



Desempenho Escolar no Brasil: análise dos resultados do SAEB e dos gastos públicos com a Educação

Luana Elen de Souza **Universidade Federal de Santa Catarina (UFSC)** E-mail:luana.elen@hotmail.com

Professor Dr. Leonardo Flach **Universidade Federal de Santa Catarina (UFSC)** E-mail: leonardo.flach@gmail.com

Resumo

O presente estudo é uma replicação científica que descreve a relação entre os gastos na educação, produto interno bruto, contextos educacionais e o desempenho escolar mensurado por meio das médias das notas mais recentes da Prova SAEB 2019 das escolas de ensino médio nas regiões geográficas e unidades da federação do Brasil, por meio do método de regressão linear múltipla. O SAEB é o sistema de avaliação da educação básica, o qual permite o INEP gerar informações sobre o desenvolvimento da educação básica brasileira e o que pode estar interferindo na educação dos alunos. A amostra foi composta por 27 estados do Brasil e foram analisadas 11 variáveis contextuais, nas quais 2 compuseram o modelo de regressão linear múltiplo: Índice de Regularidade Docente (IRD) e Taxa de Abandono (TAB). Essas variáveis obtiveram uma correlação múltipla de 78,4% com a variável dependente NPS, e um p-valor menor que 0,05 que rejeitou a hipótese nula, indicando que pelo menos uma das variáveis possui uma ligação com a constante. Assim, possuindo um coeficiente de determinação ajustado (R² ajustado) de 0,58, resultando que 58% das variações na nota da prova SAEB são explicadas pela variação conjuntas de ambas variáveis do modelo 2. O estudo frisa a importância dos contextos escolares, bem como os estímulos do professor, o estado da economia do país e os gastos com a educação das unidades federativas brasileiras como forma de reduzir os efeitos desfavoráveis da atuação do desempenho escolar.

Palavras-chave: Investimento na educação 2019; Desempenho escolar no Brasil; Análise entre o investimento e desempenho na educação.

Linha Temática: Desempenho do Setor Público.







































1. Introdução

Devido o descuido que o Brasil teve ao longo de 200 anos, mesmo com o alto investimento com gastos na educação (baseado em 5,7% do PIB) em comparação aos países desenvolvidos, não tem tido tanto retorno na qualidade da educação como esperado. Segundo o Doutor em Educação Gabriel Grabowski, as realidades dos países são bem diferentes, pois pelos 500 anos de educação no Brasil, é apresentado uma demanda de 46% da nossa população pela educação, sendo umas das maiores entre o mundo. Isso devido à grande taxa de analfabetos e baixa escolaridade.

Sabendo que a avaliação do SAEB é um sistema para avaliação do desempenho da educação no Brasil desde os anos iniciais até o ensino médio, foi avaliado as médias das notas das escolas do ensino médio (tanto pública como privada) no ano de 2019, nas unidades federativas do Brasil. Verificando o contexto dos indicadores educacionais disponibilizados pelo INEP, junto com os gastos da educação e o produto interno bruto gerados no ano mais recente em cada estado do Brasil.

Por meio de uma análise quantitativa, com dados em corte, foi adotado para analise o modelo de regressão linear múltipla e avaliado as influências das 11 variáveis independentes adotadas como: GDE (gastos da educação); PIB (produto interno bruto); APT (alunos por turma); HAD (horas-aulas diária); DIS (taxa de distorção idade-série); TAP (taxa de aprovação), TAB (taxa de abandono); IRD (indicador de regularidade do corpo docente); IED (indicador de esforco docente); ICG (indicador de complexidade de gestão da escola); AFD (adequação de formação docente), com a variável dependente NPS (notas da prova Saeb). Dessa forma, verificar se podemos rejeitar a hipótese nula com 5% de nível de significância e assim averiguar se pelo menos uma variável explica a variação do NPS.

O objetivo do trabalho é evidenciar uma influência entre os gastos da educação (GDE), o Produto Interno Bruto de cada estado do Brasil (PIB) e outros contextos educacionais disponibilizados pelo INEP com a variável NPS (notas da prova SAEB do ensino médio em 2019) em cada unidade federativa Brasileira através do método de análise regressão linear múltipla. Para dessa forma, viabilizar as possíveis melhoras no desempenho educacional para os alunos do Brasil.

