INSTITUTO TECNOLÓGICO DE AERONÁUTICA



Gabriel Barbosa Martinz

USE OF GENERATIVE NEURAL NETWORKS FOR INSTANCE SPACE CODIFICATION AND GENERATION OF DATA WITH SPECIFIC PROPERTIES

Final Paper 2023

Course of Computer Engineering

Gabriel Barbosa Martinz

USE OF GENERATIVE NEURAL NETWORKS FOR INSTANCE SPACE CODIFICATION AND GENERATION OF DATA WITH SPECIFIC PROPERTIES

Advisor

Prof^a. Dr^a. Ana Carolina Lorena (ITA)

COMPUTER ENGINEERING

São José dos Campos Instituto Tecnológico de Aeronáutica

Cataloging-in Publication Data

Documentation and Information Division

Barbosa Martinz, Gabriel

Use of generative neural networks for instance space codification and generation of data with specific properties / Gabriel Barbosa Martinz.

São José dos Campos, 2023.

Final paper (Undergraduation study) - Course of Computer Engineering- Instituto Tecnológico de Aeronáutica, 2023. Advisor: Profa. Dra. Ana Carolina Lorena.

1. Neural networks. 2. Instance space. 3. GAN. I. Instituto Tecnológico de Aeronáutica. II. Title.

BIBLIOGRAPHIC REFERENCE

BARBOSA MARTINZ, Gabriel. Use of generative neural networks for instance space codification and generation of data with specific properties. 2023. 22f. Final paper (Undergraduation study) – Instituto Tecnológico de Aeronáutica, São José dos Campos.

CESSION OF RIGHTS

AUTHOR'S NAME: Gabriel Barbosa Martinz

PUBLICATION TITLE: Use of generative neural networks for instance space codification

and generation of data with specific properties.

PUBLICATION KIND/YEAR: Final paper (Undergraduation study) / 2023

It is granted to Instituto Tecnológico de Aeronáutica permission to reproduce copies of this final paper and to only loan or to sell copies for academic and scientific purposes. The author reserves other publication rights and no part of this final paper can be reproduced without the authorization of the author.

Gabriel Barbosa Martinz Rua H8B, 203 12.228-461 – São José dos Campos–SP

USE OF GENERATIVE NEURAL NETWORKS FOR INSTANCE SPACE CODIFICATION AND GENERATION OF DATA WITH SPECIFIC PROPERTIES

This pu	blication	was ac	cepted	like I	Final	Work	of Uno	lergrad	luation	Study
•			Gabri	el Bai	rbosa	Marti	inz			
					thor					
				Au	UHOI					
			Ana Ca	arolina	a Lor	ena (I	TA)			
				Ad	visor					

Prof. Dr. Marcos Máximo Course Coordinator of Computer Engineering

Aos amigos da Graduação do ITA por motivarem tanto a criação deste template pelo Fábio Fagundes Silveira quanto por motivarem a mim e outras pessoas a atualizarem e aprimorarem este excelente trabalho.

Acknowledgments

Primeiramente, gostaria de agradecer ao Dr. Donald E. Knuth, por ter desenvolvido o T_FX.

Ao Dr. Leslie Lamport, por ter criado o LATEX, facilitando muito a utilização do TEX, e assim, eu não ter que usar o Word.

Ao Prof. Dr. Meu Orientador, pela orientação e confiança depositada na realização deste trabalho.

Ao Dr. Nelson D'Ávilla, por emprestar seu nome a essa importante via de trânsito na cidade de São José dos Campos.

Ah, já estava esquecendo... agradeço também, mais uma vez ao TEX, por ele não possuir vírus de macro :-)

Abstract

One topic of study in Machine Learning is the study of algorithmic performance and which methodologies may be used to assess this performance. A methodology known as Instance Space Analysis has been used to relate predictive performance in classification algorithms to instance hardness (how hard an instance is for an algorithm to classify). The original methodology has been defined with the instance being an entire dataset, but further work has been made to make the instance as fine-grained as an individual observation. In this work we will build upon this methodology and we propose the creation of a generative neural network model to generate new observations for a classification algorithm with predefined hardness properties.

