Regressão Linear em Python Análise do Banco de Dados De Penguins do Arquipélago Palmer

Salvador Alves Ferreira Netto (2022040141) — Caique Izidoro Alvarenga (2021086814) — João Roberto Zuquim Filho (2022088831)

Índice

1	Introdução	2
2	Seleção de Variáveis	3
3	Ajuste do Modelo e Multicolinearidade	7
4	Resíduos	9
5	Influência	11
6	Regressão Parcial	14
7	Conclusões	16

Introdução

Neste estudo, exploraremos a relação entre a massa corporal em gramas (body_mass_g) de pinguins e diversas variáveis específicas, utilizando análise de regressão linear em Python. As variáveis numéricas incluem o comprimento do bico em milímetros (bill_length_mm), o diâmetro do bico em milímetros (bill_diameter_mm) e o comprimento da nadadeira em milímetros (flipper_length_mm). Além disso, temos variáveis categóricas, como espécie (species), sexo (sex), ilha (island), e ano (year). O banco de dados contém 333 linhas e 8 colunas;

Tabela 1.1: Visualização das 5 Primeiras Linhas do Banco de Dados

	species	island	$bill_length_mm$	$bill_depth_mm$	$flipper_length_mm$	$body_mass_g$	sex	year
0	Adelie	Torgersen	39.1	18.7	181	3750	male	2007
1	Adelie	Torgersen	39.5	17.4	186	3800	female	2007
2	Adelie	Torgersen	40.3	18.0	195	3250	female	2007
4	Adelie	Torgersen	36.7	19.3	193	3450	female	2007
5	Adelie	Torgersen	39.3	20.6	190	3650	male	2007

Tabela 1.2: Sumário do Banco de Dados

	$bill_length_mm$	$bill_depth_mm$	$flipper_length_mm$	$body_mass_g$
count	333.000000	333.000000	333.00000	333.0000
mean	43.992793	17.164865	200.96697	4207.0571
std	5.468668	1.969235	14.01577	805.2158
\min	32.100000	13.100000	172.00000	2700.0000
25%	39.500000	15.600000	190.00000	3550.0000
50%	44.500000	17.300000	197.00000	4050.0000
75%	48.600000	18.700000	213.00000	4775.0000
max	59.600000	21.500000	231.00000	6300.0000

Seleção de Variáveis

O modelo de regressão linear múltipla inicial julgado como mais adequado foi:

```
body\_mass\_g \sim bill\_depth\_mm + flipper\_length\_mm + bill\_length\_mm + sex*species
```

Ao observarmos a Figura 2.1, é evidente que as três variáveis numéricas (bill_depth_mm, flipper_length_mm e bill_length_mm) apresentam uma correlação linear positiva com a variável de resposta body_mass_g. No entanto, as variáveis categóricas, como espécie e sexo, influenciam a forma como os coeficientes impactam a estimativa de y. Isso é evidenciado pelo fato de que, ao separar os dados por espécie ou sexo, observamos a formação de retas paralelas com interceptos diferentes.

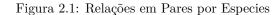
Além disso, é intuitivo considerar que o sexo tem um efeito sobre o peso corporal do pinguim, dado que, na maioria das espécies, os machos tendem a ser mais pesados do que as fêmeas. Também, as diferenças físicas entre as espécies podem contribuir para variações no peso.

