

# **Optimierung eines PID-gesteuerten DC-DC-Konverters mit maschinellem Lernen**

**Patryk Krzyzanski**

Erstprüfer: Prof. Dr.-Ing. Bernhard Wicht

Zweitprüfer: Dr.-Ing. Markus Olbrich

**Leibniz Universität Hannover**

Abteilung: Institut für Mikroelektronische Systeme

October 18, 2023

## **Abstract**

In dieser Arbeit wird die Verwendung neuronaler Netze zur Optimierung und Steuerung eines PID-regulierten DC-Konverters untersucht. Das Ziel besteht darin, ein System zu entwickeln, das in der Lage ist, die altersbedingte Degradation von Schaltungskomponenten wie Kapazität und Induktivität zu überwachen und anzupassen, um die Leistung des Konverters aufrechtzuerhalten. Ein besonderer Fokus liegt auf dem Trainingsprozess und der Architektur des neuronalen Netzes. Der Trainingsprozess wird mithilfe von Methoden wie Deep Deterministic Policy Gradient (DDPG) und Bayesscher Optimierung umgesetzt. Das Training und die Schaltungssimulation werden unter Einsatz von Transientenanalyse mit SystemC durchgeführt, um eine präzise Bewertung und Auswertung der Simulationsergebnisse zu ermöglichen. Es werden Techniken zur Optimierung der Hyperparameter des neuronalen Netzes vorgestellt. Herausforderungen und Lösungsansätze im Kontext der neuronalen Netzarchitektur und des Trainings werden diskutiert. Abschließend werden die erzielten Ergebnisse und ihre Implikationen für zukünftige Forschungen präsentiert.

# Contents

<b>1</b>	<b>Einleitung</b>	<b>2</b>
1.1	Hintergrund und Motivation . . . . .	2
1.2	Problemstellung . . . . .	2
1.3	Relevanz und Forschungslage . . . . .	2
1.4	Forschungsmethode und Ansatz . . . . .	2
1.5	Ziele und Aufbau der Arbeit . . . . .	2
<b>2</b>	<b>Grundlagen</b>	<b>3</b>
2.1	Elektrotechnik . . . . .	3
2.1.1	Buck-Konverters . . . . .	3
2.1.2	Degradation von Kondensatoren und MOSFETs in DC-DC-Konvertern . . . . .	4
2.1.3	PID-Regler . . . . .	5
2.2	Informationstechnologie . . . . .	6
2.2.1	Neur... . . . .	6
<b>A</b>	<b>Anhang</b>	<b>7</b>

# Chapter 1

## Einleitung

### 1.1 Hintergrund und Motivation

Die effiziente Übertragung elektrischer Energie von einer Quelle zu einem Verbraucher stellt eine entscheidende Herausforderung in der Elektrotechnik dar. Im Mittelpunkt stehen dabei Gleichspannungswandler (DC-DC Konverter), die in vielfältigen Anwendungen von Energieübertragungssystemen bis hin zu mobilen Geräten eine Rolle spielen [11, p. 70].

### 1.2 Problemstellung

Jedoch werden diese Systeme durch Degradationseffekte, besonders von Schlüsselkomponenten wie Kapazitäten, zunehmend beeinträchtigt. Solche Degradationen können die Lebensdauer und Effizienz von elektronischen Systemen nachhaltig schädigen und erfordern dringende wissenschaftliche Untersuchung [5, p. 1].

### 1.3 Relevanz und Forschungslage

Erste Studien in diesem Bereich, wie die von Jeong et al. und Kulkarni et al., haben bereits die drastischen systemischen Auswirkungen solcher Degradationen demonstriert [7, p. 3]. Dadurch wird die Notwendigkeit unterstrichen, innovative Lösungsansätze für dieses Problem zu entwickeln.

### 1.4 Forschungsmethode und Ansatz

Ein vielversprechender Lösungsansatz ist die Nutzung von künstlichen neuronalen Netzen (KNN). Diese bieten, wie die Arbeiten von Brunton und Kutz sowie Almajlawi et al. nahelegen, eine hervorragende Plattform für die Steuerung komplexer Systeme und könnten somit eine Alternative zu traditionellen Reglern bieten [2, p. 270] [1, p. 8].

### 1.5 Ziele und Aufbau der Arbeit

Diese Arbeit zielt darauf ab, die Anwendungsmöglichkeiten von KNN zur Überwachung und Kompensation der Degradation in DC-Konvertern systematisch zu untersuchen. Im Fokus stehen dabei die Architektur des neuronalen Netzes, verschiedene Trainingsmethoden und -umgebungen, sowie die spezifischen Herausforderungen und Lösungsansätze im Kontext des Trainingsprozesses.

# Chapter 2

## Grundlagen

### Einleitung zum Kapitel

Dieses Kapitel dient als umfassende Grundlage für die Erforschung der Rolle neuronaler Netze in der Optimierung und Steuerung von PID-regulierten DC-Konvertern. Im Fokus stehen sowohl die Grundlagen der DC-DC-Konvertertechnologie als auch spezielle Herausforderungen, die in diesem Kontext auftreten können, wie beispielsweise die altersbedingte Degradation von Schaltungskomponenten. Darüber hinaus bietet das Kapitel einen Überblick über moderne Optimierungsmethoden wie DDPG (Deep Deterministic Policy Gradients) und Bayessche Optimierung, die in der aktuellen Forschung Bedeutung erlangt haben.

Der Inhalt dieses Kapitels zielt darauf ab, den Leser umfassend auf die Herausforderungen, technischen Lösungen und innovativen Ansätze in diesem sich schnell entwickelnden Forschungsfeld vorzubereiten.

## 2.1 Elektrotechnik

### 2.1.1 Buck-Konverters

**Hauptkomponenten und Funktionen eines DC-DC-Konverters** Die Wandlung von Gleichspannung (DC) in eine andere Gleichspannung ist ein kritischer Aspekt in der Elektronik und Energieversorgung. Ein weit verbreitetes Schaltungsdesign, das diese Funktion ausführt, ist der Buck-Konverter. In der Literatur wird dieser als eine Standardmethode für DC-DC-Wandlung beschrieben [11, p. 66].

**MOSFET-Transistor** Der MOSFET-Transistor agiert als elektronischer Schalter, der den Stromfluss in der Schaltung reguliert. Im Vergleich zu alternativen Schaltelementen bietet der MOSFET eine signifikante Effizienzsteigerung durch minimale Leistungsverluste. Dies wird durch Phänomene wie Trägermobilität und die damit verbundene Widerstandsfähigkeit gegenüber thermischen Ausfällen ermöglicht [3, p. 29].

**Induktivität (Spule)** Die Induktivität dient der temporären Energiespeicherung in Form eines magnetischen Feldes, das beim Stromfluss durch die Spule generiert wird. Dies ist insbesondere relevant in Anwendungen wie Solenoid-Antriebsschaltungen, wo die Induktivität als Energiespeicher und -überträger fungiert [3, p. 54].

**Diode** Die Diode ist so ausgerichtet, dass sie den Strom nur in einer Richtung passieren lässt. Dies ist insbesondere wichtig, wenn der MOSFET-Transistor deaktiviert ist. Als passive Schalter werden oftmals schnelle Erholungsdiolen oder Schottky-Dioden aufgrund ihrer exzellenten Schalteigenschaften verwendet [3, p. 29].

**Kondensator** Der Kondensator dient der Glättung der Ausgangsspannung und speichert Energie für die Last. Er spielt eine wichtige Rolle in der Dynamik der Schaltung und ermöglicht eine stabilere Energieversorgung [6, p. 54].

**Regelung und Anwendungen** In der Praxis werden Buck-Konverter oft von einer nicht-idealen Spannungsquelle gespeist und müssen daher unter variablen Eingangsspannungen und Lastströmen arbeiten [3, p. 124, 120, 113]. Daher ist eine geschlossene Regelungsschleife erforderlich, um eine konstante Ausgangsspannung sicherzustellen.

Buck-Konverter finden eine breite Anwendung in verschiedenen elektronischen Geräten und Systemen. Ihr hoher Wirkungsgrad, der in der Regel zwischen 75% und 98% liegt, macht sie besonders attraktiv.

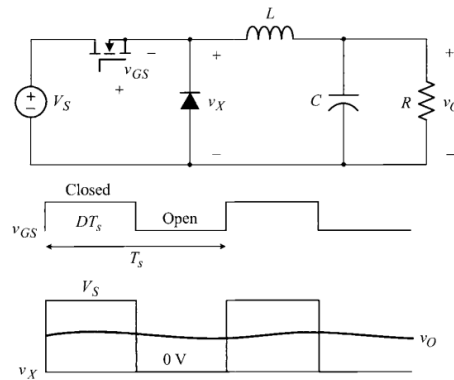


Figure 3.2 Buck converter and major waveforms.

Figure 2.1: Schematische Darstellung eines DC-DC Konverters. Quelle: [3, Seite 88]

### 2.1.2 Degradation von Kondensatoren und MOSFETs in DC-DC-Konvertern

Die Zuverlässigkeit und Effizienz von DC-DC-Konvertern sind zunehmend von der Degradation ihrer Schlüsselkomponenten, insbesondere von Kondensatoren und MOSFETs, beeinträchtigt.