List of Figures

FIGURE A.1 – Uma figura que está no apêndice	21
--	----

List of Tables

ΓABLE 2.1 –	Exemplo de uma	Tabela																								1	6
-------------	----------------	--------	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	---	---

List of Abbreviations and Acronyms

CTq computed torque

DC direct current

EAR Equação Algébrica de Riccati

GDL graus de liberdade

ISR interrupção de serviço e rotina LMI linear matrices inequalities

MIMO multiple input multiple output

PD proporcional derivativo

PID proporcional integrativo derivativo

PTP point to point

UARMII Underactuated Robot Manipulator II

VSC variable structure control

List of Symbols

- a Distância
- a Vetor de distâncias
- \mathbf{e}_j Vetor unitário de dimensão ne com o $j\text{-}\mathrm{\acute{e}simo}$ componente igual a 1
- **K** Matriz de rigidez
- m_1 Massa do cumpim
- δ_{k-k_f} Delta de Kronecker no instante k_f

Contents

1	Int	RODUCTION	13
	1.1	Objective	13
	1.2	Motivation	13
	1.3	Outline of this work	14
	1.3	.1 Sub-organização	14
2	ME	THODOLOGY	16
	2.1	Instance Space Analysis	16
3	RE	SULTS	18
	3.1	Controle combinado	18
4	Co	NCLUSION	19
В	IBLIC	GRAPHY	20
A	PPEN	dix A – Tópicos de Dilema Linear	21
	A.1	Uma Primeira Seção para o Apêndice	21
A	NNEX	X A – EXEMPLO DE UM PRIMEIRO ANEXO	22
	A.1	Uma Seção do Primeiro Anexo	22

1 Introduction

1.1 Objective

- Isso;
- Aquilo; e
- Aquele outro.

1.2 Motivation

Often in a problem being tackled with Machine Learning techniques the most important part of the solving process is the algorithm selection. Each one has a specific bias which makes it more suitable for some classes of problems than others (PAIVA et al., 2022). It is desirable, then, that we may have a way of measuring the relationship of the performance of a given algorithm in a problem with the problem's characteristics.

In (MUÑOZ et al., 2018) we have been introduced to a novel way of performance evaluation in classifiers mapping the statistical properties of an instance (an entire dataset) into how difficult the instance is for the classification algorithm to perform. Further, in (PAIVA et al., 2022), the methodology has been modified to have a more fine-grained analysis, with the instance being reduced to an individual observation.

Given this, we can map each observation into a hardness metric and have another variable that depends upon the observation. We may feed this data into a new model and get new information of the original model. One type of model that may give us new information is a Generative Adversarial Network (GAN) architecture as defined by (GOODFELLOW et al., 2014). Using this, we can create data with specific hardness metrics and set a difficulty of classification for an entire dataset.

1.3 Outline of this work

1.3.1 Sub-organização

O capítulo 1 contém a introdução do trabalho, onde são expostos o objetivo, a motivação do mesmo, a descrição do sistema e a formulação do problema com a nomenclatura utilizada; além de uma revisão bibliográfica da literatura relacionada ao tema do trabalho.

1.3.1.1 SubSub-organização

No capítulo 2 apresentamos a modelagem dinâmica de um manipulador subatuado e o conceito de índice de acoplamento para medir o acoplamento dinâmico entre as juntas ativas e passivas. Este índice é utilizado para a análise e projeto de uma metodologia de controle subótimo do manipulador.

1.3.1.2 Outra subsub-organizacao

O capítulo 3 apresenta o controle subótimo de manipuladores através de redundância de atuação. Descreve-se a técnica de controle ponto a ponto de manipuladores subatuados. A seguir mostramos a linearização destes por realimentação, cujo efeito é linearizar e desacoplar o sistema não linear. Finalmente é proposta uma sequência de controle subótimo local das juntas passivas visando a minimização de certos critérios como torque, velocidade e em particular a energia consumida pelo sistema. Este é de fato o tema principal deste mestrado.

É também apresentado no capítulo 4 um resumo do projeto de controladores H_2 e H_{∞} , cuja principal vantagem é a robustez na presença de incertezas paramétricas e distúrbios externos.

O capítulo 5 mostra as características e a operação do robô e do ambiente de simulação utilizados nos testes e experimentação da metodologia apresentada.

Os procedimentos da metodologia e os resultados obtidos para algumas configurações e diferentes controladores encontram-se no capítulo 6.

No capítulo 7 são apresentadas as conclusões do trabalho.

Quatro apêndices fazem parte do trabalho. O apêndice A apresenta alguns tópicos de álgebra linear que são a base do método proposto. No apêndice B são mostradas as equações da matriz de inércia e do vetor de torques não-inerciais utilizados na modelagem dinâmica do manipulador. No apêndice C temos as expressões literais dessas equações feitas no software MAPLE e no apêndice D alguns programas feitos no software MATLAB

utilizados no projeto (NADA, a)(NADA, b).

2 Methodology

2.1 Instance Space Analysis

Manipuladores subatuados diferem dos totalmente atuados pois são equipados com um número de atuadores que é sempre menor que o número de graus de liberdade (GDL). Portanto, nem todos os GDL podem ser controlados ativamente ao mesmo tempo (NADA, c). Por exemplo, com um manipulador planar de 3 juntas equipado com dois atuadores, ou seja, duas juntas ativas e uma passiva, pode-se controlar ao mesmo tempo duas das juntas a qualquer instante, mas não todas. Para controlar todas as juntas de um manipulador subatuado, deve-se usar um controle sequencial. Este princípio foi provado pela primeira vez por arai usando argumentos dinâmicos linearizados (NADA, d), e é a base para a modelagem no espaço das juntas e no espaço Cartesiano. A Tabela 2.1 apresenta os resultados (NADA, e; NADA, f; MUÑOZ et al., 2018).

