Sim/Não)

Regressão

- Quantidade de crédito (dinheiro)



Modelos de Regressão





Uma **variável independente x**, explica a variação em outra variável, que é chamada **variável dependente y**.
Este relacionamento existe em apenas uma direção:

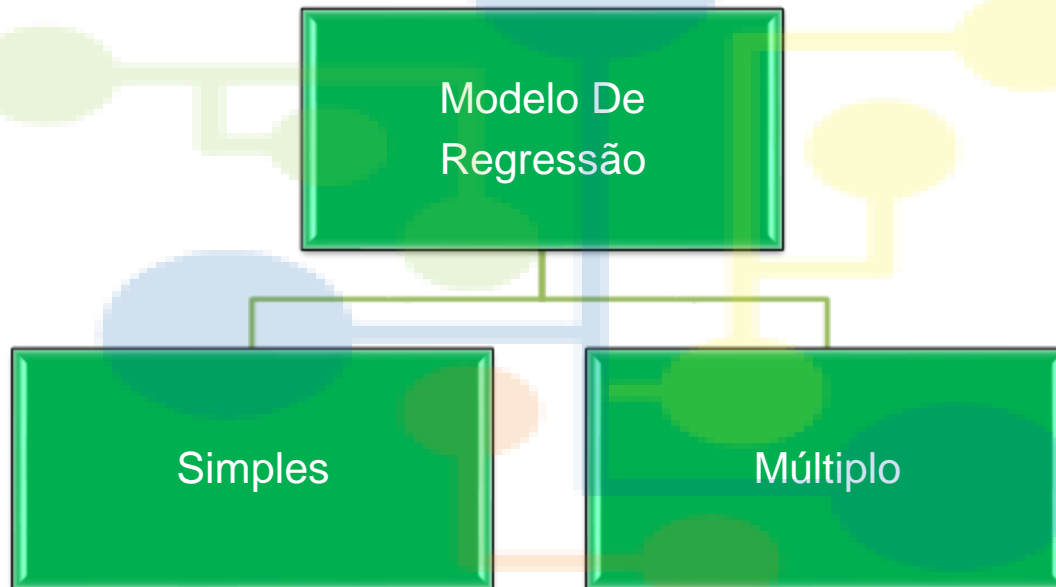
variável independente (x) → variável dependente (y)



Análise de regressão é uma metodologia estatística que utiliza a relação entre duas ou mais variáveis quantitativas de tal forma que uma variável possa ser predita a partir de outra.



Tipos de Modelos de Regressão Linear



1 Variável Dependente Y
1 Variável Independente X

1 Variável Dependente Y
2 ou + Variáveis Independentes X, X_i



A análise de regressão compreende quatro tipos básicos de modelos:

Linear Simples

Linear Múltiplo

Não Linear
Simples

Não Linear
Múltiplo

A decorative background diagram consisting of several interconnected nodes and lines. The nodes are colored in shades of blue, green, yellow, and orange. The lines are colored in shades of blue, green, and yellow. The diagram is centered on the slide and serves as a background for the three main text boxes.

Regressão
Linear Simples

Regressão
Linear Múltipla

Regressão
Logística



Qual o objetivo em se determinar a relação entre duas variáveis?



Prever a população futura de uma cidade simulando a tendência de crescimento da população no passado



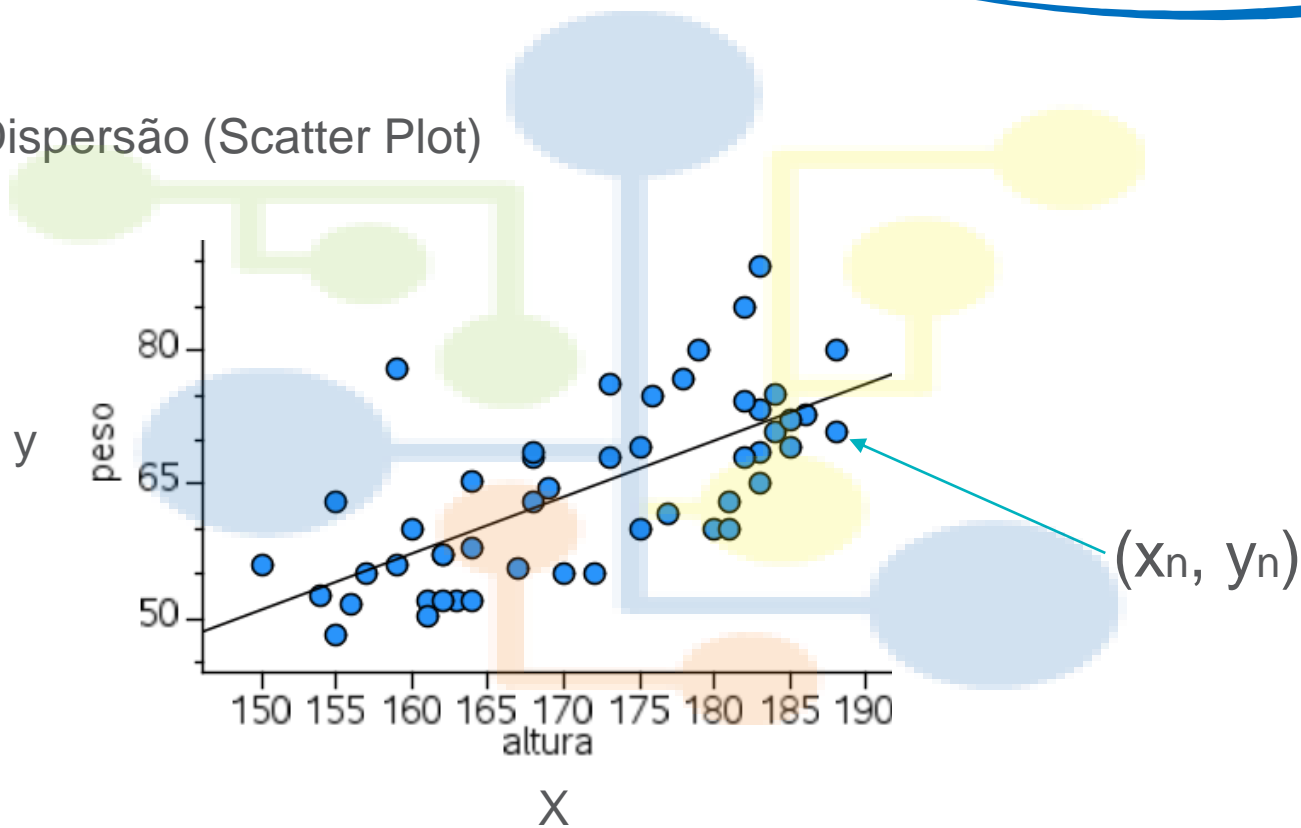
Qual o objetivo em se determinar a relação entre duas variáveis?



Produtividade (Y) de uma área agrícola é alterada quando se aplica certa quantidade (X) de fertilizante sobre a terra



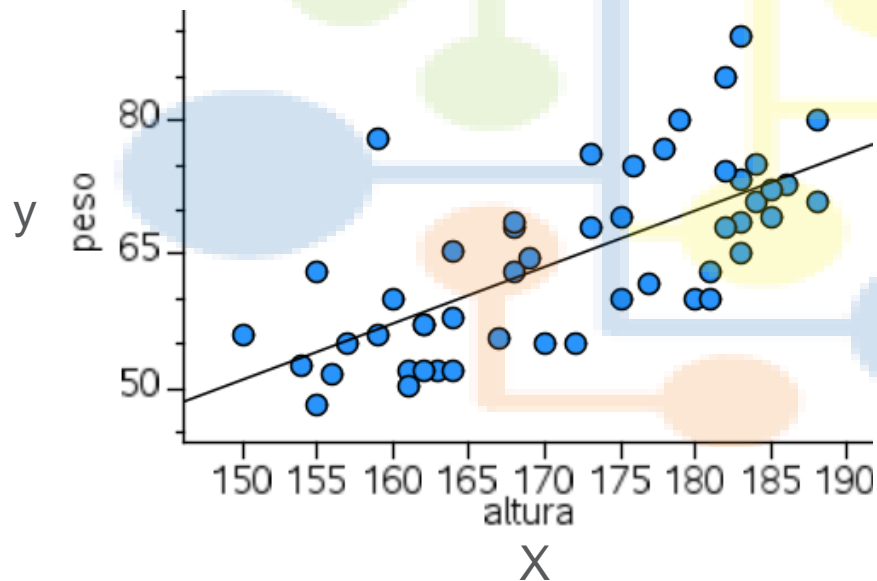
Diagrama de Dispersão (Scatter Plot)





Modelo de Regressão

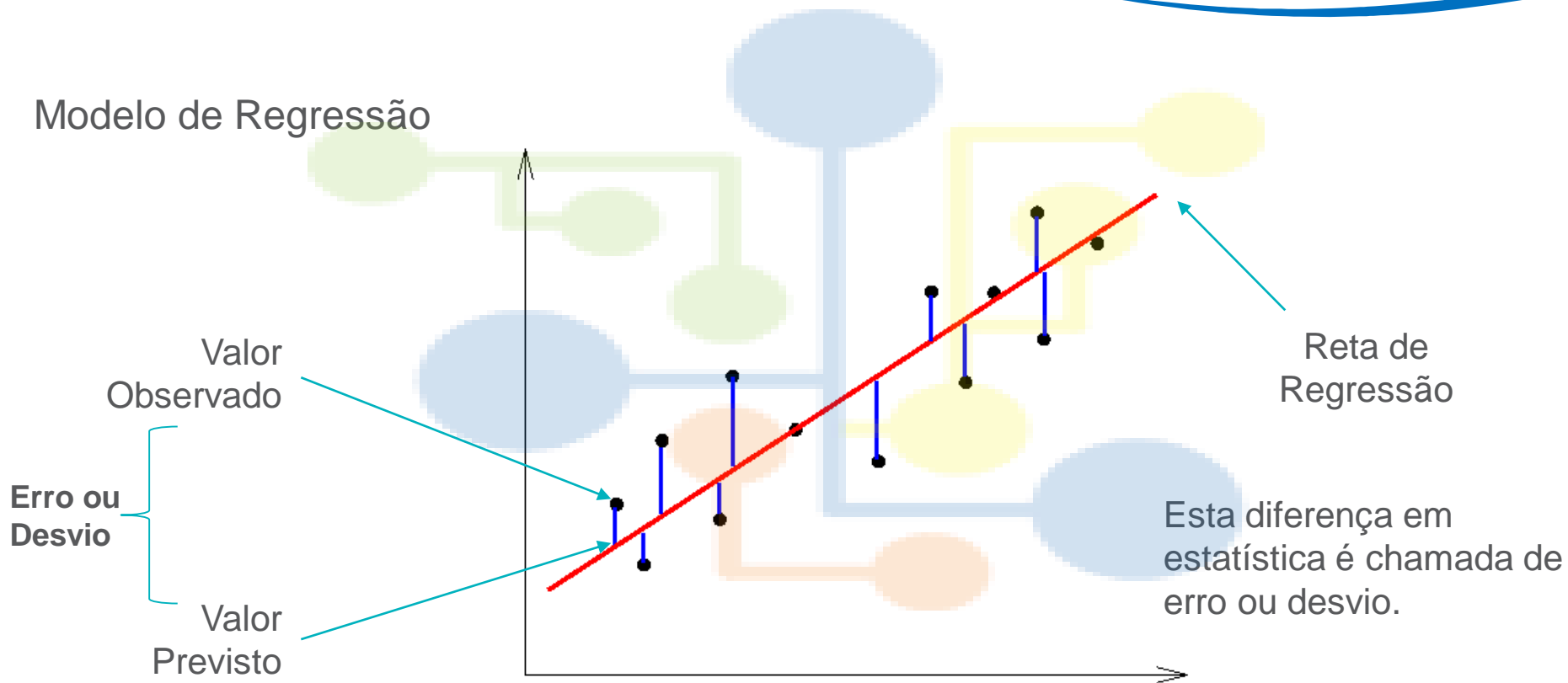
$$\hat{y} = a + bx$$



Reta de
Regressão

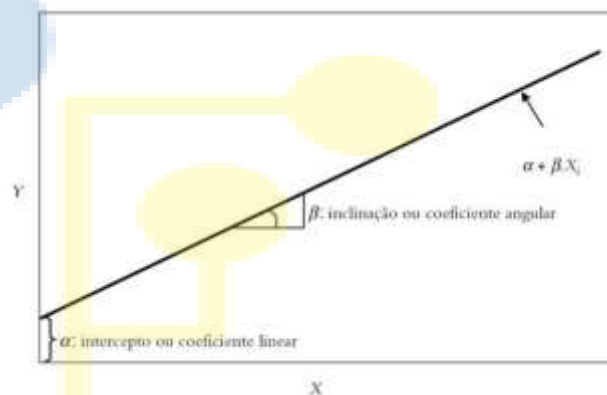


Modelo de Regressão



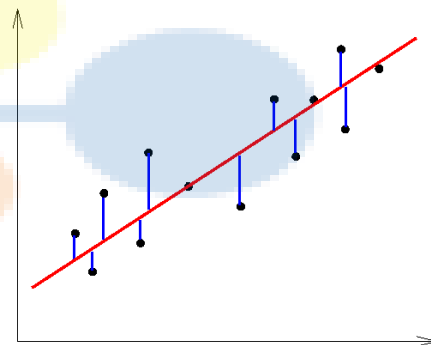


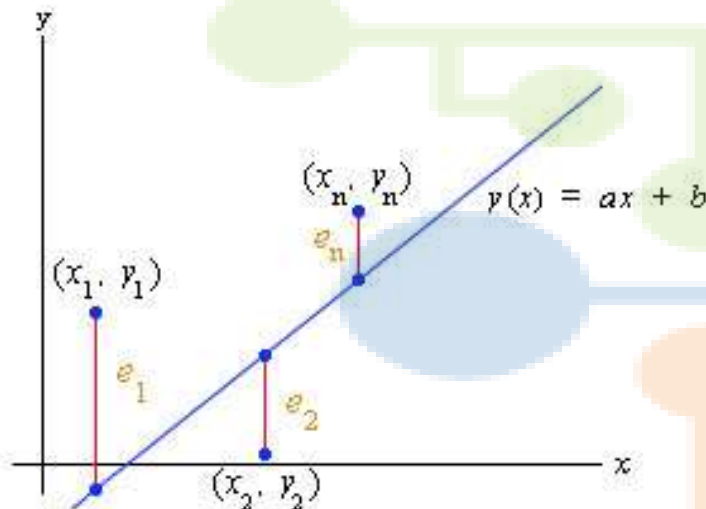
$$\hat{y} = a + bx$$



Onde:

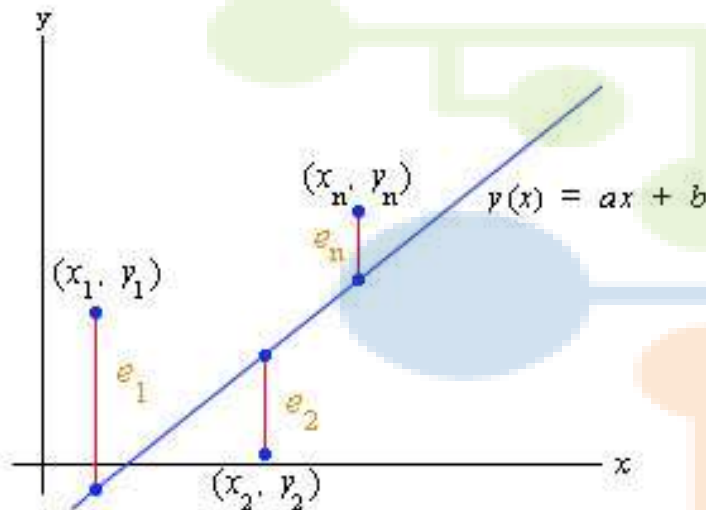
- \hat{y} = valor previsto de y dado um valor para x
- x = variável independente
- a = ponto onde a linha intercepta o eixo y
- b = inclinação da linha reta





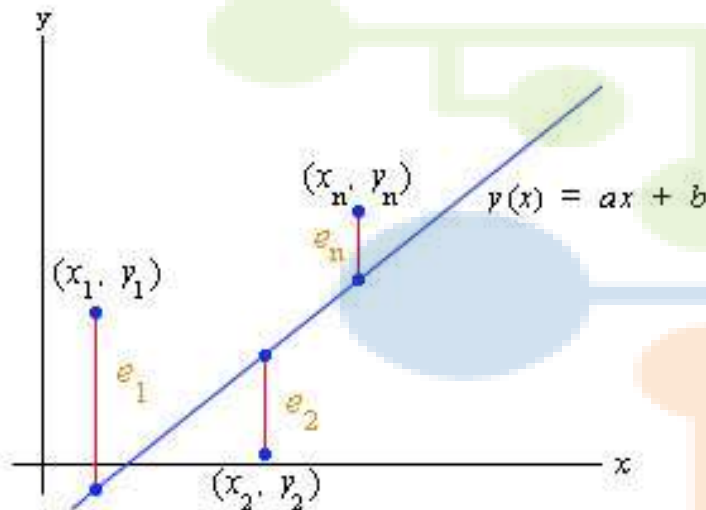
Método dos Mínimos Quadrados

Esse método definirá uma reta que minimizará a soma das distâncias ao quadrado entre os pontos plotados (X, Y) e a reta (que são os valores previstos de X', Y').



Método dos Mínimos Quadrados

- Erro de Estimativa
- Coeficiente de Determinação



Método dos Mínimos Quadrados

- Erro de Estimativa
- Coeficiente de Determinação



Coeficiente de Correlação

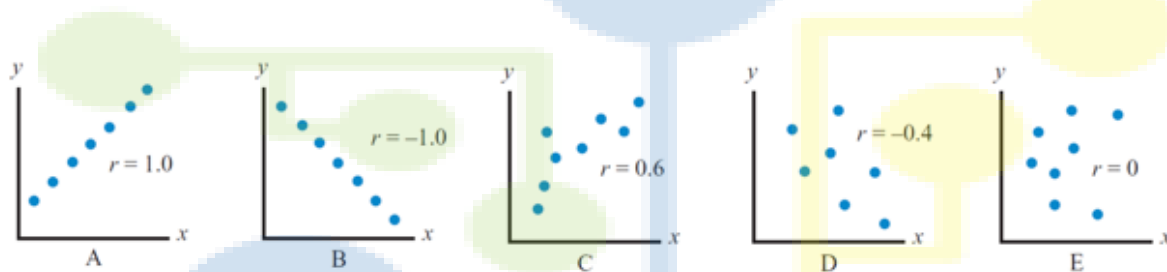


Gráfico A ($r = 1.0$): correlação positiva perfeita entre x e y

Gráfico B ($r = -1.0$): correlação negativa perfeita entre x e y

Gráfico C ($r = 0.6$): relação positiva moderada: y tende a aumentar se x aumenta, mas não necessariamente na mesma taxa observada no Gráfico A

Gráfico D ($r = -0.4$): relação negativa fraca: o coeficiente de correlação é próximo de zero ou negativo: y tende a diminuir se x aumenta

Gráfico E ($r = 0$): Sem relação entre x e y

Os valores de r variam entre **-1.0** (uma forte relação negativa) até **+1.0**, uma forte relação positiva.



Coeficiente de Correlação

O coeficiente de determinação indica o quanto a reta de regressão explica o ajuste da reta, enquanto que o coeficiente de correlação deve ser usado como uma medida de força da relação entre as variáveis



- Soma Total dos Quadrados (STQ) – Mostra a variação em Y em torno da própria média.
- Soma dos Quadrados de Regressão (SQR) – Oferece a variação de Y considerando as variáveis X utilizadas no modelo.
- Soma dos Quadrados dos Resíduos (SQU) – Variação de Y que não é explicada pelo modelo elaborado.

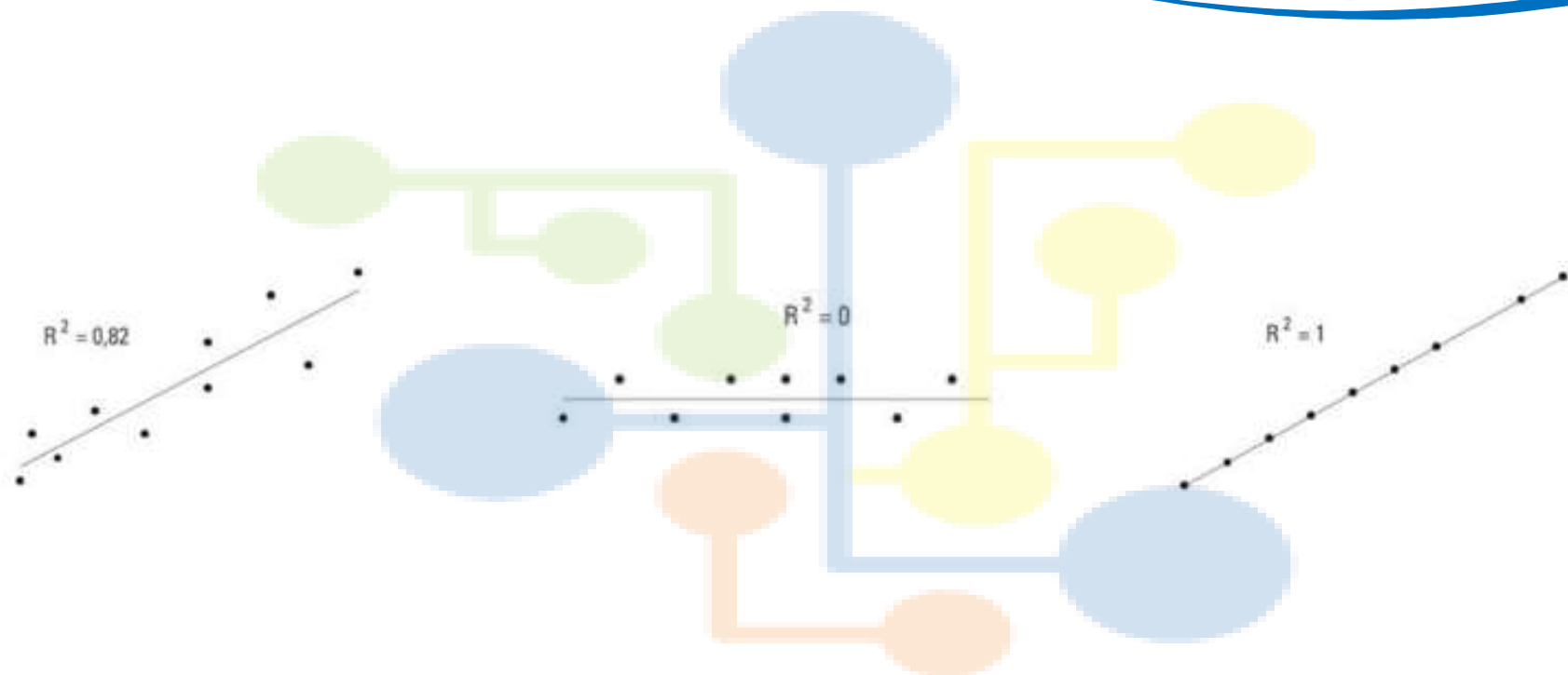
$$STQ = SQR + SQU$$



Nossa próxima etapa é compreender o poder explicativo do modelo de regressão

Coeficiente de Ajuste R^2

$$R^2 = \frac{SQR}{SQR + SQU} = \frac{SQR}{SQT}$$





O coeficiente de ajuste R^2 não diz aos analistas se uma determinada variável explicativa é estatisticamente significativa e se esta variável é a causa verdadeira da alteração de comportamento da variável dependente.



Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



Data Science Academy

Avaliando o Modelo de Regressão





Típicos problemas que podem ser resolvidos com Regressão

- Quantos computadores serão vendidos no próximo mês?
- Quantas pessoas vão acessar nosso web site na próxima semana?
- Qual o salário de uma pessoa de acordo com a performance escolar?
- Qual o total de vendas relacionado ao número de seguidores em redes sociais?





Número de Funcionários Por Turno	Número de Seguidores nas Redes Sociais	Preço da Matéria-Prima (R\$)	Cotação do Dólar	Total de Vendas (R\$)
1400	54000	5000	3.44	1245900
1359	55000	5400	3.12	1302763
1402	55430	5300	3.50	1345119

Atributos ou Features
(X)

Variável Resposta
(y)



	Número de Seguidores nas Redes Sociais	Total de Vendas (R\$)
	54000	1245900
	55000	1302763
	55430	1345119

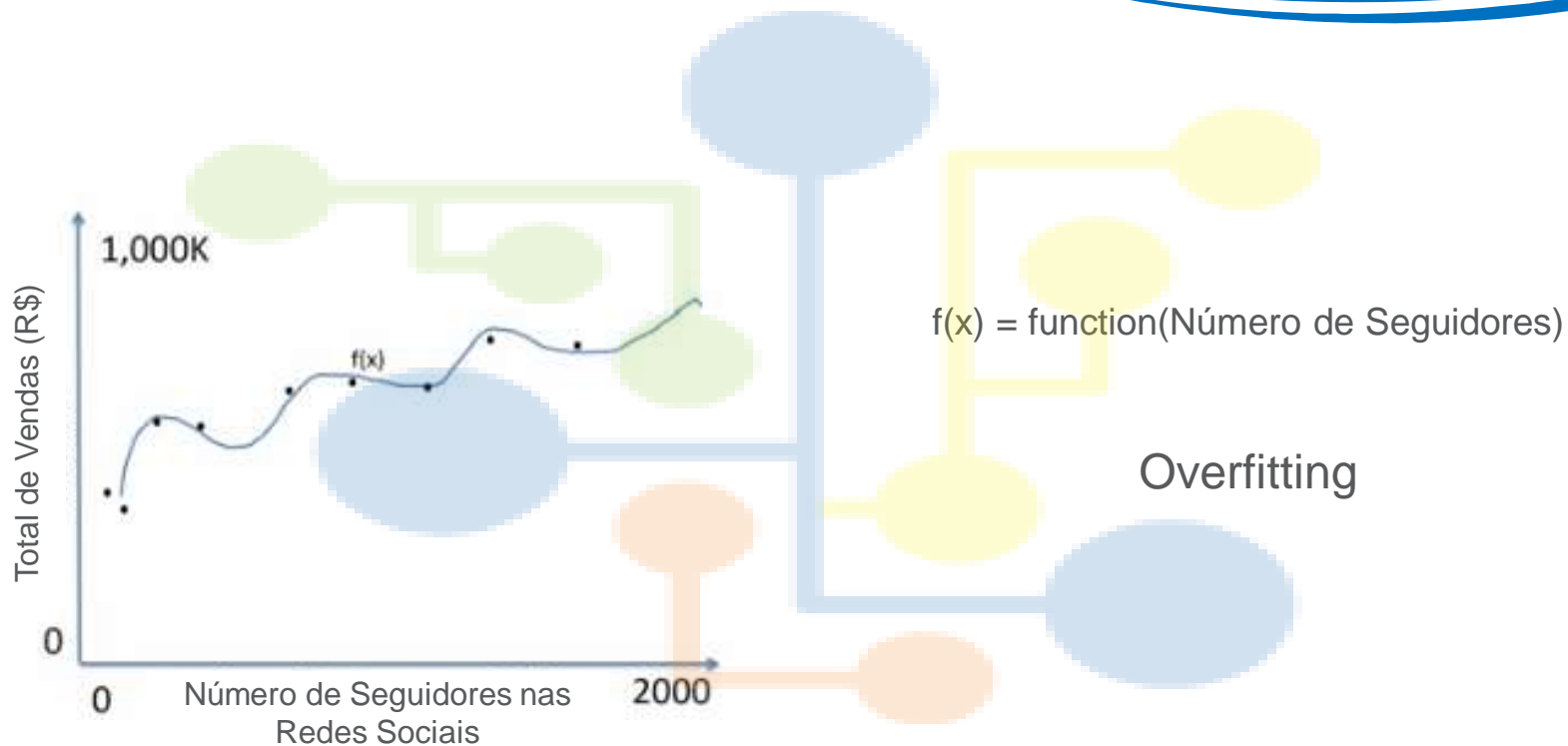


Atributo
(X)



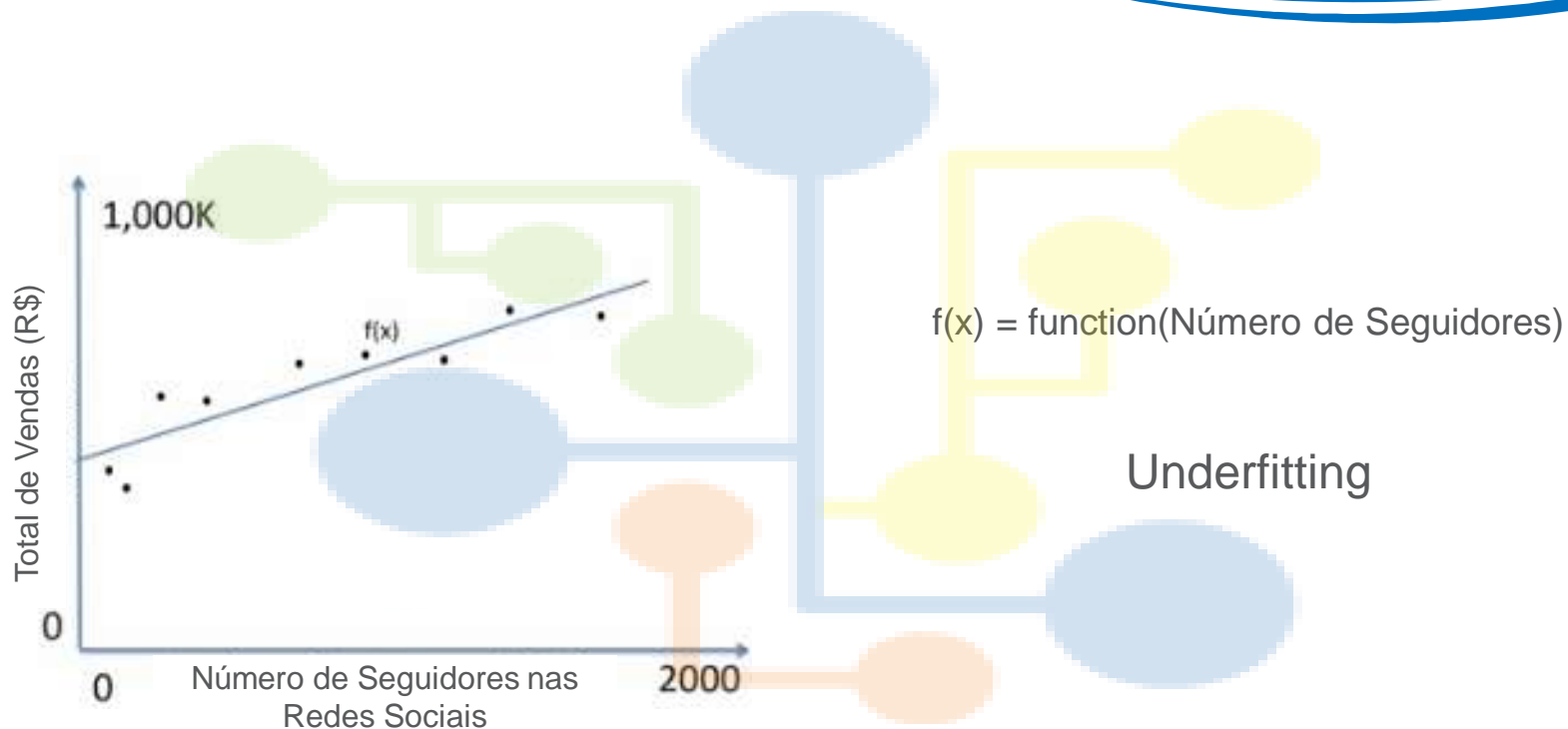
Variável Resposta
(y)