2. Revisão da literatura científica

O SAEB é o sistema de avaliação da educação básica, o qual permite o INEP gerar informações sobre o desenvolvimento da educação básica brasileira e o que pode estar interferindo na educação dos alunos. Essa prova é feita a cada 2 anos, por meio de questionários, avaliando os níveis de aprendizado dos estudantes.

Todas as informações contextuais juntadas com o SAEB, permite monitorar o aprimoramento das políticas educacionais com evidencias, além de que as médias das notas, juntamente com as taxas de aprovação, abandono e reprovação, as quais são mensuradas pelo Censo Escolar, formam o Índice de Desenvolvimento da Educação Básica, IDEB.

Essa prova é realizada desde 1990, porém apenas a partir de 2019 que a estruturação da prova se desenvolveu e começou a abranger também a educação infantil, ensino fundamental e o ensino médio.

O Produto Interno Bruto, PIB, é uma soma de todos os bens e serviços finais







































produzidos anualmente em um país, medido pelo preço que chega ao consumidor. E o seu crescimento é um medidor de fluxo de novos bens e serviços finais produzidos durante o período analisado. Indicando a economia de uma localidade, como caso de estudo as unidades federativas do Brasil, sendo que o PIB do Brasil em 2019 foi de 7,3 trilhões. Um país com maior PIB, tende obter um maior IDH, o qual é o Índice de Desenvolvimento Humano.

O Brasil investe cerca de 5,7% do PIB na educação, ocasionando num valor superior do investimento na educação que países desenvolvidos geralmente disponibilizam. Porém mesmo o gasto na educação brasileira sendo alto, o investimento por aluno acaba sendo baixo, logo é insuficiente para a demanda necessária pela quantidade de população que o Brasil tem em relação aos demais países desenvolvidos.

Segundo o Professor José (2015), da universidade de São Paulo, o qual é ex-presidente da Associação de Pesquisa em Financiamento da Educação (FINEDUCA), argumenta que devido o descuido que o Brasil teve com a educação ao longo do tempo, apenas aumentando o investimento em gastos brasileiros na educação em cerca de 6% a 7% do PIB, teria melhorias na educação e assim alcançando os países desenvolvidos.

Foi escolhido o artigo científico "Contexto e desempenho escolar: análise das notas na Prova Brasil das escolas capixabas por meio de regressão linear múltipla", como base do presente artigo, através do site de periódicos científicos Scielo para replicação da metodologia, mudando a amostra para o ano de 2019 e acrescentando as hipóteses de que a economia do Brasil e os gastos com a educação também afetam as notas das provas SAEB. Com um grupo de amostras diferentes, as quais seriam as médias das influências e notas do SAEB nas escolas públicas e privadas em cada estado brasileiro, e não apenas delimitado a uma escola.

O artigo que foi baseado o presente trabalho, analisou a Prova Brasil de 2013, em relação com os contextos educacionais disponibilizados pelo INEP, no qual o objetivo era, segundo Américo e Lacruz (2017), "contribuir com a rede estadual de educação do Espirito Santo". As amostras utilizadas foram 244 escolas, com 10 variáveis contextuais, relacionadas pelo método de regressão linear múltipla de stepwise. Resultando na influência sob a constante as seguintes variáveis: Índice de Regularidade Docente, Indicador de Esforço Docente e Taxa de Abandono. Indicando um grau de associação de 47,9% com a constante e a explicação de 22% da sua variação.

A Prova SAEB de 2019, junto ao site do INEP (Instituto Nacional de Estudos e Pesquisas Educacionais Anísio Teixeira) proporciona indicadores educacionais no contexto da escola e do professor em relação aos alunos, nas quais podemos destacar relevantes para o presente artigo:

- Alunos por turma;
- Horas-aula diária;
- Taxa de distorção idade-série;
- Taxa de aprovação;
- Taxa de abandono;
- Indicador de regularidade do corpo docente;
- Indicador de complexidade de gestão da escola;
- Indicador de esforço docente;
- Adequação de formação docente;
- Médias das notas da prova SAEB nas unidades federativas e estados brasileiros.

As demais variáveis independentes como o PIB (Produto Interno Bruto) que mede a







































riqueza econômica de uma localidade, que no caso são as unidades da federação, foram encontradas no site do IBGE (Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística), dados dos anos mais recentes relativos a 2019. E no Portal da Transparência da Controladoria-Geral da União foram encontrados os dados de distribuição das despesas com a educação por localidade das unidades da federação brasileira, o qual é a última variável independente GDE (Gastos de Educação) objetos de estudo.