**Kondensatoren** Kondensatoren sind anfällig für verschiedene Arten von Ausfallmodi, darunter Änderungen des Verlustfaktors ( $\tan \delta$ ), der Impedanz und des Dissipationsfaktors. Diese Parameter sind entscheidend für die Beurteilung der Zuverlässigkeit eines Systems. Ebenso ist die erhöhte Äquivalente Serienresistenz (ESR) von Elektrolytkondensatoren, die elektrischen und thermischen Belastungen ausgesetzt sind, ein weiterer entscheidender Faktor für die Degradation.[5, pp. 1]

**MOSFETs** Bei MOSFETs kann die Degradation aufgrund von thermischen Spannungen zu einem Gate-Source-Kurzschluss oder einem Drain-Source-Kurzschluss führen. Die Degradation der Transistoren erhöht deren Leistungsverluste und beschleunigt damit den Degradationsprozess weiter.[11, pp. 190]

**Kontrolle und Überwachung** Aktuelle Forschungsbemühungen konzentrieren sich auf die Entwicklung von Kontrollalgorithmen, um die Degradation zu verzögern und die Zuverlässigkeit der Konverter zu erhöhen. Dazu gehören auch Verfahren zur Schätzung des Zustands der Degradation in Echtzeit. [3, p. 24, p. 310-311]

**Integration mit neuronalen Netzen für Kondensatoren und MOSFETs** Neuronale Netze können verwendet werden, um aktiv entgegensteuernde Maßnahmen zur Verlangsamung der Degradation von Schlüsselkomponenten wie Kondensatoren und MOSFETs in DC-DC-Konvertern einzuleiten. Durch die kontinuierliche Analyse von Betriebsparametern wie Temperatur und Spannung sind diese Netze in

der Lage, den Zustand der Degradation in Echtzeit zu erfassen. Sobald kritische Zustände erkannt werden, können die neuronalen Netze automatisch die PID-Koeffizienten des Konverters anpassen, um die Degradation zu minimieren und die Zuverlässigkeit des Systems zu erhöhen. [8, p. 22]

### 2.1.3 PID-Regler

Der PID-Regler (Proportional-Integral-Derivativ) ist eine weit verbreitete Regelungsstrategie in industriellen Steuerungssystemen und verschiedenen Arten von Anwendungen. Er ist unerlässlich für die Regelung von Prozessen wie Geschwindigkeit, Temperatur und Spannung [4, p. 2].

**Proportionalanteil (P)** Diese Komponente erzeugt einen Ausgangswert, der proportional zum aktuellen Fehlerwert ist. Die proportionale Reaktion kann durch Multiplikation des Fehlers mit einer Konstanten namens  $K_p$  eingestellt werden, die als Proportionalverstärkung bezeichnet wird.

$$P_{\text{out}} = K_p \times e(t) \quad (2.1)$$

**Integralanteil (I)** Diese Komponente befasst sich mit der Akkumulation vergangener Fehler. Wenn der Fehler über einen längeren Zeitraum vorhanden war, wird er akkumuliert (Integral des Fehlers), und der Regler wird den Steuerausgang in Beziehung zu einer Konstanten  $K_i$  ändern, die als Integralverstärkung bekannt ist.

$$I_{\text{out}} = K_i \times \int e(t) dt \quad (2.2)$$

**Differentiantanteil (D)** Diese Komponente liefert einen Steuerausgang, um die Änderungsrate des Fehlers zu kompensieren. Der Beitrag des Differenzierungsanteils zur gesamten Steueraktion wird als Differenzierungsverstärkung  $K_d$  bezeichnet.

$$D_{\text{out}} = K_d \times \frac{d}{dt} e(t) \quad (2.3)$$

[9, p. 1744]

**Die PID-Regelungsgleichung** Die PID-Regelungsgleichung kombiniert diese drei Komponenten, um den Steuerausgang zu erzeugen:

$$\text{Steuerausgang} = P_{\text{out}} + I_{\text{out}} + D_{\text{out}} \quad (2.4)$$

$$\text{Steuerausgang} = (K_p \times e(t)) + (K_i \times \int e(t) dt) + (K_d \times \frac{d}{dt} e(t)) \quad (2.5)$$

**Einstellung der Verstärkungsfaktoren** Die Konstanten  $K_p$ ,  $K_i$ , und  $K_d$  werden eingestellt, um die optimale Systemleistung zu erreichen; ein schlecht eingestellter PID-Regler kann instabil, langsam oder schwingend sein.