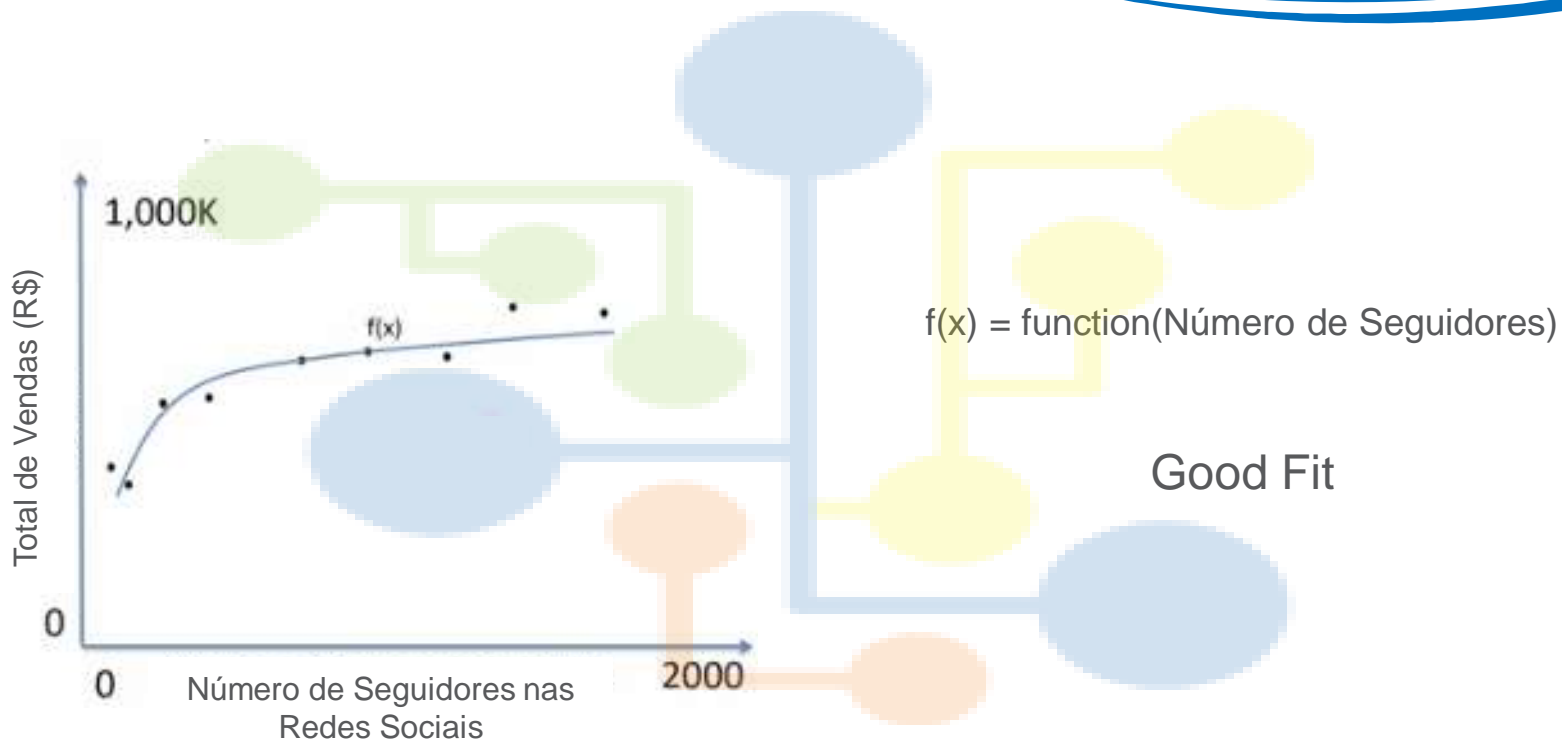




Overfitting









	Número de Seguidores nas Redes Sociais		Total de Vendas (R\$)	Total de Vendas Previsto (R\$)
	54000		1245900	1278450
	55000		1302763	1302763
	55430		1345119	1320876

Atributos ou Features (X)

Variável Resposta (y)

Previsão $f(x)$



$$y_i - f(x_i)$$

$$f(x_i) - y_i$$

$$|f(x_i) - y_i|$$

$$(y_i - f(x_i))^2$$

$$\text{Mean absolute error (MAE)} = \sum_{i=1}^n |f(x_i) - y_i|$$

$$\text{SSE/MSE} = \sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2$$

$$\text{RMSE} = \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2}$$

**Método dos Mínimos
Quadrados
(Least Square Error)**

Total de Vendas (R\$)	Total de Vendas Previsto (R\$)
1245900	1278450
1302763	1334789
1345119	1320876

Variável
Resposta
(y)

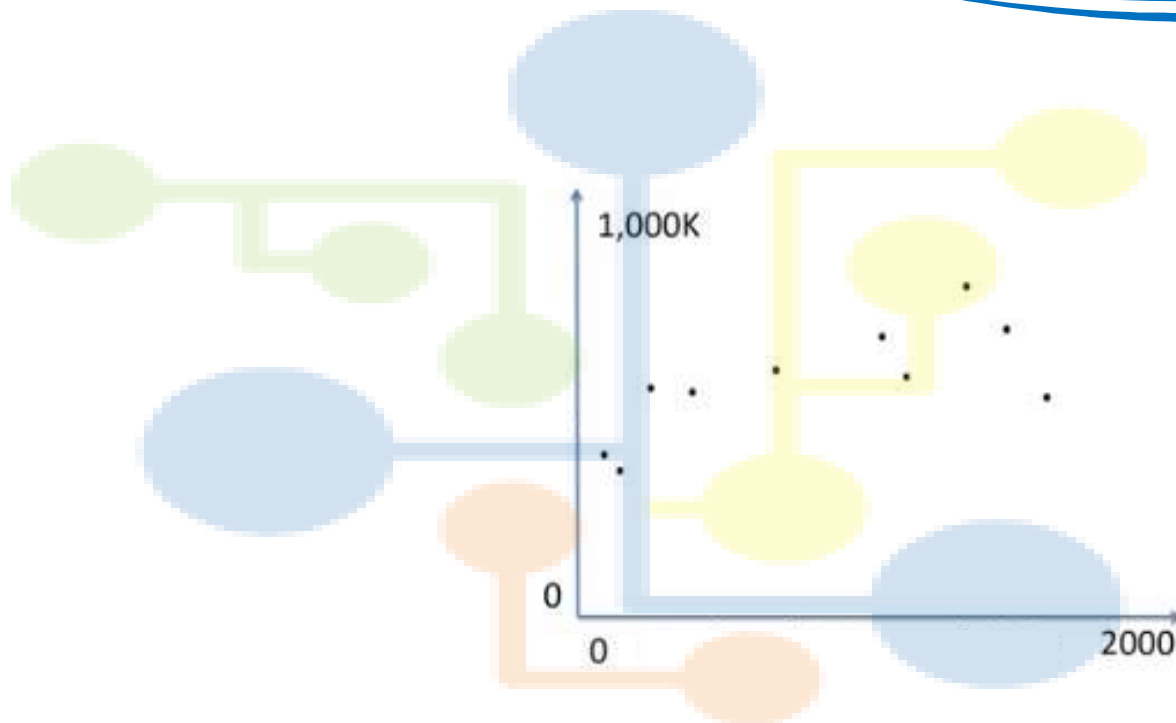
Previsão
 $f(x)$

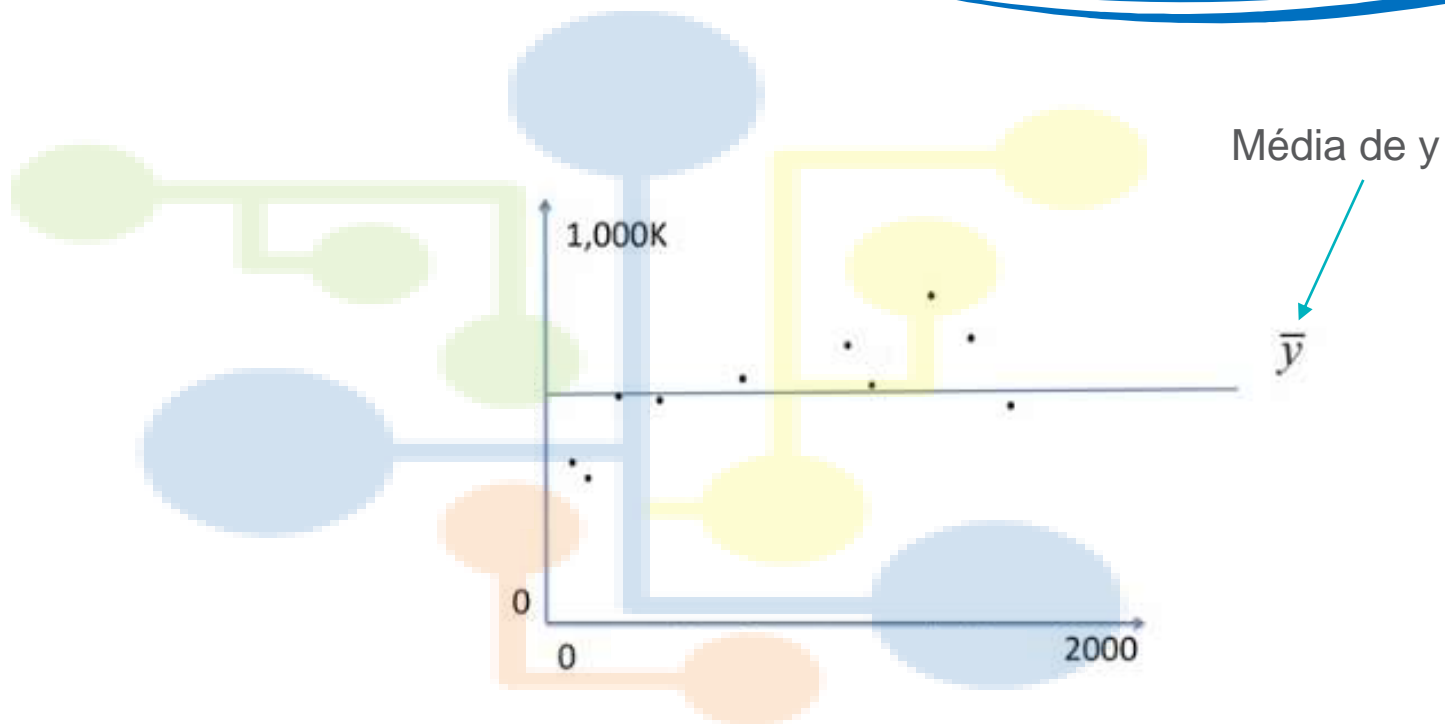


- **(SST – Sum Square Total)** Soma Total dos Quadrados (STQ) – Mostra a variação em Y em torno da própria média.
- **(SSR – Sum Square Regression)** Soma dos Quadrados de Regressão (SQR) – Oferece a variação de Y considerando as variáveis X utilizadas no modelo.
- **(SSE – Sum Square Error)** Soma dos Quadrados dos Resíduos (SQU) – Variação de Y que não é explicada pelo modelo elaborado.

$$SST = SSE + SSR$$







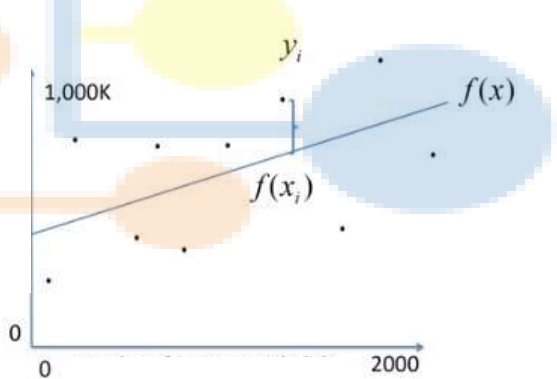
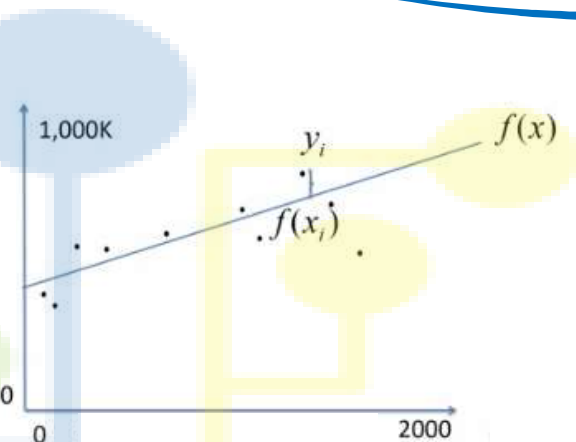