De tal modo, que o objetivo geral desse artigo é medir a influência dessas variáveis em relação as notas da prova SAEB em cada unidade federativa do Brasil pela análise o uso do método de regressão linear múltipla e assim destacar como melhorar o desempenho escolar dos alunos do ensino médio tanto das escolas públicas como as privadas nos estados brasileiros.

3. Método de pesquisa

Para atingir o objetivo de pesquisa desse presente artigo, foi feito uma pesquisa descritiva, qualitativa e de dados em corte. As variáveis utilizadas e suas descrições se encontram na Tabela 1.

A atual pesquisa é uma réplica metodológica do artigo disponibilizado no site da Scielo, "Contexto e desempenho escolar: análise das notas na Prova Brasil das escolas capixabas por meio de regressão linear múltipla", feito pelos alunos Bruno Luiz Américo e Adonai José Lacruz, alunos da pós-graduação em Administração da Universidade Federal do Espírito Santo.

Os dados iniciais de pesquisa foram retirados dos sítios eletrônicos do IBGE e INEP relativos ao ano de 2019 (pois ainda não possuía dados de 2020), buscando por Indicadores Educacionais, seus contextos e nos sítios eletrônicos de transparência do Governo para achar dados da economia do Brasil, filtrando com os dados mais recentes possíveis e convenientes com a pesquisa.

Tabela 1. Descrição das variáveis do modelo inicial de pesquisa

	Variáveis	Descrição		
Dependente	Notas da Prova SAEB de 2019	NPS	Intervalar (0 a 10)	Média das notas da prova no intervalo de 0 a 10, na qual, reflete o nível de aprendizado demonstrado pelos estudantes avaliados, indicando a qualidade do ensino brasileiro.
Independentes	Alunos por turma	APT	Rácio	Média de matriculas pelas turmas nas escolas.
	Horas-aula diária	HAD	Rácio	Média de Horas-aula diária.









































Taxa de distorção idade-série	DIS	Rácio	Taxas de distorção idade-série.
Taxa de aprovação	TAP	Rácio	Taxa de aprovação de discentes.
Taxa de abandono	TAB	Rácio	Taxa de abandono dos discentes.
Indicador de regularidade do corpo docente	IRD	Intervalar (0 a 5)	Permanência dos professores nas escolas, o índice mede a irregularidade de vínculo do professor com a escola de 0 a 5. Foi utilizado os valores de 5.
Indicador de esforço docente	IED	Rácio	Percentual do nível de esforço dos docentes. Mensurado por número de escolas, turnos, alunos e etapas de lecionamento do professor. Quanto maior o indicador, maior é o esforço. Foi utilizado a soma dos níveis 4, 5 e 6 na variável explicativa.
Indicador de complexidade de gestão da escola	ICG	Intervalar (0 a 6)	A complexidade de gestão da escola é medida pelo número de turnos, etapas e modalidades disponíveis. Quanto maior a complexidade maior o nível. Foi utilizado o valor do nível 6 para variável explicativa.
Adequação de formação docente	AFD	Rácio	Vai do grupo 1 ao 5, na qual o 1 é o docente que possui formação superior com complementação na disciplina que leciona e o 5, é o qual o docente não possui o curso superior. Foi utilizado com variável explicativa o nível 1.
Gastos na Educação em 2019	GDE	Rácio	Valor gasto na educação pelo governo em cada estado do Brasil.
PIB dos estados do Brasil	PIB	Rácio	Último valor do Produto Interno Bruto disponível que indica a economia de cada estado do Brasil (2017).

Fonte: Luana Elen de Souza (2020).

Em seguida é mostrada na figura 1, a esquematização do problema de pesquisa, no qual separa a ideia de cada influencia em seu setor de atuação que pode contabilizar na nota média da prova SAEB em cada estado do país feita por todos os alunos do ensino médio das escolas do Brasil.









































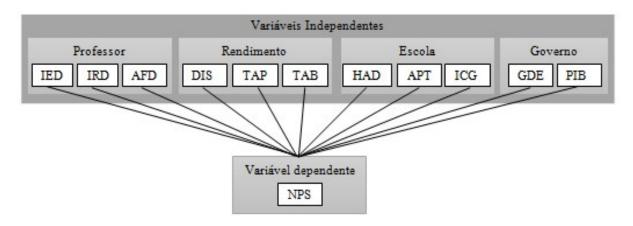


Figura 1. Modelo inicial de pesquisa

Fonte: Compilação do autor.