Devido ao fato de que no máximo n_a coordenadas generalizadas (ângulos das juntas ou variáveis cartesianas) podem ser controladas num dado instante, o vetor de coordenadas generalizadas é dividido em duas partes, representando as coordenadas generalizadas ativas e as coordenadas generalizadas passivas (NADA, g).

Considerando um robô manipulador rígido, malha aberta, e de n-juntas em série. Seja q a representação de seu vetor de posição angular das juntas e τ a representação de seu vetor de torque. A equação dinâmica pelo método de Lagrange é dada por:

$$\frac{d}{dt}(\frac{\partial L}{\partial \dot{q}}) - \frac{\partial L}{\partial q} = \tau^{T}.$$
(2.1)

O Lagrangiano L é definido como a diferença entre as energias cinética e potencial do

TABLE 2.1 – Exemplo de uma Tabela

Parâmetro	Unidade	Valor da simulação	Valor experimental
Comprimento, α	m	8, 23	8, 54
Altura, β	m	29, 1	28, 3
Velocidade, v	m/s	60, 2	67, 3

sistema:

$$L = T - P \tag{2.2}$$

 ${\bf A}$ energia cinética total dos ligamentos é representada:

$$T = \frac{1}{2}\dot{q}^T M(q)\dot{q} \tag{2.3}$$

3 Results

3.1 Controle combinado

Conforme vimos na seção 3.1 podemos controlar um sistema nao linear como através da técnica do torque computado, usando um controlador PD dado por:

$$\tau' = \ddot{q}_d + K_v(\dot{q}_d - \dot{q}) + K_p(q_d - q) , \qquad (3.1)$$

sendo q_d , \dot{q}_d e \ddot{q}_d a posição desejada, a velocidade desejada e a aceleração desejada; K_p e K_v são matrizes diagonais $n \times n$, sendo que cada elemento da diagonal é um ganho positivo e escalar.

Aqui M_{est} e b_{est} são modelos estimados da matriz de inércia, M, e do vetor de torques não inerciais, b, do robô real, respectivamente. A equação de malha fechada do sistema é:

$$\ddot{e} + K_v \dot{e} + K_p e = M_{est}^{-1} [(M - M_{est}) \ddot{q} + (b - b_{est})]. \tag{3.2}$$

Em um manipulador real, podem existir distúrbios externos tais como atrito, variação de torque dos atuadores, e perturbações em virtude das cargas no robô. Se a soma destes distúrbios for definida como d_{ext} e adicionada à (3.2), teremos

$$\ddot{e} + K_v \dot{e} + K_p e = M_{est}^{-1} [(M - M_{est}) \ddot{q} + (b - b_{est}) + d_{ext}].$$
(3.3)

4 Conclusion

Neste trabalho realizou-se o projeto de uma metodologia de controle subótimo redundante da junta passiva de um manipulador com três graus de liberdade instantaneamente. Para este propósito usou-se nas formulações o vetor gradiente de uma função escalar que estima o acoplamento entre a junta passiva e as ativas desse manipulador. Aqui a redundância foi usada da melhor maneira possível sem focalizar o efeito global. Portanto, este método deve ser denominado de controle ótimo local por redundância. A principal vantagem dessa formulação é a computação em tempo real, que é necessária para o controle do manipulador experimental. Além disso esse método pode ser usado com diferentes tipos de controladores, uma vez que as alterações são feitas nas equações dinâmicas do manipulador.

A consequência direta observada nessa formulação é a redução dos torques na fase de controle da junta passiva, e consequente redução da energia elétrica gasta. Isso ocorre devido ao fato de que ao longo da trajetória do manipulador o índice de acoplamento de torque tende a ser maximizado, e portanto, menor é o torque necessário nos atuadores para se conseguir o posicionamento da junta passiva do manipulador.

Outros resultados indiretos obtidos são: um movimento mais uniforme e suave do manipulador e um tempo de acomodação menor tanto no posicionamento da junta passiva quanto das ativas, conforme podemos obervar nos gráficos de desempenho dos resultados apresentados. Isso ocorre porque a maximização do acoplamento entre as juntas facilita o controle. Assim ocorrem menos picos de torque, e como as juntas ativas tem "menos trabalho" para posicionar a passiva estas se movem menos na direção contrária ao movimento daquelas, diminuindo assim as velocidades alcançadas e os tempos de posicionamento.