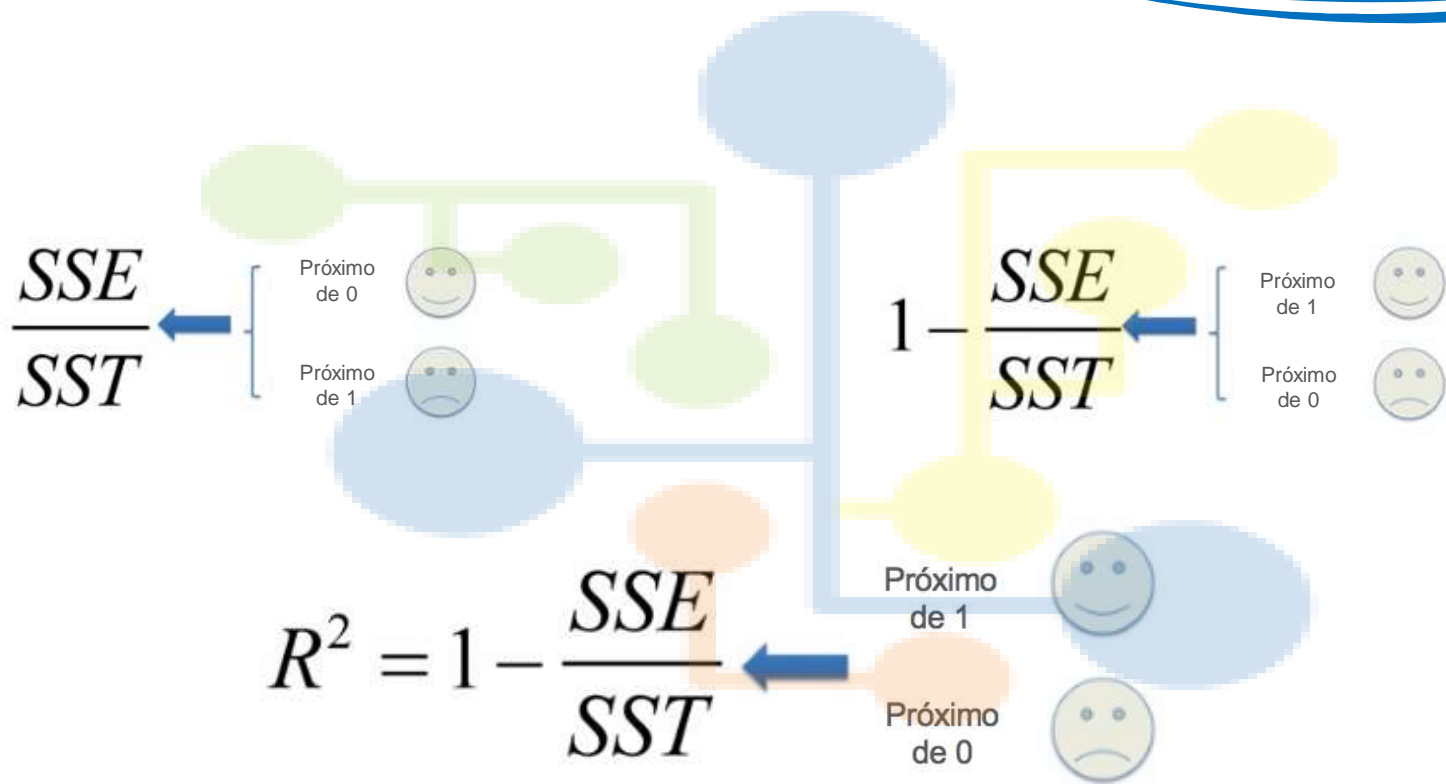
$$SST = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

$$SSR = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - \bar{y})^2$$

$$SSE = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2$$

$$SST = SSE + SSR$$







$$SST = SSE + SSR$$

Se o SSR é alto e o SSE é baixo, o Modelo de Regressão explica bem a variação nas previsões

Se o SSR é baixo e o SSE é alto, o Modelo de Regressão não explica bem a variação nas previsões

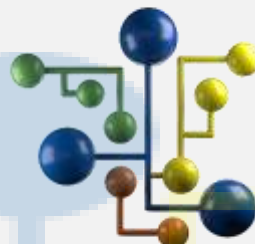
- **SSR = medida da variação que pode ser explicada**
- **SSE = medida da variação que não pode ser explicada**
- **SST = medida da variação total**





Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



**Data Science
Academy**

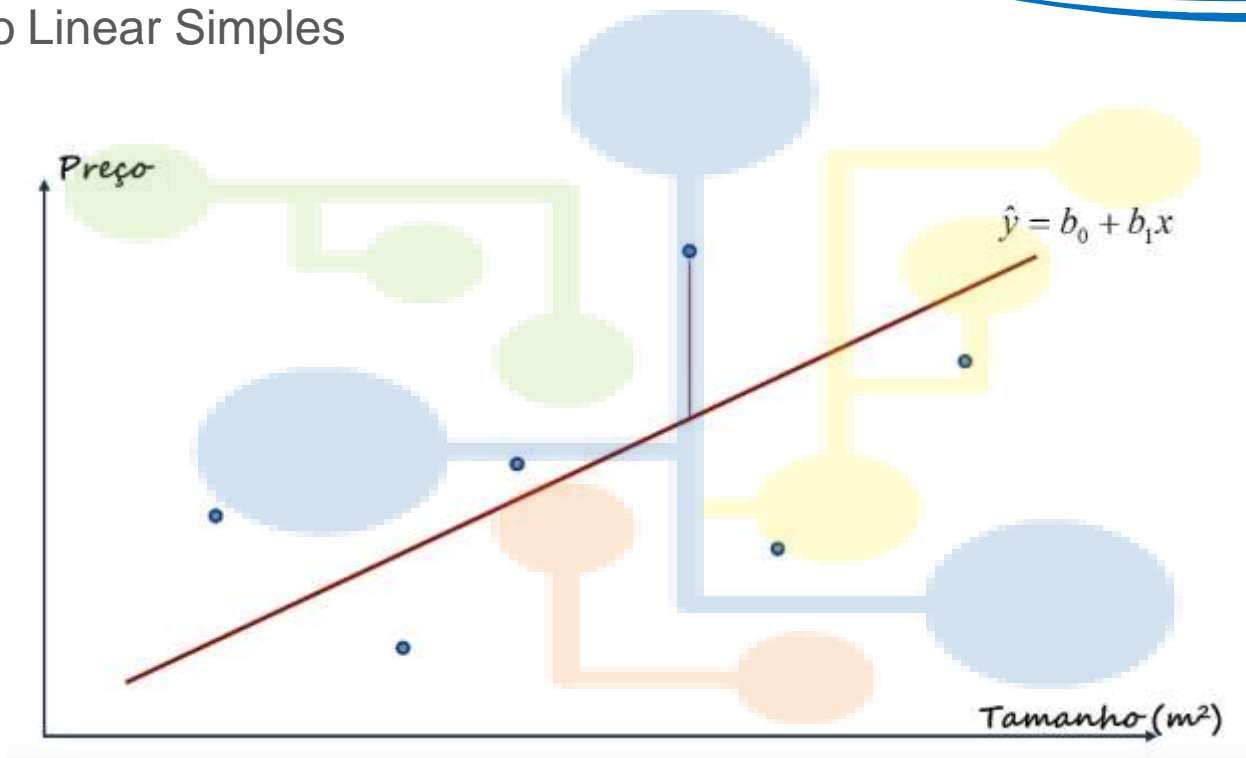
Regressão Linear Simples

X

Regressão Linear Múltipla

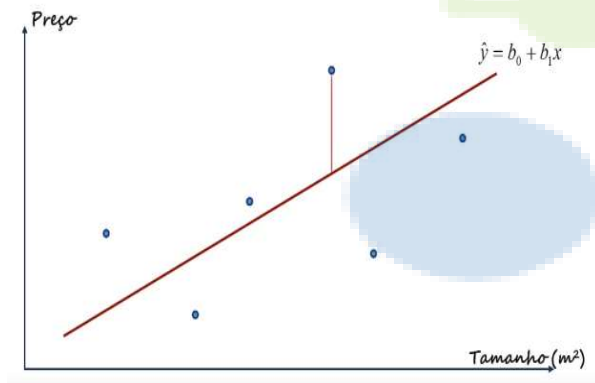


Regressão Linear Simples





Regressão Linear Simples



Tamanho (m2)				Preço (R\$)
105				89.000
120				145.000
115				123.000



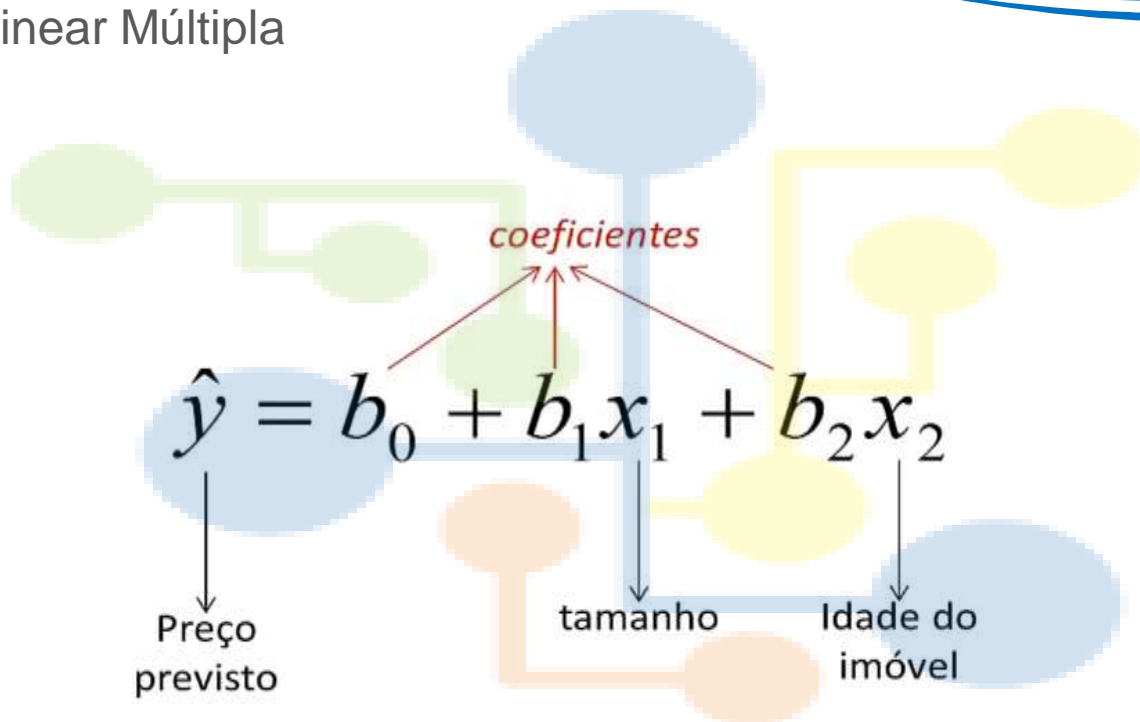
Regressão Linear Múltipla


$$\hat{y} = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2$$

Tamanho (m2)	Idade do Prédio (Anos)	Número Vagas na Garagem	Número de Quartos	Preço (R\$)
105	15	2	2	89.000
120	4	3	3	145.000
115	8	2	3	123.000



Regressão Linear Múltipla



An abstract graphic in the background consisting of several colored circles (blue, green, yellow, orange) connected by thin lines of the same colors, creating a network-like structure.

Interpretando Modelos de Regressão Linear Simples e Múltipla



Interpretando Modelos de Regressão Linear Simples e Múltipla

- Teste F de Significância Global
- Testes de Significância Individuais
- Coeficientes R^2 e R^2 Ajustado
- Coeficientes



Teste F de Significância Global

O modelo é útil para prever o preço?

Estatística de regressão	
R múltiplo	0,66
R-Quadrado	0,44
R-quadrado ajustado	0,41
Erro padrão	132352,0
Observações	40

ANOVA

	gl	SQ	MQ	F	F de significação
Regressão	2	5,135E+11	2,567E+11	1,466E+01	0,000
Resíduo	37	6,481E+11	1,752E+10		
Total	39	1,162E+12			

F de significação: teste F de significância global do modelo.
"Há evidências de que pelo menos uma variável no modelo está relacionada com o preço?"
Como **valor-p do teste F < 0,05**, há evidências estatísticas.

Valor-p do teste F

	Coeficientes	Erro padrão	Stat t	valor-P	95% inferiores	95% superiores
Interseção	440107,0	182742,3	2,408	0,021	69836,0	810378,1
tamanho	6772,1	1555,7	4,353	0,000	3620,0	9924,2
idade do prédio	-19129,7	8372,9	-2,285	0,028	-36094,8	-2164,5



Testes de Significância Individuais

Quais variáveis estão relacionadas com o preço?

Estatística de regressão

R múltiplo	0,66
R-Quadrado	0,44
R-quadrado ajustado	0,41
Erro padrão	132352,0
Observações	40

ANOVA

	gl	SQ	MQ	F	F de significação
Regressão	2	5,135E+11	2,567E+11	1,466E+01	0,000
Resíduo	37	6,481E+11	1,752E+10		
Total	39	1,162E+12			

	Coefficientes	Erro padrão	Stat t	valor-P	95% inferiores	95% superiores
Interseção	440107,0	182742,3	2,408	0,021	69836,0	810378,1
tamanho	6772,1	1555,7	4,353	0,000	3620,0	9924,2
idade do prédio	-19129,7	8372,9	-2,285	0,028	-36094,8	-2164,5

Há evidências estatísticas de relação de tamanho e idade com preço, pois **valores-p<0,05**.



Coeficientes R2 e R2 Ajustado

Qual percentual de variabilidade é explicado pelas variáveis usadas no modelo?

Estatística de regressão	
R múltiplo	0,66
R-Quadrado	0,44
R-quadrado ajustado	0,41
Erro padrão	132352,0
Observações	40

R²: 44% da variabilidade do preço é explicada pelo modelo com tamanho e idade.

R² ajustado: sempre é um pouco menor que o R²; deve ser utilizado para comparar modelos com diferentes quantidades de variáveis.

ANOVA					
	gl	SQ	MQ	F	F de significação
Regressão	2	5,135E+11	2,567E+11	1,466E+01	0,000
Resíduo	37	6,481E+11	1,752E+10		
Total	39	1,162E+12			

	Coeficientes	Erro padrão	Stat t	valor-P	95% inferiores	95% superiores
Interseção	440107,0	182742,3	2,408	0,021	69836,0	810378,1
tamanho	6772,1	1555,7	4,353	0,000	3620,0	9924,2
idade do prédio	-19129,7	8372,9	-2,285	0,028	-36094,8	-2164,5



Coeficientes

Valores que compõe a equação.

Estatística de regressão						
R múltiplo	0,66					
R-Quadrado	0,44					
R-quadrado ajustado	0,41					
Erro padrão	132352,0					
Observações	40					
ANOVA						
	gl	SQ	MQ	F	F de significação	
Regressão	2	5,135E+11	2,567E+11	1,466E+01	0,000	
Resíduo	37	6,481E+11	1,752E+10			
Total	39	1,162E+12				
	Coeficientes	Erro padrão	Stat t	valor-P	95% inferiores	95% superiores
Interseção	440107,0	182742,3	2,408	0,021	69836,0	810378,1
tamanho	6772,1	1555,7	4,353	0,000	3620,0	9924,2
idade do prédio	-19129,7	8372,9	-2,285	0,028	-36094,8	-2164,5

$$\hat{y} = 440107 + 6772,1 \cdot \text{tamanho} - 19129,7 \cdot \text{idade}$$



Regras Gerais

Modelo é útil para prever o preço, se o valor-p do teste F é menor que 0,05.

O R^2 indica quanto da variabilidade de y é explicado pelas variáveis preditoras. Pode ser necessário incluir mais variáveis no modelo para aumentar este coeficiente.

Há evidências de que uma variável está relacionada com o valor previsto, se o valor-p for menor que 0,05.

O objetivo da regressão é encontrar os coeficientes que permitem construir a equação de regressão e fazer as previsões.



Regras Gerais

Modelo é útil para prever o preço, se o valor-p do teste F é menor que 0,05.

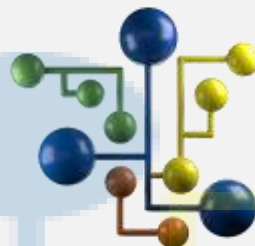
O R^2 indica quanto da variabilidade de y é explicado pelas variáveis preditoras. Pode ser necessário incluir mais variáveis no modelo para aumentar este coeficiente.

Há evidências de que uma variável está relacionada com o valor previsto, se o valor-p for menor que 0,05.

O objetivo da regressão é encontrar os coeficientes que permitem construir a equação de regressão e fazer as previsões.



Data Science Academy
Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



**Data Science
Academy**

Interpretando o Valor-p

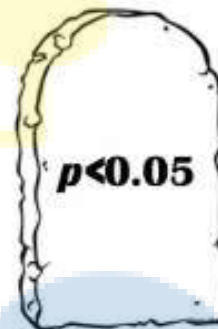


Data Science é uma área multidisciplinar, que emprega conceitos de diversas áreas diferentes.

Data Science e Estatística NÃO são a mesma coisa, mas a Estatística fornece ferramentas importantes principalmente para interpretabilidade dos modelos de Machine Learning.



O **valor-p** é amplamente usado para interpretar modelos de regressão ou mesmo quando empregamos análise estatística aos dados.



A faint, stylized diagram of a neural network is visible in the background, consisting of interconnected nodes and lines in various colors (blue, green, yellow, orange).

Ponto de Vista Estatístico

Ponto de Vista em Data
Science



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Os conceitos de valor-p e nível de significância são aspectos importantes dos testes de hipóteses e métodos estatísticos, como regressão. No entanto, eles podem ser um pouco difíceis de entender, especialmente para iniciantes, e uma boa compreensão desses conceitos pode ajudar bastante no entendimento do aprendizado de máquina.



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Vamos imaginar o seguinte exemplo.

Considere dois grupos dentro de uma determinada população: um grupo de controle e um grupo experimental. O grupo experimental é uma amostra aleatória retirada da população sobre a qual um experimento será realizado e, em seguida, será comparada com o grupo de controle. A diferença nos grupos é definida em termos de uma estatística de teste, como o teste t de Student (por exemplo, uma empresa deseja saber se seu produto é comprado mais por homens ou mulheres).



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Precisamos definir dois termos adicionais: uma **hipótese nula significa que não há diferença entre os dois grupos**, enquanto a **hipótese alternativa significa que há uma diferença estatisticamente significativa entre os dois grupos**.



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Assumiremos que a hipótese nula é verdadeira, ou seja, não há diferença entre dois grupos. Em seguida, o experimento é realizado no grupo experimental. Em seguida, é verificado se há algum efeito significativo no grupo ou não.



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Agora vamos considerar a importância do valor-p. Precisamos calcular a probabilidade de que o efeito no grupo seja atribuído ao acaso. Se você repetir o experimento repetidamente no mesmo tamanho de amostra para o grupo experimental, qual porcentagem de tempo você vê uma diferença no grupo experimental por acaso?



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

O valor-p é usado para avaliar de fato a força das hipóteses nula e alternativa.

Os valores-p são números decimais entre 0 e 1, que servem como referência probabilística para pesar a hipótese.



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Às vezes, o valor-p também é expresso como uma porcentagem.

Um valor-p maior que 0,05 significa que, em mais de 1/20 das vezes, o experimento não mostra diferença entre os dois grupos. O valor 0,05 é normalmente usado como referência e é conhecido como nível de significância (α).



Ponto de Vista Estatístico

Interpretando o Valor-p

Em um problema de regressão, você deseja que o valor-p seja muito menor que 0,05 para a variável ser considerada uma variável significativa.

Normalmente, um pequeno valor-p ($<0,05$) sugere que a hipótese nula deve ser rejeitada, enquanto um grande valor-p ($> 0,05$) indica que a hipótese nula deve não deve ser rejeitada devido à falta de evidências contra ela.

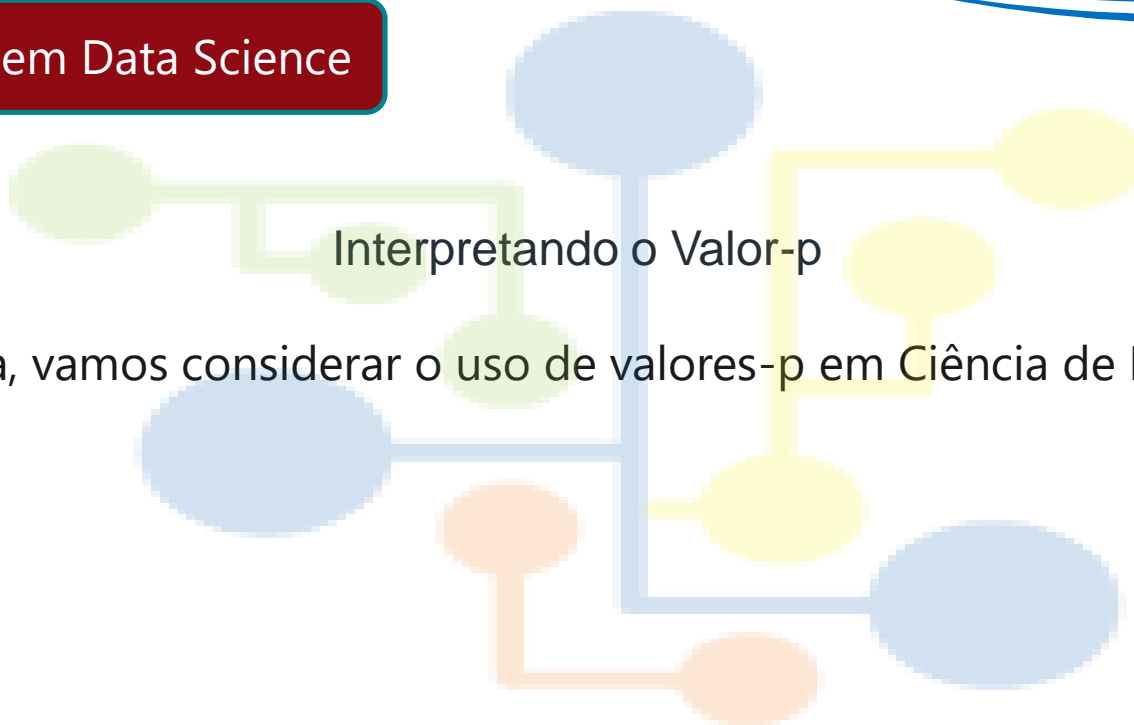
Valores iguais ou próximos a 0,05 sugerem que o Cientista de Dados deve tomar a decisão por si mesmo!



Ponto de Vista em Data Science

Interpretando o Valor-p

Agora, vamos considerar o uso de valores-p em Ciência de Dados.