A pesquisa conta com 27 observações, que são as médias dos dados coletados de cada estado que compõe o Brasil. Relativos a uma média das notas da prova SAEB em cada estado, realizadas em todas as escolas que possuem ensino médio, sendo escola pública (municipal ou estadual) e escolas privadas.

Foi feito o processamento de dados através do software Stata (que foi utilizada para achar a correlação entre as variáveis utilizadas) e em grande maioria, foi utilizado também o software Gretl, onde foi feito toda a análise do modelo de regressão linear múltipla e suas validações dos pressupostos.

O método foi avaliado pela contribuição significativa do modelo de regressão, no qual foi identificado as correlações e hipóteses de independência entre a constante e as demais variáveis independentes, com nível de significância de 0,05 (5%).

4. Análise dos resultados

Para começar a analisar e fazer a extração de medidas foi feito a análise estatística descritiva das variáveis do modelo inicial de pesquisa na Tabela 2, para melhorar o entendimento dos resultados. Mostrando que possui 27 observações.

A variável dependente NPS, que seria as médias das notas da prova SAEB do Ensino Médio de cada estado brasileiro, apresenta dados que são bem pouco dispersas, apresentando um CV de apenas 7,65%. De acordo com cada média e Desvio padrão, as demais variáveis independentes apresentam uma dispersão considerada de baixa à moderada, com exceção de duas variáveis, as quais são a AFD (com CV=98,80%) e o PIB (com CV=169,26%), ambas estão com a dispersão bastante alta, ou seja, apresentam uma grande diferença em relação a cada estado.









































Tabela 2. Estatística descritiva das variáveis

Variável	Média	Mediana	D.P.	CV (%)	Mín.	Máx.
IED	60,3	62,6	9,75	16,17	33,6	76,1
IRD	8,98	8,8	4,2	46,77	2,8	20
AFD	3,35	2,4	3,31	98,80	0,4	13,6
DIS	29,5	28,6	8,26	28,00	11,9	46,5
TAP	84,6	83,8	5,21	6,16	73,2	93,5
TAB	5,65	5,8	2,49	44,07	1,4	10,2
HAD	5,2	5,2	0,553	10,63	4,5	6,8
APT	29,2	29,2	3,19	10,92	21,9	35,2
ICG	2,79	2,7	1,49	53,40	0,5	7,3
GDE	1,87E+09	1,60E+09	1,71E+09	91,44	2,61E+08	6,97E+09
PIB	2,44E+05	1,13E+05	4,13E+05	169,26	1,21E+04	2,12E+06
NPS	4,69	4,65	0,359	7,65	4,1	5,27

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.

A dispersão foi calculada pelo coeficiente de variação (CV), através da fórmula:

$$CV = (s/X) * 100$$

Onde,

 $s \rightarrow \acute{e}$ o desvio padrão;

 $X \rightarrow \acute{e}$ a média dos dados.

Assim, para analisar as correlações estatisticamente significativas entre as variáveis independentes com a variável dependente, foi feito na tabela 3 a análise de correlação de Pearson pelo software Stata.

Tabela 3. Matriz de Correlação de Pearson

Variáv eis	NPS	IED	IRD	AFD	DIS	TAB	TAP	HAD	APT	ICG	GDE	PIB
NPS	1,0000											
IED	- 0,0433	1,0000										
IRD	- 0,3686 **	0,1660	1,0000									
AFD	- 0,1827 **	- 0,2064 **	-	1,0000								









































		au i	A (20)				h	CONSOLHO REGIONAL DE CO DE SANTA CATARINA	macosec 7 07 c	arecendo a r	10/10000.	
	- 0.7070	0 1101	0.5620									
DIS	**	0,1191	0,5020 **	0,0539	1,0000							
					-							
TAP	0,3589	0,0905	0,0988	0.0115	0,5799	1,0000						
IAI	-	0,0703	0,0700	0,0113		-						
	0,7295		0,1157			0,8225						
TAB	**	0,0805	*	0,0859	0,7235	**	1,0000					
	0,1432	0,3854	0,2861		0,1286	0,4907	- 0,4410					
HAD	*	**	**	0,0331	*	**	**	1,0000				
		- 0.1707	0.2252	- 0.4010	0.1.425	0.2440	-	0.2656				
APT	0,0218	0,1607 **	0,2373	0,4918 **	0,1435 **	0,3449	0,2445	0,3676	1,0000			
			-	-		-						
ICG	0,2369	0,0570	0,1301	0,4325	0,0142	0,2093	0.0788	0,0443	0,1856	1,0000		
100		0,0370		-	-		-	0,0443		1,0000		
	0,4023		0,1979	0,2547	0,1205	-	0,2188	-		0,1710		
GDE	**	**	**	**	*	0,0723	**	0,0359	0,0700	**	1,0000	
	0,3461	0,2600	_	0,2478	0,4790	0,2576	0,3754	_		_	0,4453	1,00
PIB	**	**	0,0318	**	**	**	**	0,0059	0,0691	0,0713	**	00

^{*} Estatisticamente significante ao nível 0,01.

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Stata.

Na análise de correlação, foi visto que 9 variáveis independentes demonstraram ter uma correlação significativa com a variável dependente e boas candidatas ao modelo de regressão. Segundo o critério de Miles e Shevlin (2001), podemos caracterizar as correlações altamente significativas quando os coeficientes de Pearson forem r > 0.5, moderadas quando forem 0.3 < r <= 0.5 e baixa quando for 0.1 < r <= 0.3.

Sendo os valores mais próximos de -1 há uma correlação negativa e quando for mais próxima de +1 temos uma correção linear positiva. Intensificando sua força de correlação de acordo com os números sendo < -1 e > +1.

Desse modo, podemos observar que as variáveis DIS, TAB tem uma alta correlação negativa com a variável dependente NPS, as variáveis GDE, PIB, TAP apresentam uma correlação moderada positivamente, a variável IRD teve uma correlação moderada negativamente e as variáveis ICG, HAD (positivamente) e AFD (negativamente) obtiveram uma correlação baixa. As demais variáveis IED e APT não apresentaram correlação com a variável dependente.

Assim os fortes candidatos para o modelo de regressão são as variáveis DIS, TAB, GDE, PIB, TAP, ICG, IRD, HAD e AFD. Foram escolhidos 4 modelos para implementar a análise de regressão linear múltipla, nas quais não foram utilizados o DIS por apresentar um p-valor alto, e as variáveis HAD, ICG e AFD por apresentarem uma correlação baixa.



































^{**} Estatisticamente significante ao nível 0,05.





Tabela 4. Resumo dos Modelos de Regressão Linear Múltipla.

		_				. (5)
Modelo	Preditores	R	R ²	R ² ajustado	Erro-padrão	p-valor(F)
1	(constante), TAB	0,729475	0,532134	0,513419	0,250263	0,000016
2	(constante), , TAB, IRD,	0,783567	0,613977	0,581809	0,232010	0,000011
3	(constante), TAB, IRD, TAP,	0,891747	0,795212	0,768500	0,172622	4,28e-08
4	(constante), TAB, IRD, TAP, PIB, GDE.	0,903479	0,816275	0,761158	0,175338	2,01e-06

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.

Foi feita a verificação da validação dos pressupostos do modelo de regressão linear múltipla. A primeira verificação foi avaliada na Tabela 5 se houve problemas de colinearidade, mostrando se houve ausência de multicolinearidade a partir dos resultados da VIF (Variance inflation) e Condition index. Se o VIF for acima de 10, indica que a multicolinearidade pode estar influenciando as estimativas de mínimos quadrados do modelo.

Tabela 5. Validação dos Pressupostos – Regressores

140	cia 5. Validaçã	ao aos i	cssupostos	Regressores
Modelo		Mul	ticolinearida	de
Modelo	Variavel	VIF	Dimensão	Condition Index
1	(constante)		1	1,000
	TAB	1,000	2	4,354
2	(constante)		1	1,000
	TAB	1,014	2	4,354
	IRD	1,014	3	6,494
3	(constante)		1	1,000
	TAB	3,102	2	5,041
	IRD	1,014	3	5,801
	TAP	3,091	4	84,855
4	(constante)		1	1,000
	TAB	4,274	2	2,614
	IRD	1,119	3	4,411
	TAP	4,000	4	6,523
	IED	1,149	5	7,543
	GDE	1,712	6	18,793
	PIB	1,532	7	119,841

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.









































De acordo com a análise feita na Tabela 5, foi visto que nenhuma das variáveis apresentou um VIP superior de 10, logo, há ausência de multicolinearidade nas variáveis independentes utilizadas. E pela a Condition Index, segundo Gujarati (2000), o qual diz que terá sérios problemas de multicolinearidade para valores maiores de 30, apresentou valores superiores a 30 nos modelos 3 e 4.