Uma extensão deste trabalho pode ser a implementação de um controle ótimo global por redundância da junta passiva do manipulador. Para isto pode-se fazer o planejamento off-line da trajetória das juntas de modo a minimizar a energia consumida. Alguns estudos foram feitos nesse sentido, usando o Princípio Mínimo de Pontryagin, mas sem resultados satisfatórios até o momento.

Bibliography

```
Thesis (Doutorado).

In: . Proceedings [...]. [S.l.: s.n.].

In: . Proceedings [...]. [S.l.: s.n.].
```

[S.l.].

[S.l.].

GOODFELLOW, I.; POUGET-ABADIE, J.; MIRZA, M.; XU, B.; WARDE-FARLEY, D.; OZAIR, S.; COURVILLE, A.; BENGIO, Y. Generative adversarial nets. *In*: GHAHRAMANI, Z.; WELLING, M.; CORTES, C.; LAWRENCE, N.; WEINBERGER, K. (Ed.). **Advances in Neural Information Processing Systems. Proceedings** [...]. Curran Associates, Inc., 2014. v. 27. Available at: https://proceedings.neurips.cc-/paper_files/paper/2014/file/5ca3e9b122f61f8f06494c97b1afccf3-Paper.pdf.

MUÑOZ, M. A.; VILLANOVA, L.; BAATAR, D.; SMITH-MILES, K. Instance spaces for machine learning classification. **Machine Learning**, v. 107, n. 1, p. 109–147, Jan 2018. ISSN 1573-0565. Available at: https://doi.org/10.1007/s10994-017-5629-5.

PAIVA, P. Y. A.; MORENO, C. C.; SMITH-MILES, K.; VALERIANO, M. G.; LORENA, A. C. Relating instance hardness to classification performance in a dataset: a visual approach. **Machine Learning**, v. 111, n. 8, p. 3085–3123, Aug 2022. ISSN 1573-0565. Available at: https://doi.org/10.1007/s10994-022-06205-9.

Appendix A - Tópicos de Dilema Linear

A.1 Uma Primeira Seção para o Apêndice

A matriz de Dilema Linear M e o vetor de torques inerciais b, utilizados na simulação são calculados segundo a formulação abaixo:

$$M = \begin{bmatrix} M_{11} & M_{12} & M_{13} \\ M_{21} & M_{22} & M_{23} \\ M_{31} & M_{32} & M_{33} \end{bmatrix}$$
 (A.1)



FIGURE A.1 – Uma figura que está no apêndice

Annex A - Exemplo de um Primeiro Anexo

A.1 Uma Seção do Primeiro Anexo

Algum texto na primeira seção do primeiro anexo.

	FOLHA DE REGIST	RO DO DOCUMENTO	
1. CLASSIFICAÇÃO/TIPO TC	 DATA 23 de junho de 2023 	3. DOCUMENTO Nº DCTA/ITA/DM-018/2015	$^{4.}$ Nº DE PÁGINAS 22
5. TÍTULO E SUBTÍTULO: Use of generative neural ne	tworks for instance space coo	lification and generation of da	ta with specific properties
6. AUTOR(ES): Gabriel Barbosa Martinz			
	ÃO(S) INTERNO(S)/DIVISÃO(Ĉ eronáutica – ITA	ES):	
8. PALAVRAS-CHAVE SUGER Cupim; Cimento; Estrutura			
9. PALAVRAS-CHAVE RESUL Cupim; Dilema; Construção			
^{10.} APRESENTAÇÃO: Trabalho de Graduação, IT	'A, São José dos Campos, 20	` '	Nacional () Internacional
manipulador subatuado di juntas ou graus de liberda ou como resultado de propelo movimento das junta A utilização de redundâm consumo de energia, por edo totalmente atuado, em apresentamos a modelager índice é utilizado na sequé seja maior que o número	e uma maneira subótima. Cade do sistema são equipados jeto. As juntas passivas de as ativas usando as caracte acia de atuação das juntas exemplo. Apesar da estrutur geral suas caraterísticas dinâm dinâmica de um manipulado encia de controle ótimo do ma de passivas $(n_a > n_p)$ perma má mais entradas (torques no	lologia de controle de posição de termo subatuado se refere aces com atuadores, o que ocorres manipuladores desse tipo são rísticas de acoplamento da de ativas permite a minimização a cinemática de manipuladore micas diferem devido a presenço dor subatuado e o conceito de funipulador. A hipótese de que ite o controle ótimo das juntas atuadores das juntas ativas)	o fato de que nem todas as e na prática devido a falhas o indiretamente controladas inâmica de manipuladores. O de alguns critérios, como es subatuados ser idêntica a a de juntas passivas. Assim, ndice de acoplamento. Este e o número de juntas ativas s passivas, uma vez que na
12. GRAU DE SIGILO: (X) OSTENS	IVO () RESE	RVADO () SEC	PRETO