Ponto de Vista em Data Science

Interpretando o Valor-p

Usando o conjunto de dados de casas em Boston, ajustamos um modelo linear simples usando a variável preditora RM e a variável de resposta "y".

OLS Regression Results

Dep. Variable:	target	R-squared:	0.484
Model:	OLS	Adj. R-squared:	0.483
Method:	Least Squares	F-statistic:	471.8
Date:	Sat, 28 Sep 2019	Prob (F-statistic):	2.49e-74
Time:	15:15:23	Log-Likelihood:	-1673.1
No. Observations:	506	AIC:	3350.
Df Residuals:	504	BIC:	3359.
Df Model:	1		
Covariance Type:	nonrobust		

	coef	std err	t	P> t	[0.025	0.975]
const	-34.6706	2.650	-13.084	0.000	-39.877	-29.465
RM	9.1021	0.419	21.722	0.000	8.279	9.925
Omnibus:	102.585		Durbin-Watson:	0.684		
Prob(Omnibus):	0.000		Jarque-Bera (JB):	612.449		
Skew:	0.726		Prob(JB):	1.02e-133		
Kurtosis:	8.190		Cond. No.	58.4		



Ponto de Vista em Data Science

Interpretando o Valor-p

Um pequeno valor-p indica que é improvável observar uma associação tão substancial entre o preditor e a resposta devido ao acaso, na ausência de qualquer associação real entre o preditor e a resposta.



Ponto de Vista em Data Science

Interpretando o Valor-p

Consequentemente, se vemos um pequeno valor-p podemos deduzir que há uma associação entre o preditor e a resposta. Isso significa que rejeitamos a hipótese nula, ou seja, afirmamos que existe um relacionamento entre as duas variáveis se o valor-p for pequeno o suficiente.



Ponto de Vista em Data Science

Interpretando o Valor-p

Consequentemente, se vemos um pequeno valor-p podemos deduzir que há uma associação entre o preditor e a resposta. Isso significa que rejeitamos a hipótese nula, ou seja, afirmamos que existe um relacionamento entre as duas variáveis se o valor-p for pequeno o suficiente.

No caso de um grande valor-p deduzimos que não há uma associação entre o preditor e a resposta!



Interpretando o Valor-p

O valor-p representa a chance ou a probabilidade do efeito (ou da diferença) observada entre as variáveis ser devido ao **acaso**, e não aos fatores que estão sendo estudados.

0-----1
Impossível.....absoluta certeza

$p = 0,001$

Muito improvável ser devido ao acaso

1 em 1000

$p = 0,05$

Bastante improvável ser devido ao acaso

1 em 20

$p = 0,5$

Bastante provável ser devido ao acaso

1 em 2

$p = 0,75$

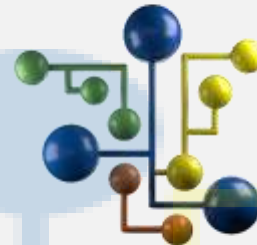
Muito provavelmente é devido ao acaso

3 em 4



Data Science
Academy

Data Science Academy rodrigo.c.abreu@hotmail.com 5e207d48e32fc335fa60447d



**Data Science
Academy**

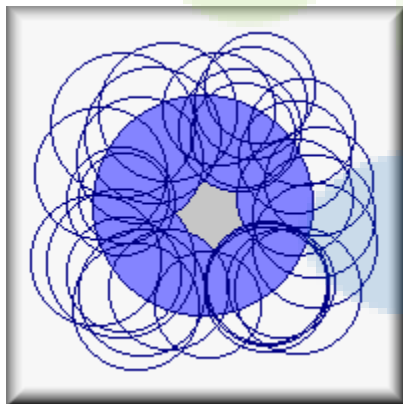
O Que é Regularização?



O modelo de regressão utiliza as variáveis explanatórias para explicar a variabilidade da variável resposta!

Mas o que acontece quando o número de variáveis explanatórias é muito grande?

A técnica de mínimos quadrados, nesta situação, pode não permitir previsões com precisão e nem permitir uma interpretação ideal para o modelo.



Isso significa que muitas variáveis seriam ajustadas e o modelo ficaria super estimado, com uma variância infinita, sendo inviável o método dos mínimos quadrados.



Temos basicamente 3 métodos que nos auxiliam quando o número de variáveis é muito grande ou até mesmo maior que o número de observações:

Seleção de um subconjunto de coeficientes

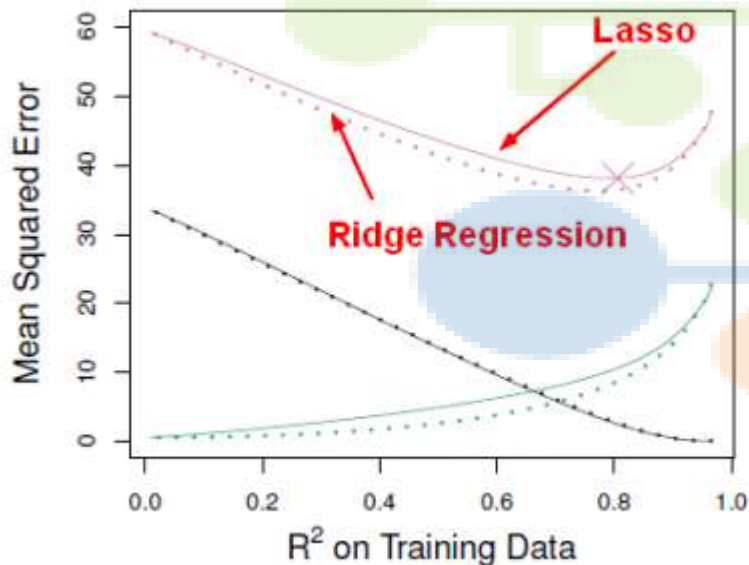
Reduzir a dimensão

Reduzir o valor dos coeficientes
(Regularização)



Métodos de Regularização

A decorative background graphic consisting of a network of colored circles (blue, green, yellow, orange) connected by lines, forming a complex, abstract shape.



Uma regressão com diversos coeficientes torna o modelo como um todo muito mais complexo e pode não ter características de interpretabilidade.



Shrinkage Methods (Métodos de Encolhimento)

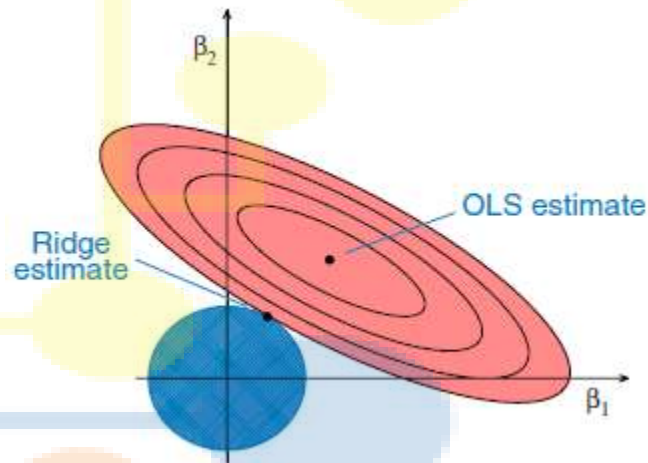
Ridge Regression

LASSO Regression
(Least Absolute Shrinkage and Selection Operator)



Ridge Regression

A Ridge Regression é um método de regularização do modelo que tem como principal objetivo suavizar atributos que sejam relacionados uns aos outros e que aumentam o ruído no modelo (multicolinearidade).

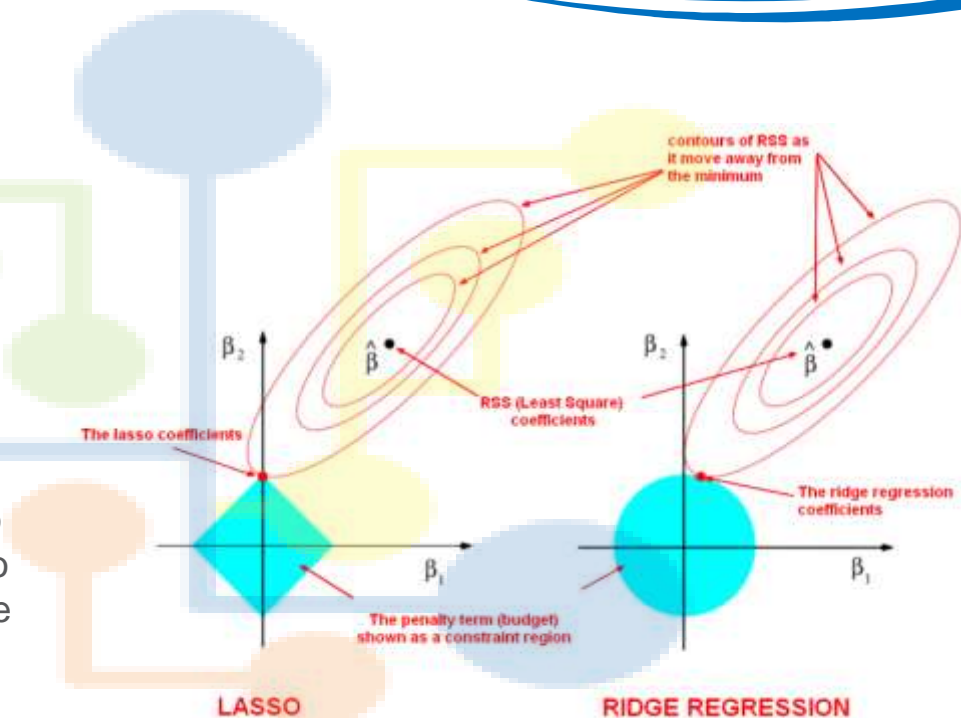


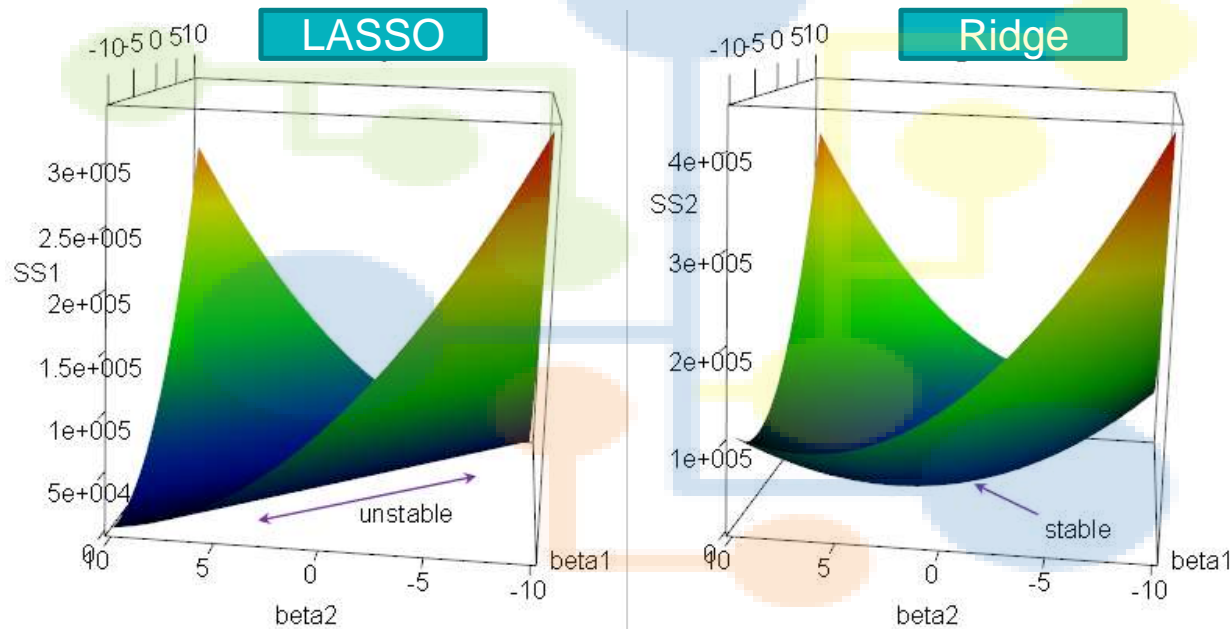


LASSO Regression

(Least Absolute Shrinkage and Selection Operator)

O LASSO tem o mesmo mecanismo de penalização dos coeficientes com um alto grau de correlação entre si, mas que usa o mecanismo de penalizar os coeficientes de acordo com o seu valor absoluto.