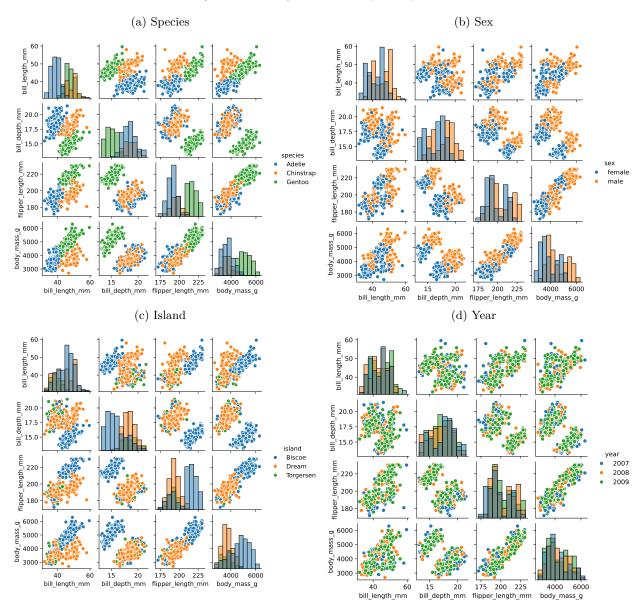
A variável year foi excluída do modelo devido à suposição de independência e distribuição igual entre os anos, corroborada pela observação gráfica de uma dispersão uniforme nos dados ao longo dos anos.

Quanto à variável categórica island, sua exclusão é justificada pela observação na tabela agrupada por espécie (Tabela 2.1). Nota-se que as espécies *Gentoo* e *Chinstrap* estão presentes exclusivamente em uma ilha cada, enquanto a espécie *Adelie* está praticamente distribuída de maneira equitativa nas três ilhas.

Tabela 2.1: Quantidade de Espécies por Ilha

species	island	count
Adelie	Dream Torgersen Biscoe	55 47 44
Chinstrap	Dream Biscoe Torgersen	68 0 0
Gentoo	Biscoe Dream Torgersen	119 0 0





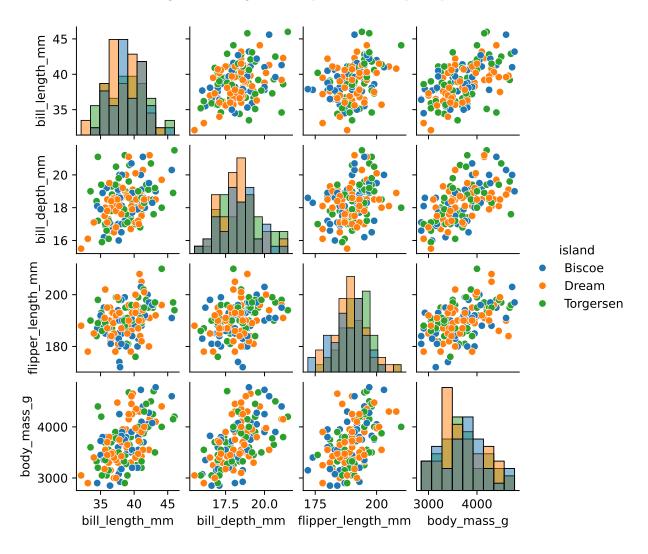


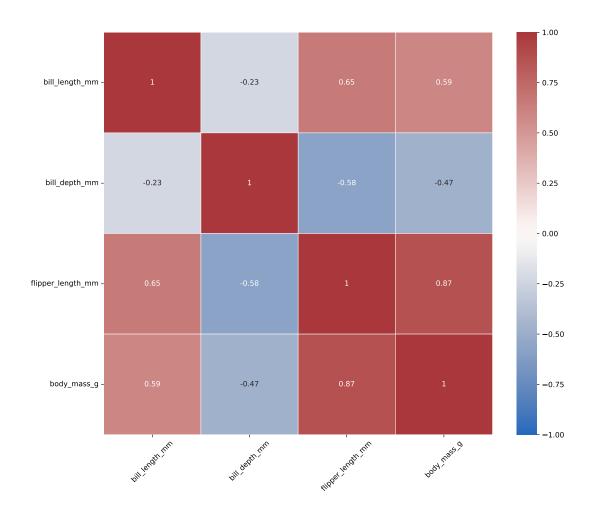
Figura 2.2: Pinguins da Espécie Adelie Disposto por Ilha

Ao analisarmos a Figura 2.2, podemos visualizar que o comportamento da espécie Adelie é consistente em todas as três ilhas. Concluímos, portanto, que o fator ilha não modifica o comportamento da espécie Adelie.

