## Introduction to

# DEEP LEARING



	dedicated to my stude				ho have
iı	nfused me with unwav	vering courage and	energy, inspiring m	ne to persevere.	



## **Preface**

My interest in AI began in 2003 when I completed a literature review on face recognition methods as my first undergraduate research project. This project sparked my passion for computer vision and machine learning, leading me to pursue both a Master's and a PhD in the field. Throughout my academic journey, I published research in journals and authored a book titled 'Contextual Analysis of Videos,' all written in English.

Over time, I became aware of the challenges faced by many Myanmar students, who had limited access to quality books due to language barriers and found most available resources too advanced. This realization inspired me to write technology books in Burmese using my own teaching style. My first book, 'Introduction to MATLAB: Learning by Doing,' was published in 2008. The second book, 'Introduction to Supervised Machine Learning,' written in both English and Burmese, was published in 2023. Encouraged by positive feedback on the accessibility and clarity of my explanations, I embarked on writing this teaching book: 'Introduction to Deep Learning.'

This book emerged from one of the most challenging periods of my life, during which the tumultuous situation in Myanmar weighed heavily on my mind, particularly witnessing the struggles of many young people. The purpose of this book is not only to make deep learning accessible to students with limited resources but also to contribute to the support of youths in need.

This book is structured into four parts to facilitate a comprehensive understanding of deep learning concepts and methodologies. The first chapter serves as a foundational introduction to deep machine learning algorithms. It covers the historical evolution of deep learning, essential mathematical concepts, and prerequisites necessary to comprehend the subsequent chapters. It also introduces Python libraries commonly used for deep learning, such as TensorFlow and Keras.

Chapter two delves into the architecture and functioning of shallow neural networks. It covers topics such as activation functions, forward and backward propagation, and model optimization techniques. Practical projects demonstrating the application of shallow NNs in regression, binary classification, and multi-class classification tasks are included. Chapter three explores advanced deep learning architectures, including convolutional neural networks (CNNs), recurrent neural networks (RNNs), and their variants. It discusses the principles behind these architectures and their applications in computer vision, natural language processing, and time-series data analysis.

Chapter four delves into specialized topics and emerging trends in deep learning. It covers areas such as transfer learning, attention mechanisms, AutoML, neural architecture search (NAS), and ethical considerations in deep learning. Through case studies and discussions, this chapter provides insights into advanced methodologies and ethical considerations shaping the future of deep learning.

I believe that hands-on learning is crucial for understanding, and thus, the explanations in the book are accompanied by detailed 'Python code' snippets throughout the text. Readers can follow the instructions and run the code on their own computer or an online platform such as Google Colab.

As you delve into the chapters that follow, I encourage you to approach this journey with an open mind and a spirit of exploration. Whether you are a seasoned expert in the field or a curious novice, there is something to be gained from the insights contained within these pages.

The website: www.drmyothida.org/courses/machinelearning. The complete code for all the projects in this book is also available on the public **GitHub Repo**.



စာရေးသူမှာ စင်ကာပူနိုင်ငံ နန်ယန်း တက္ကသိုလ်တွင် အင်ဂျင်နီယာ ဘွဲ့ကြိုသင်တန်းအား ၂၀၀၁ မှ ၂၀၀၅ ခုနှစ်ထိ တတ်ရောက်ခဲ့ ပါသည်။ ထိုဘွဲ့ကြိုသင်တန်းကာလအတွင်း ပြုလုပ်ခဲ့သည့် "Literature Review on Face Recognition Methods" ဟုခေါ် ဆိုသည့် စာတမ်းငယ် မှာ စာရေးသူ၏ ပထမဦးဆုံး မှတ်ဥာဏ်အတု Artificial Intelligence (AI) နှင့် ပတ်သတ်သည့် သုတေသန လုပ်ငန်းစဥ် တစ်ခု ဖြစ်ခဲ့ပါသည်။ ထိုသုတေသနမှ အစပြု၍ computer vision နှင့် machine learning ကို ပိုမို စိတ်ဝင်စားလာကာ Computer Vision ဘာသာရပ်ကို အထူးပြု၍ မာစတာနှင့် ဒေါက်တာ ဘွဲ့များကို ဆက်လက် ရယူခဲ့ပါသည်။ သုတေသန စာတမ်းငယ်များစွာနှင့် Contextual Analysis of Videos နည်းပညာစာအုပ်ကို အင်္ဂလိပ်ဘာသာဖြင့် ရေးသား ထုတ်ဝေခဲ့သည်။

၂၀၁၃ ခု နှစ် နှောင်း ပိုင်း တွင် မြန်မာနိုင်ငံ သို့ ပြန် ရောက်ပြီး နောက် မြန်မာ လူငယ် များ ကို computer vision နှင့် machine learning ဆိုင်ရာ ဘာသာရပ်များကို သင်ကြားဖြစ်ရင်းမှ အင်္ဂလိပ်ဘာသာစကားