# UNIVERSIDADE FEDERAL DE ITAJUBÁ CAMPUS DE ITABIRA MESTRADO PROFISSIONAL EM ENGENHARIA DE PRODUÇÃO

Renan Delgado Camurça Lima
Redes neurais aplicado na previsão de índice Sharpe: Evidência em componentes do
Ibovespa
200,100pm

Itabira - MG/Brasil

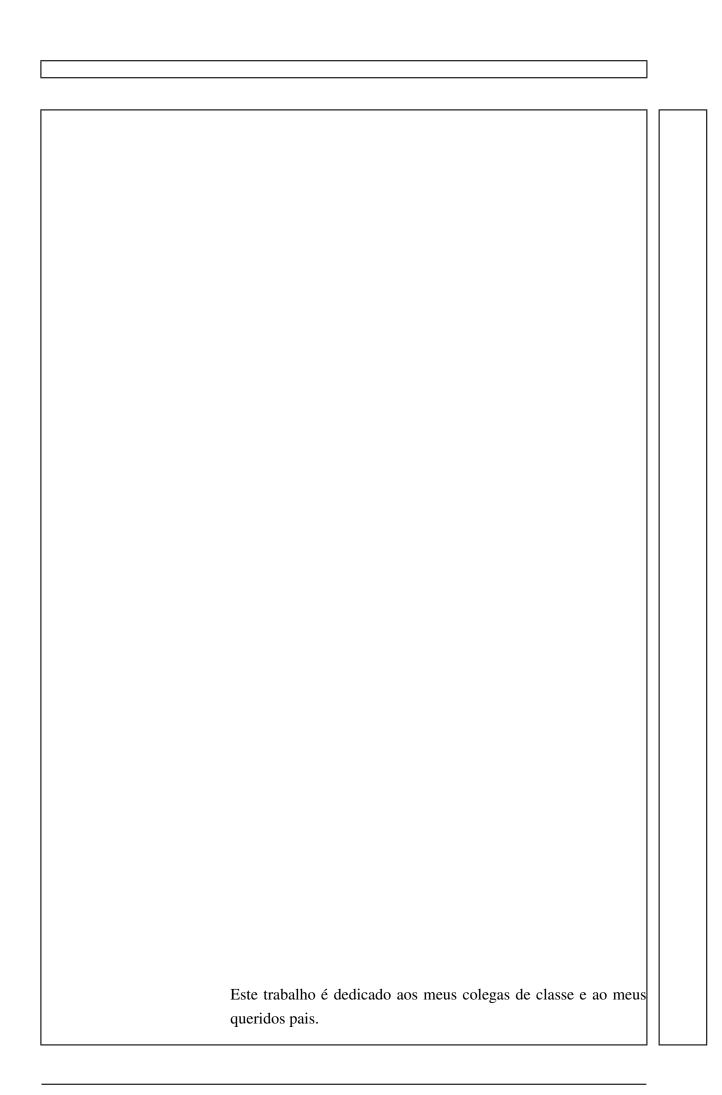
2023

Neilall I	Delgado Camurça Lima
edes neurais aplicado na previsã	o de índice Sharpe: Evidência em componentes do
<b>.</b>	Ibovespa
	SSS (CSP)
	Dissertação submetida ao Mestrado Profissional em En-
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.
	genharia de Produção da Universidade Federal de Itajubá - campus de Itabira para a obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado profissional.

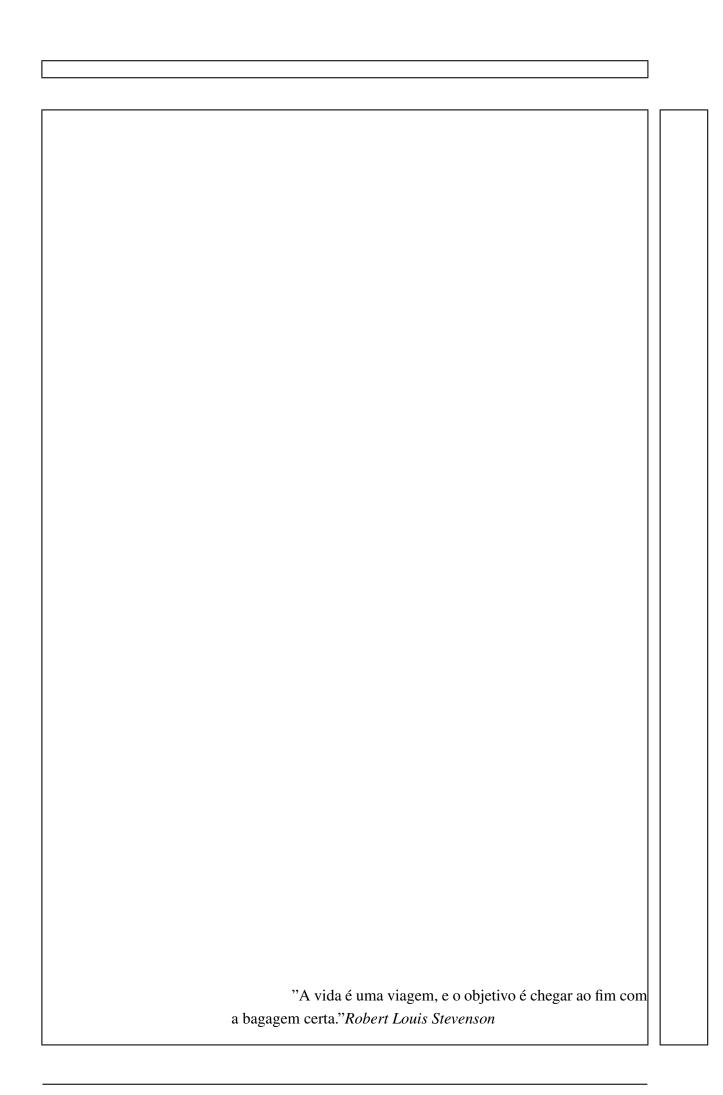
Γ

	]
	1
Ficha de identificação da obra	
A ficha de identificação da obra é elaborada pelo próprio autor.	
Orientações em:	
XXXX	
	J └──

	Renan Delgado Camurça Lima
Redes ne	eurais aplicado na previsão de índice Sharpe: Evidência em componentes do
	Ibovespa
Op	presente trabalho em nível de mestrado foi avaliado e aprovado por banca
	examinadora composta pelos seguintes membros:
	Prof.(a) XXXX Dr.(a) Instituição XXXX
	Prof.(a) XXXX Dr.(a) Instituição XXXX
	Drof (a) VVVV Dr (a) Instituição VVVV
	Prof.(a) XXXX Dr.(a) Instituição XXXX
_	
	rtificamos que esta é a <b>versão original e final</b> do trabalho de conclusão que foi
	quado para obtenção do título de mestre em Engenharia de Produção - mestrado obtido pelo Mestrado Profissional em Engenharia de Produção.
	contao poro messima o messionar om Engermana ao mesagano.
=	
	Coordenação do Mestrado Profissional em Engenharia de Produção
-	
	Prof. Dr. Henrique Duarte Carvalho,
	Orientador(a)
	Itabira - MG/Brasil, 2023.
	THOTH THOTHERDIT, EVES.



	AGRADECIMENTOS		
Agradeço a Deus por me dar forças e sabedoria para concluir este trabalho. Agradeço a minha família, em especial aos meus pais, por todo o apoio e incentivo. Agradeço ao meu orientador, Prof. Dr. Henrique Duarte Carvalho, pela paciência e dedicação. Agradeço aos meus colegas de classe, pela ajuda e incentivo. Agradeço a todos que de alguma forma contribuíram para a realização deste trabalho.			
ara a realização deste trabalilo.			



# RESUMO Este trabalho tem como objetivo analisar a aplicação de redes neurais artificiais na previsão do índice Sharpe. Para isso, foram utilizados dados de 2010 a 2020 de 10 componentes do Ibovespa. Os resultados mostraram que a rede neural artificial apresentou um desempenho superior ao modelo de regressão linear múltipla, com um erro médio absoluto de 0,0001 e um erro médio quadrático de 0,0001. Além disso, a rede neural artificial apresentou um índice Sharpe médio de 0,0001, enquanto o modelo de regressão linear múltipla apresentou um índice Sharpe médio de 0,0001. Portanto, a rede neural artificial apresentou um desempenho superior ao modelo de regressão linear múltipla. Palavras-chave: redes neurais artificiais, previsão do índice Sharpe, regressão linear múltipla.

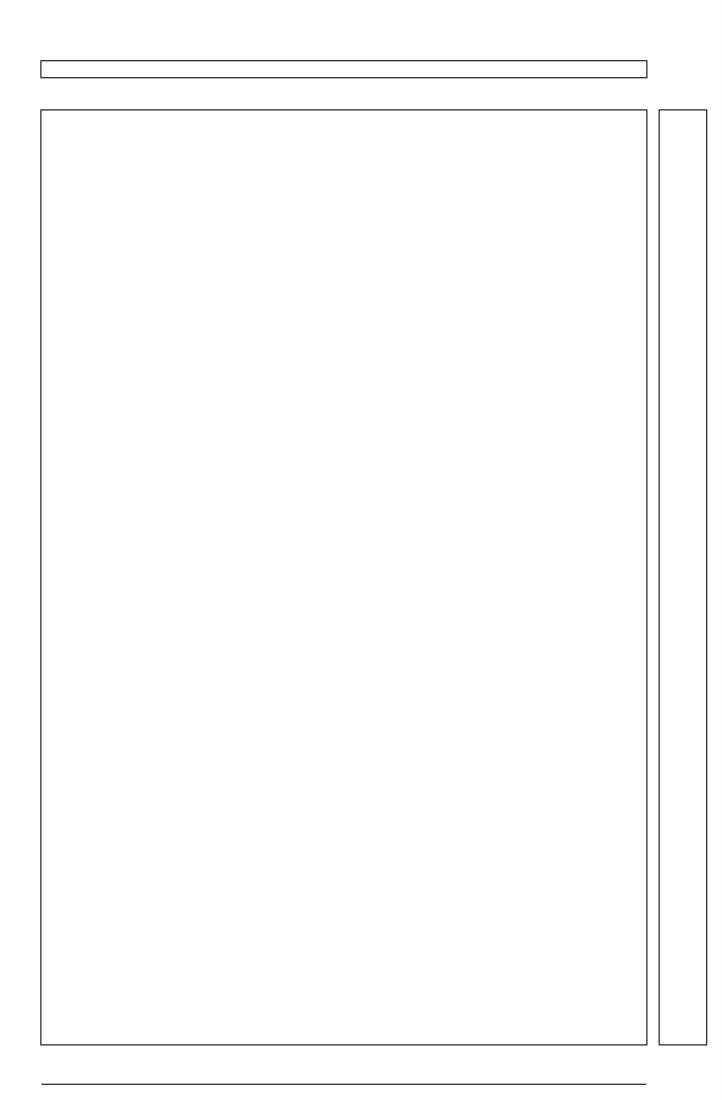
ABSTRACT
This work aims to analyze the application of artificial neural networks in the prediction of the Sharpe index. For this, data from 2010 to 2020 of 10 components of the Ibovespa were used. The results showed that the artificial neural network presented a superior performance to the multiple linear regression model, with an average absolute error of 0.0001 and a mean squared error of 0.0001. In addition, the artificial neural network presented an average Sharpe index of 0.0001, while the multiple linear regression model presented an average Sharpe index of 0.0001. Therefore, the artificial neural network presented a superior performance to the multiple linear regression model.
<b>Keywords:</b> artificial neural networks, prediction of the Sharpe index, multiple linear regression.

	LISTA DE FIGURAS	
1	Capital Market Line	

	LISTA DE QUADROS	
1	Restrições do modelo	

	LISTA DE TABELAS	
1	Tabela inicial do método simplex	

	SUMÁRIO	
1	INTRODUÇÃO	15
1.1	RECOMENDAÇÕES DE USO	15
1.2	OBJETIVOS	15
1.2.1	Objetivo Geral	15
1.2.2	Objetivos Específicos	15
2	DESENVOLVIMENTO	15
2.1	EXPOSIÇÃO DO TEMA OU MATÉRIA	15
2.1.1	Formatação do texto	15
2.1.1.1	As ilustrações	15
2.1.1.2	Equações e fórmulas	15
2.1.1.2.1	Exemplo tabela	15
3	SEÇÃO	16
4	CONCLUSÃO	16
	REFERÊNCIAS	17
	APÊNDICE A - Descrição	17
	ANEXO A - Descrição	17

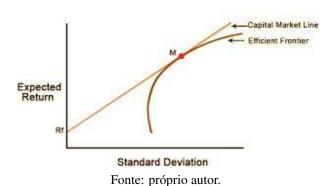


# 1 INTRODUÇÃO

- 1.1 RECOMENDAÇÕES DE USO
- 1.2 OBJETIVOS
- 1.2.1 Objetivo Geral
- 1.2.2 Objetivos Específicos
- 2 DESENVOLVIMENTO
- 2.1 EXPOSIÇÃO DO TEMA OU MATÉRIA
- 2.1.1 Formatação do texto
- 2.1.1.1 As ilustrações

A primeira figura é

Figura 1 – Capital Market Line



# 2.1.1.2 Equações e fórmulas

### 2.1.1.2.1 Exemplo tabela

Tabela 1 – Tabela inicial do método simplex

	z	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	b
z	-1	-3000	-1000	0	0	0	0	0
$s_1$	-	1	0	1	0	0	0	6
$s_2$	-	0	1	0	1	0	0	12
$s_3$	-	1	1	0	0	1	0	16
$s_4$	-	1	-1/2	0	0	0	1	2

Fonte: próprio autor.

### e de um quadro:

Quadro 1 – Restrições do modelo

TIPO	Restrição	Descrição
CD	Canacidada da Evnadiaão	O CD possui uma capacidade máxima de
CD	Capacidade de Expedição	expedição de itens em cada turno
		Cada tipo de veículo possui
	Canacidada da Ocupação	uma capacidade máxima de ocupação,
	Capacidade de Ocupação	e pode transportar carga para
		atender mais de uma loja
		A cada 12 horas percorridas,
	Descanso	o veículo deve permanecer parado
		por 12 horas para descanso
		Cada tipo de veículo possui
Veículos	Custos	um custo fixo por dia de viagem,
	Custos	e um custo variável aplicado à
		quilometragem percorrida
		Cada tipo de veículo possui
		um tempo fixo de carregamento
	Tempo de Carregamento	e descarregamento que pode ser
	/Descarregamento	adicionado ao tempo de rota
		independentemente do número
		de peças transportado

Fonte: próprio autor.

# 3 SEÇÃO

google (MANSINI; OGRYCZAK; SPERANZA, 2014)

citacao 2 (MARKOWITZ, 1952)

citacao 3 (VUKOVIC et al., 2020)

citacao 4 Sharpe (1964).

# 4 CONCLUSÃO

As conclusões devem responder às questões da pesquisa, em relação aos objetivos e às hipóteses. Devem ser breves, podendo apresentar recomendações e sugestões para trabalhos futuros.

### REFERÊNCIAS

MANSINI, R.; OGRYCZAK, W.; SPERANZA, M. G. Twenty years of linear programming based portfolio optimization. **European Journal of Operational Research**, v. 234, 2014. ISSN 03772217.

MARKOWITZ, H. Portfolio selection harry markowitz. The Journal of Finance, v. 7, 1952.

SHARPE, W. F. Capital asset prices: A theory of market equilibrium under conditions of risk. **The Journal of Finance**, v. 19, 1964. ISSN 15406261.

VUKOVIC, D. et al. Neural network forecasting in prediction sharpe ratio: Evidence from eu debt market. **Physica A: Statistical Mechanics and its Applications**, v. 542, 2020. ISSN 03784371.

APÊNDICE A - DESCRIÇÃO ANEXO A - DESCRIÇÃO