Dado que as ilhas *Dream* e *Biscoe* contêm exclusivamente as espécies *Chinstrap* e *Gentoo*, respectivamente, enquanto a espécie *Adelie* está igualmente distribuída entre as três ilhas, concluímos que não há variação significativa nos pinguins *Adelie* entre as diferentes ilhas. Diante desse cenário, parece mais viável escolher somente a variável **species** para inclusão no modelo. Essa decisão é respaldada por motivos biológicos e também porque apenas uma espécie está presente em diversas ilhas.

(array([0.5, 1.5, 2.5, 3.5]), [Text(0.5, 0, 'bill_length_mm'), Text(1.5, 0, 'bill_depth_mm'), Text(2.
(array([0.5, 1.5, 2.5, 3.5]), [Text(0, 0.5, 'bill_length_mm'), Text(0, 1.5, 'bill_depth_mm'), Text(0, 1.5, 'bill_length_mm')

Figura 2.3: Correlações entre as Variáveis do Conjunto de Dados



Temos correlações positivas entre as variáveis flipper_length_mm e bill_length_mm, bem como uma correlação negativa entre bill_length_mm e bill_depth_mm. Essa situação pode indicar a presença de alguns problemas de multicolinearidade.

Ajuste do Modelo e Multicolinearidade

Utilizamos o procedimento stepwise para verificar diferentes modelos que continham interação entre species, sex, e as variáveis numéricas. No entanto, sempre enfrentávamos problemas com multicolinearidade. Para simplificar o modelo, optamos pela fórmula: $body_mass_g \sim flipper_length_mm + bill_depth_mm + bill_length_mm + sex + species$. Entre todos os modelos avaliados, aqueles que apresentavam resíduos bem comportados e nenhum problema de influência, este se mostrou o único com todas as variáveis significativas, conforme testado pelo teste de coeficiente de regressão individual.

OLS Regression Results

Dep. Variable: Model: Method: Date: Time: No. Observations: Df Residuals: Df Model: Covariance Type:	Least So qua, 29 nov 20	-	Adj. F-st Prob):	0.875 0.873 380.2 6.82e-144 -2354.0 4722. 4749.	
	coef	std	err	t	P> t	[0.025	0.975]
Intercept	-1460.9946	571	.308	-2.557	0.011	-2584.911	-337.079
sex[T.male]	389.8915	47	.848	8.148	0.000	295.761	484.022
<pre>species[T.Chinstrap]</pre>	-251.4767	81	.079	-3.102	0.002	-410.980	-91.973
species[T.Gentoo]	1014.6267	129	.561	7.831	0.000	759.746	1269.507
flipper_length_mm	15.9502	2	.910	5.482	0.000	10.226	21.674
bill_depth_mm	67.2176	19	.742	3.405	0.001	28.380	106.055
bill_length_mm	18.2044	7	.106	2.562	0.011	4.225	32.184
Omnibus:		0.879	Durb	oin-Watson:		2.163	
<pre>Prob(Omnibus):</pre>		0.644	Jarq	ue-Bera (JB):		0.871	
Skew:		0.124	Prob	(JB):		0.647	
Kurtosis:		2.959	Cond	l. No.		7.55e+03	

Notes:

- [1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly specified.
- [2] The condition number is large, 7.55e+03. This might indicate that there are strong multicollinearity or other numerical problems.

```
modelo = lm(body_mass_g ~ flipper_length_mm + bill_depth_mm + bill_length_mm + sex + species, data
vif(modelo)
```

```
GVIF Df GVIF^(1/(2*Df))
flipper_length_mm 6.687361 1 2.585993
bill_depth_mm 6.077457 1 2.465250
bill_length_mm 6.072898 1 2.464325
sex 2.308318 1 1.519315
species 41.074074 2 2.531582
```

modelo.bse

Intercept	571.308144
sex[T.male]	47.848346
<pre>species[T.Chinstrap]</pre>	81.078824
species[T.Gentoo]	129.560586
flipper_length_mm	2.909612
bill_depth_mm	19.741850
bill_length_mm	7.106258
dtype: float64	

Não identificamos indícios de multicolinearidade, visto que os valores de $\it VIF$ estão abaixo de 3.

Resíduos

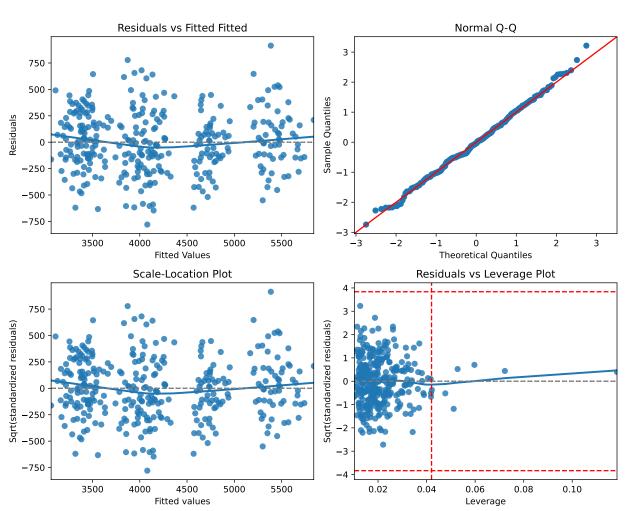


Figura 4.1: Análise Gráfica dos Resíduos

Shapiro Statistic: 0.997

Shapiro P-Value: 0.735

Durbin Watson Statistic: 2.1632128295336326

Na Figura 4.1, nos gráficos Resíduos versus valores ajustados e Gráfico escala-locação, podemos observar que a validade da suposição de linearidade existe no modelo, assim como a validade da suposição de homocedasticidade das variâncias. Isso é evidenciado pelo padrão aleatório dos resíduos em torno de zero.

O teste de *Durbin-Watson* para autocorrelação dos erros não mostra indícios de autocorrelação. Além disso, na figura Normal Q-Q, a verificação da suposição de normalidade dos erros é confirmada, e o teste de *Shapiro-Wilk* confirma esse resultado.

No gráfico Resíduos versus Alavancagem, observamos a presença de pontos de alavancagem, mas não identificamos pontos inconsistentes. Portanto, não atribuiremos atenção excessiva a esses pontos.

Influência

Em resumo, tanto as inspeções visuais quanto as análises estatísticas indicam que as observações não apresentam problemas significativos ou influências prejudiciais para a validade do nosso modelo.

Tabela 5.1: Sumário das Observações Influentes

	dfb_Intercept	$dfb_sex[T.male]$	$dfb_species[T.Chinstrap]$	dfb_species[T.Gentoo]	dfb_flipper_length_r	m dfb_bill_depth_mm	dfb_bill_length_mm	cooks_d	standard_resid	hat_diag	dffits_internal	student_resid	dflits
0	-0.0138047	-0.0106306	-0.0007172	-0.0072067	0.0139	50 -0.0002869	0.0009662	0.0000534	-0.1221080	0.0244651	-0.0193373	-0.1219233	-0.0193081
1	0.0060244	-0.0743242	-0.1118377	-0.0665715	-0.0253	04 -0.0299943	0.0943237	0.0042064	1.4217742	0.0143572	0.1715956	1.4240138	0.1718659
2	0.0988371	0.1153950	0.1092888	0.0986741	-0.0747	84 -0.0000788	-0.0733625	0.0042301	-1.2053238	0.0199747	-0.1720779	-1.2061644	-0.1721979
4	0.0394374	0.0470639	0.0011448	-0.0146354	-0.0203	38 -0.0501422	0.0175913	0.0008116	-0.4681456	0.0252680	-0.0753744	-0.4675842	-0.0752840
5	0.0046725	-0.0107510	-0.0284445	-0.1351557	0.0705	87 -0.1679537	0.0598328	0.0075640	-1.4433612	0.0247857	-0.2301049	-1.4457727	-0.2304894

```
# DFFitS
summ_df[summ_df['dffits'] > 3*np.sqrt(p/(n-p))]['dffits']
```

Series([], Name: dffits, dtype: float64)

Figura 5.1: COVRATIO

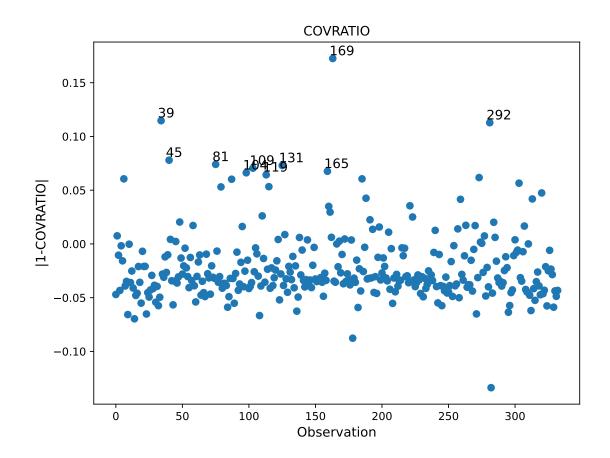


Figura 5.2: Medidas de Influência Leverage e Cook's

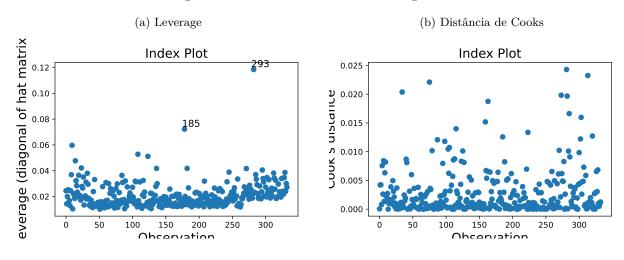
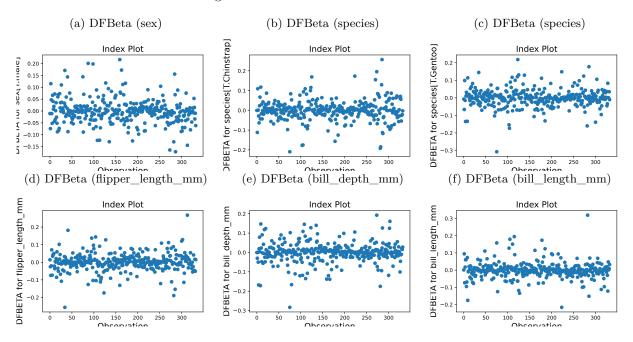


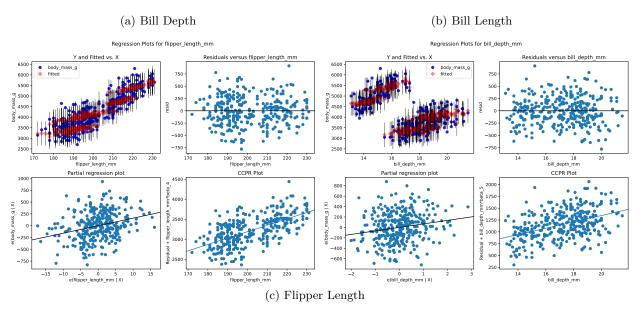
Figura 5.3: Medidas de Influência DFBeta