**Anwendungen bei Gleichstrom-Gleichstrom-Wandlern** Im Kontext von Gleichstrom-Gleichstrom-Wandlern können PID-Regler helfen, die Ausgangsspannung zu stabilisieren, indem sie die Ausgangsspannung kontinuierlich mit der gewünschten Spannung vergleichen und handeln, um den Fehler durch Anpassung des Tastverhältnisses des Schaltelements zu minimieren [1, p. 4].

**Fazit** Der PID-Regler ist eine vielseitige und weit verbreitete Regelungsstrategie. Seine Anpassungsfähigkeit und Effizienz machen ihn ideal für eine breite Palette von Anwendungen, von industriellen Prozessen bis zu modernen Technologiesystemen. Für eine erweiterte Diskussion über verschiedene Varianten von PID-Reglern, wie zum Beispiel den Fuzzy PID-Controller, könnten Sie das Paper "Shi2020AdaptiveController" verwenden [10, p. 9].

## 2.2 Informationstechnologie

### 2.2.1 Neur...



**Appendix A**

**Anhang**

# Bibliography

- [1] Muhanad D. Hashim Alkawlawe, Muhammad Al-badri, and Issam Hayder Alsakini. “Performance Improvement of a DC/DC Converter Using Neural Network Controller in comparison with Different Controllers”. In: *Unknown Journal* Unknown Volume.Unknown Number (2023), Unknown Pages.
- [2] Steven L. Brunton and J. Nathan Kutz. *Data-Driven Science and Engineering: Machine Learning, Dynamical Systems, and Control*. University Printing House, Cambridge CB2 8BS, United Kingdom: Cambridge University Press, 2019. ISBN: 978-1-108-42209-3. DOI: 10.1017/9781108380690. URL: <https://www.cambridge.org/9781108422093>.
- [3] Byungcho Choi. *Pulsewidth Modulated DC-to-DC Power Conversion: Circuits, Dynamics, and Control Designs*. IEEE Press series on power engineering. Hoboken, New Jersey: IEEE Press, Wiley, 2013. ISBN: 978-1-118-18063-1.
- [4] Emad A. Hussein and Musa H. Waly. “Proportional-Integral (PID) Controller Design Using Genetic Algorithm (GA)”. In: *Al-Qadisiya Journal For Engineering Sciences* 4.2 (2011).
- [5] Jaeyoon Jeong, Sangshin Kwak, and Seungdeog Choi. “Degradation-Sensitive Control Algorithm Based on Phase Optimization for Interleaved DC–DC Converters”. In: *Machines* 11 (2023). Received: 1 May 2023, Revised: 29 May 2023, Accepted: 30 May 2023, Published: 5 June 2023, p. 624. DOI: 10.3390/machines11060624. URL: <https://www.mdpi.com/journal/machines>.
- [6] Nihal Kularatna. *DC Power Supplies: Power Management and Surge Protection for Power Electronic Systems*. Version Date: 2011916, No claim to original U.S. Government works. Boca Raton, London, New York: CRC Press, Taylor & Francis Group, 2012. ISBN: 978-0-415-80248-2.
- [7] Chetan Kulkarni et al. “Model-based Avionics Systems Fault Simulation and Detection”. In: *[Journal Name - Not Provided]* (2023).
- [8] Miguel Morales. *Grokking Deep Reinforcement Learning*. With a forew. by Jr. Charles Isbell. 20 Baldwin Road, PO Box 761, Shelter Island, NY 11964: Manning Publications Co., Dec. 2020. URL: <https://www.manning.com>.
- [9] Stuart J. Russell and Peter Norvig. *Artificial Intelligence: A Modern Approach*. 4th ed. Pearson Series in Artificial Intelligence. Cover images by various photographers and artists. Hoboken, NJ: Pearson Education, Inc., 2021. ISBN: 978-0-13-461099-3. URL: <https://lccn.loc.gov/2019047498>.
- [10] Qian Shi et al. “Adaptive Neuro-Fuzzy PID Controller based on Twin Delayed Deep Deterministic Policy Gradient Algorithm”. In: *Neurocomputing* (2020). Journal Pre-proof, Communicated by Prof. Zidong Wang. DOI: <https://doi.org/10.1016/j.neucom.2020.03.063>.
- [11] Mike Wens and Michiel Steyaert. *Design and Implementation of Fully-Integrated Inductive DC-DC Converters in Standard CMOS*. Series Editors: Mohammed Ismail; Mohamad Sawan. ESAT-MICAS, Dept. Elektrotechniek, K.U. Leuven. Leuven, Belgium: [Publisher Name - Not Provided], 2022.