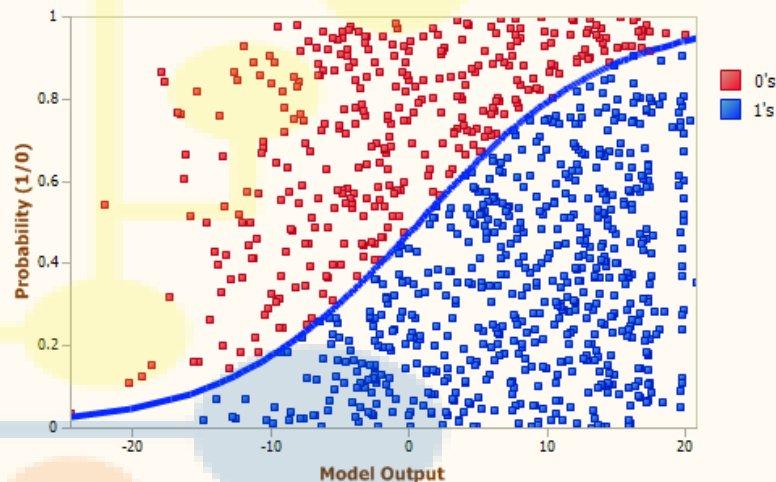


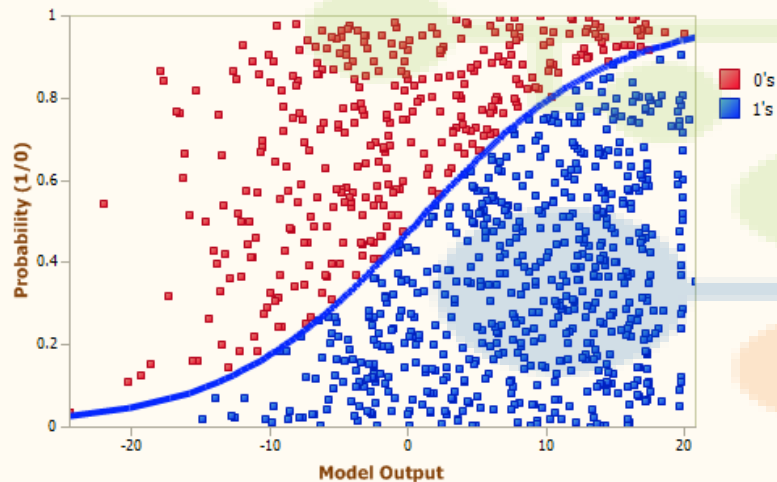


Regressão Logística



A regressão logística é uma técnica estatística que tem como objetivo modelar, a partir de um conjunto de observações, a relação “logística” entre uma variável resposta e uma série de variáveis explicativas numéricas (contínuas, discretas) e/ou categóricas.





A regressão logística é amplamente usada em ciências médicas e sociais, e tem outras denominações, como **modelo logístico**, **modelo logit** e **classificador de máxima entropia**.



Na Regressão Logística, a variável resposta é binária:

1 → acontecimento de interesse (sucesso)

0 → acontecimento complementar (insucesso)



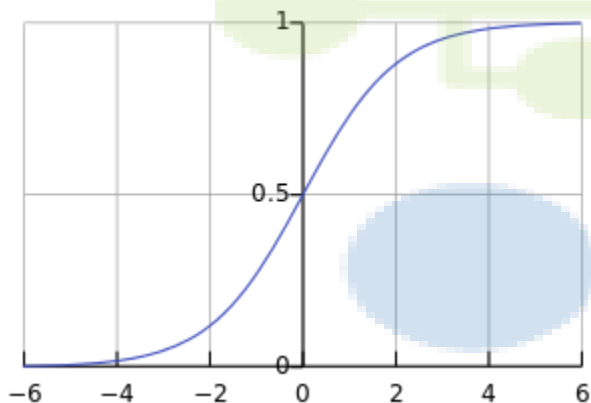
$$g(x) = \ln \left(\frac{\pi(x)}{1 - \pi(x)} \right)$$

$$g(x) = \ln \left(\frac{\frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}}}{1 - \frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}}} \right) = \ln \left(\frac{\frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}}}{\frac{1}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}}} \right)$$

$$g(x) = \ln(e^{\beta_0 + \beta_1 x}) = \beta_0 + \beta_1 x$$

Logaritmo

Transformação logit



Regressão Logística é útil para modelar a probabilidade de um evento ocorrer como função de outros fatores. É um modelo linear generalizado que usa como função de ligação a função logit.



A regressão logística é utilizada em áreas tais como:



- Em medicina, permite por exemplo determinar os fatores que caracterizam um grupo de indivíduos doentes em relação a indivíduos saudáveis.
- Na área de seguros, permite encontrar frações de clientes que sejam sensíveis a determinada política securitária em relação a um dado risco particular.
- Em instituições financeiras, pode detectar os grupos de risco para a subscrição de um crédito.
- Em econometria, permite explicar uma variável discreta, como por exemplo as intenções de voto em atos eleitorais.

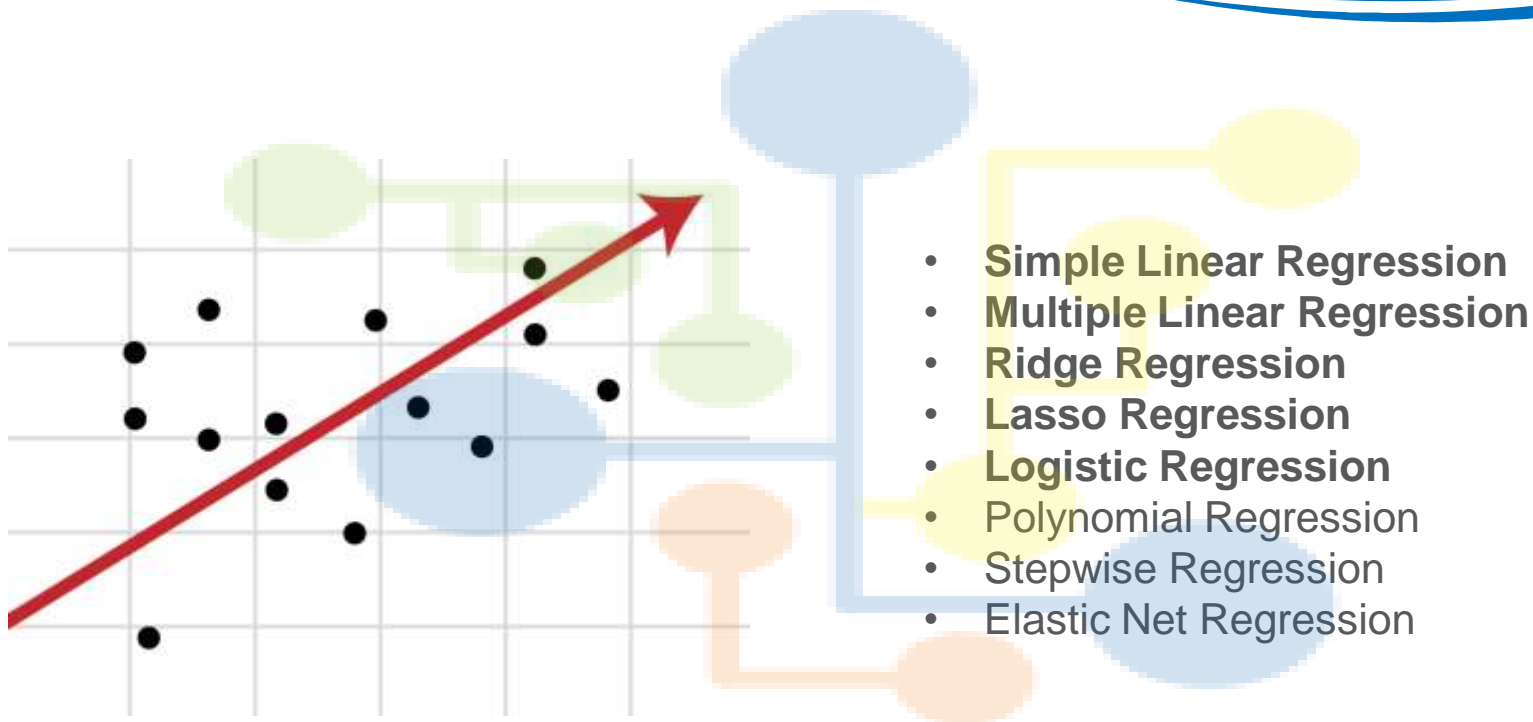


Data Science Academy

Regressão

Vantagens e Desvantagens









Previsão do Futuro





Apoio à Tomada de Decisão



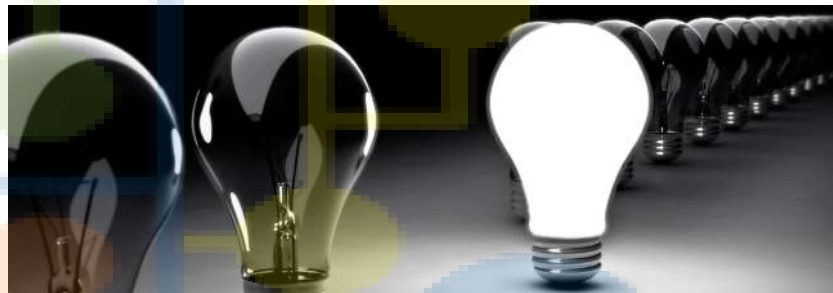


Correção de Erros





Novos Insights





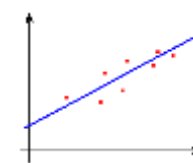
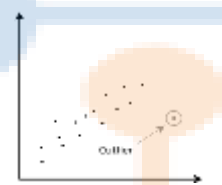
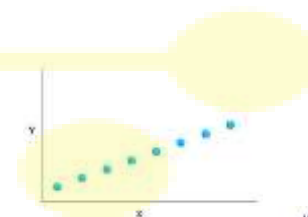
Importantes Desvantagens:





Importantes Desvantagens:

- Apenas consideram relacionamento linear
- Toma como base a média da variável dependente
- Sensível a Outliers
- Regressão Linear assume que os dados são independentes





Continue Trilhando uma Excelente Jornada de Aprendizagem!

Muito Obrigado!