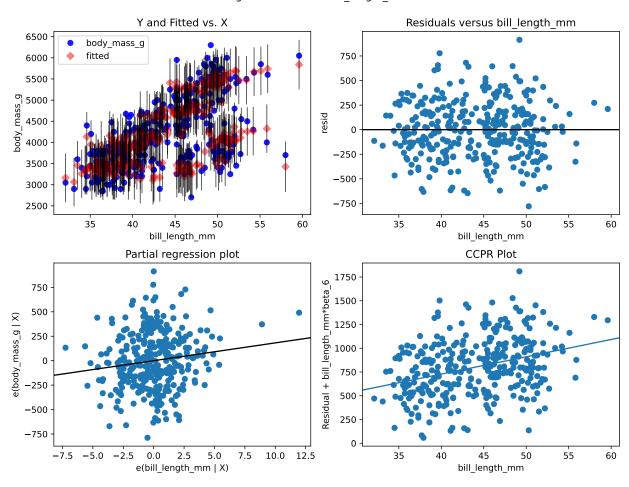
Regressão Parcial

Na Figura 6.1 podemos observar um padrão linear passando pela origem, mostrando que as variáveis explicativa estão linearmente relacionadas com a variável resposta.

Figura 6.1: Regressão Parcial



Regression Plots for bill_length_mm



Conclusões

OLS Regression Results

Dep. Variable:	body_r	nass_g	R-sq	uared:		0.875		
Model:		OLS	Adj. R-squared:			0.873		
Method:	Least So	quares	F-statistic:			380.2		
Date:	qua, 29 no	2023	Prob	(F-statistic)	:	6.82e-144		
Time:	20	:54:06	Log-	Likelihood:		-2354.0		
No. Observations:		333	AIC:			4722.		
Df Residuals:		326	BIC:			4749.		
Df Model:		6						
Covariance Type:		robust						
			err	t				
Intercept	-1460.9946	571.		-2.557		-2584.911		
sex[T.male]	389.8915	47.	848	8.148	0.000	295.761	484.022	
<pre>species[T.Chinstrap]</pre>	-251.4767	81.	079	-3.102	0.002	-410.980	-91.973	
species[T.Gentoo]	1014.6267	129.	561	7.831	0.000	759.746	1269.507	
flipper_length_mm	15.9502	2.	910	5.482	0.000	10.226	21.674	
bill_depth_mm	67.2176	19.	742	3.405	0.001	28.380	106.055	
bill_length_mm	18.2044	7.	106	2.562		4.225	32.184	
Omnibus:	=======	0.879	 Durb	:======= in-Watson:	:=====:	2.163		
Prob(Omnibus):		0.644		ue-Bera (JB):		0.871		
Skew:		0.124	_	(JB):		0.647		
Kurtosis:		2.959		l. No.		7.55e+03		
=======================================						========		

Notes:

- [1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly specified.
- [2] The condition number is large, 7.55e+03. This might indicate that there are strong multicollinearity or other numerical problems.

Com um R^2 ajustado de aproximadamente 87.3%, o modelo demonstra um bom ajuste aos dados, indicando que grande parte da variação no peso corporal pode ser explicada pelas variáveis consideradas.

Todas as variáveis são estatisticamente significativas, e de acordo com o VIF, não temos multicolinearidade. Além disso, a F-statistic sugere que o modelo como um todo é estatisticamente significativo.

Observamos que pinguins do sexo masculino tendem a ter um peso corporal médio aproximadamente 389.89 gramas maior do que pinguins do sexo feminino, mantendo outras variáveis constantes. Quanto à espécie, pinguins *Chinstrap* apresentam um peso médio cerca de 251.48 gramas menor em comparação com a espécie de referência (*Adelie*, *Female*), enquanto pinguins *Gentoo* têm um peso médio aproximadamente 1014.63 gramas maior.

As variáveis físicas também desempenham um papel significativo. Para cada unidade adicional no comprimento da nadadeira, observamos um aumento médio de 15.95 gramas no peso corporal, mantendo outras variáveis constantes. Similarmente, aumentos na profundidade e comprimento do bico estão associados a acréscimos médios de 67.22 e 18.20 gramas no peso corporal, respectivamente.