Desse modo, foi visto que o TAP e o PIB amplificam os efeitos da multicolinearidade nos modelos, e assim influenciando e reduzindo a correlação com as demais variáveis do modelo em relação à variável dependente.

A próxima análise de pressupostos feitas do modelo de regressão linear múltipla são os temos de perturbação estocástico, o qual verifica o teste de homocedasticidade de Breusch-Pagan e o teste de Normalidade de resíduos, ambas aplicadas pelo software Gretl.

Tabela 6. Validação dos Pressupostos – Termo de Perturbação Estocástico

Modelo		asticidade h-Pagan		alidade dos esiduos
	LM	p-valor	R²	p-valor
1	1,034179	0,309179	1,521	0,4674
2	0,554153	0,757997	3,123	0,20985
3	1,889358	0,595685	3,391	0,1835
4	6,200627	0,401095	2,358	0,30754

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.

Pelo teste de Normalidade dos Resíduos, nenhum dos modelos podemos rejeitar a hipótese nula de normalidade da distribuição do termo estocástico, podendo assumir o pressuposto de normalidade.

No teste de Homocedasticidade de Breusch-Pagan também não permite rejeitar a hipótese nula de homocedasticidade do termo de perturbação estocásticos, devidos seus altos valores de p-valor.

Assim podemos verificar na tabela 4, que a variável TAB (que é a taxa de abandono) e o IRD (índice de regularidade docente) do modelo 2, tiveram uma correlação múltipla de 78,4% com a variável dependente NPS (nota da prova SAEB). Ocasionando num coeficiente R² ajustado de 0,58, demonstrando que 58% da divergência da nota da prova SAEB são explicadas pela divergência de ambas variáveis independentes escolhidas nesse modelo.

E por mais que os modelos 3 e 4, apresentaram uma porcentagem maior de correlação múltipla, que seria o grau de associação entre as variáveis, os dois modelos apresentaram problema de multicolinearidade, demonstrado na tabela 5, por isso foi adotado o modelo 2.

Com isso, foi feito a análise de variância ANOVA na tabela 7, o qual mostra um teste estatístico para ajuste do modelo em questão do teste F, mostrando se o modelo permite ou não rejeitar a hipótese nula (H0) e que pelo menos uma das variáveis independentes tenha influência sobre a variável dependente NPS.































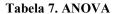












Modelo			Soma dos Quadrados	gl	Quadrado da média	R ²	F	p-valor
		Regressão	1,78088	1	1,78088			
1	(constante), TAB	Resíduo	1,56579	25	0,0626318	0,532134	28,4341	1,58E-05
	1710	Total	3,34667	26	0,128718			
		Regressão	2,05478	2	1,02739			
2	(constante), TAB, IRD	Resíduo	1,29189	24	0,0538289	0,613977	19,0862	1,09E-05
	TAD, IND	Total	3,34667	26	0,128718			
	(constante),	Regressão	2,66131	3	0,887105			
3	TAB, IRD,	Resíduo	0,68536	23	0,0297982	0,795212	29,7704	4,28E-08
	TAP	Total	3,34667	26	0,128718			
	(constante),	Regressão	2,73181	6	0,455301			
4	TAB, IRD, TAP, IED,	Resíduo	0,614867	20	0,0307433	0,816275	14,8098	2,01E-06
	GDE, PIB	Total	3,34667	26	0,128718			

Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.

Analisando a Tabela 7, verificamos que com o uso das variáveis TAB e IRD, calculando nos valores da soma de quadrados, dividindo a regressão pelo total do modelo 2, temos 61% de redução do erro quadrado que ocorreria se fosse usada apenas a média da variável NPS para prever a variável dependente. O qual tem uma redução significativa se avaliar o valor do teste F de 19,0862, com o p-valor de 1,09E-05.

Assim, vemos na tabela 8 os coeficientes das variáveis apresentadas no modelo de regressão linear múltipla feita no software Gretl.

Tabela 8. COEFICIENTES

Ma	delo	Coeficientes da	regressão	Significância e	statística
MIO	delo	В	Erro-padrão	T	p-valor
1	(constante)	5,27812	0,121179	43,56	<0,0001
	TAB	â^'0,104910	0,0196743	â^'5,332	<0,0001
2	(constante)	5,47221	0,141505	38,67	< 0,0001
	TAB	â^'0,100117	0,0183627	â^'5,452	<0,0001
	IRD	â^'0,0246267	0,0109173	â^'2,256	0,0335
3	(constante)	10,3387	1,08378	9,539	<0,0001
	TAB	â^'0,188597	0,0239014	â^'7,891	<0,0001
	IRD	â^'0,0248633	0,00812293	â^'3,061	0,0055
	TAP	â^'0,0515872	0,0114343	â^'4,512	0,0002
4	(constante)	9,34661	1,28269	7,287	< 0,0001
	TAB	â^'0,168422	0,028496	â^'5,910	<0,0001
	IRD	â^'0,0286035	0,00867038	â^'3,299	0,0036



























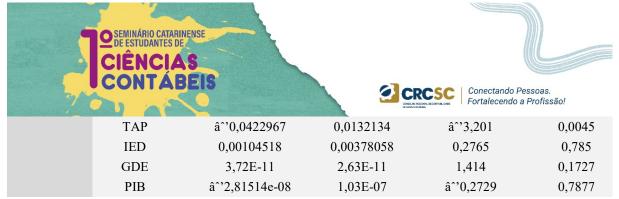












Fonte: Luana Elen de Souza (2020), elaborado no software Gretl.

Na tabela acima foi verificado que a variável de gastos com a educação (GDE), obteve um p-valor 0,1727, demonstrando um valor maior que o nível de significância de 0,05, ou seja, a hipótese de que os coeficientes são iguais a zero não é válida, não tendo influencia na variável dependente estatisticamente significante. Da mesma forma acontece com a variável independente PIB (Produto Interno Bruto de cada estado do Brasil).

A constante B mede a importância da variável individual na previsão geral da nota da prova SAEB. E a variável mais relevante foi TAB, que é a taxa de abandono nas escolas de cada estado Brasil no Ensino Médio, em seguida da variável IRD (índice de regularidade docente), seguindo todos os critérios previstos em cada teste feito anteriormente.

Com tudo, podemos apresentar que o modelo 2 seria as melhores variáveis independentes que influenciam na variável dependente NPS, como podemos ver no modelo final na figura 2, abaixo:

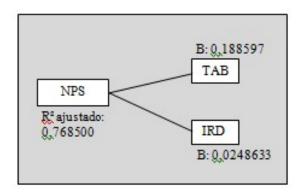


Figura 2. MODELO FINAL Fonte: Compilação do autor.



































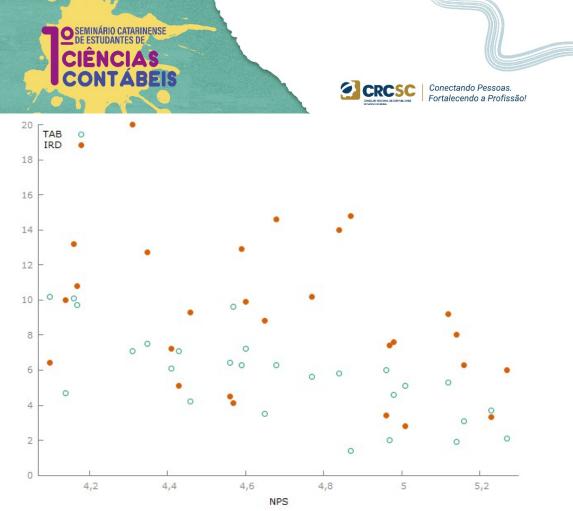


Figura 3. Gráfico de dispersão do Modelo 2 Fonte: Dados retirados do IBGE e INEP, gráfico elaborado pelo autor.

Na figura 3, é possível analisar que com os menores valores de IRD e TAB, maior é as médias das notas da prova SAEB nos estados do Brasil. Ou seja, quanto maior o IRD, maior é a irregularidade do corpo docente nas escolas, e quanto maior o TAB, maior a taxa de abandono dos alunos, os quais resultam em notas menores da prova SAEB.

5. Considerações finais

Concluímos que o trabalho teve uma diferença de resultado em relação ao trabalho replicado "Contexto e desempenho escolar: análise das notas na Prova Brasil das escolas capixabas por meio de regressão linear múltipla", o qual resultou em (além das variáveis encontradas nesse artigo) mais uma variável independente no modelo, que seria o IED (indicador de esforço docente), porém nesse presente artigo essa variável não apresentou influência significativa na variável independente NPS (Notas das provas SAEB em cada estado do Brasil).

O objetivo do trabalho era evidenciar se havia influencia entre os gastos da educação (GDE), o Produto Interno Bruto de cada estado do Brasil (PIB) e outros contextos educacionais disponibilizados pelo INEP com a variável NPS (notas da prova SAEB), porém as análises e testes não demonstraram influência significativa com as variáveis PIB e GDE, pois ambos apresentaram elevados valores de p-valor, não rejeitando a hipótese nula e não tendo uma margem de segurança significativa.

Considerando um nível de significância de 5%, foi visto que as influencias significativas









































nas notas da prova SAEB foram através das variáveis IRD e TAB do Modelo 2 de regressão linear múltipla, apresentando uma correlação múltipla de 78,4% com a variável dependente NPS, e um p-valor menor que 0,05 que rejeitou a hipótese nula, indicando que pelo menos uma das variáveis possui uma ligação com a constante. Assim, possuindo um coeficiente de determinação ajustado (R² ajustado) de 0,58, resultando que 58% das variações na nota da prova SAEB são explicadas pela variação conjuntas de ambas variáveis do modelo 2 (conforme dados da tabela 4).

Outro fator que poderia ser avaliado em futuros trabalhos seria a taxa de desempregos, renda per capita e a média de remuneração de cada professor em cada estado, os quais poderiam ter uma ligação com o desenvolvimento dos alunos e nas notas da prova SAEB.

6. Referências

AMÉRICO, Bruno; LACRUZ, Adonai. Contexto e desempenho escolar: análise das notas na Prova Brasil das escolas capixabas por meio de regressão linear múltipla. Revista Administrativa Pública – RAP. P. 854 -878, 2017.

EDUCAÇÃO: Distribuição das despesas com educação por localidade. Porta da Transparência, Controladoria-Geral da União. Disponível em: < http://www.portaltransparencia.gov.br/funcoes/12-educacao?ano=2019>. Acesso em: 09, novembro de 2020.

FLACH, Leonardo. Análise de Regressão Múltipla. UFSC, Departamento Ciências Contábeis, disciplina contabilometria, p. 01-55, 2020.

GRABOWSKI, Gabriel. Quanto e como é o gasto do Brasil com educação: Por que aplicação não reverte em qualidade?. FUNDACRED. 2015. Disponível em: https://www.fundacred.org.br/site/2019/04/16/quanto-e-como-e-o-gasto-do-brasil-com-educacao/>. Acesso em: 01, dezembro de 2020.

GUJARATI, Damodar N. Econometria básica. São Paulo: Makron Books, 2000.

INDICADORES EDUCACIONAIS COMPOSTOS POR: Taxa de Aprovação, SAEB e IDEB. Instituto Nacional de Estudos e Pesquisas Educacionais Anísio Teixeira, Ministério da Educação. Atualizado 23/11/2020. Disponível em: < https://www.gov.br/inep/pt-br/areas-de-atuacao/pesquisas-estatisticas-e-indicadores/ideb/resultados>. Acesso em: 27, novembro de 2020.

INDICADORES EDUCACIONAIS – INEP, MEC. Atualizado 12/03/2020. Disponível em: http://portal.inep.gov.br/indicadores-educacionais. Acesso em: 09, novembro de 2020.

MILES, Jeremy; SHEVLIN, Mark. *Applying regression and correlation*: a guide for students and researchers. Londres: Sage, 2001.







































PINTO, José. Quanto e como é o gasto do Brasil com educação: Para Especialistas, Deve-se Investir Com Mais Eficiência. FUNDACRED. 2015. Disponível https://www.fundacred.org.br/site/2019/04/16/quanto-e-como-e-o-gasto-do-brasil-comeducação/ >. Acesso em: 01, dezembro de 2020.

PRODUTO INTERNO BRUTO -PIB. IBGE, Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística. Atualizado em 2020. Disponível em: < https://www.ibge.gov.br/explica/pib.php>. Acesso em: 27, novembro de 2020.



































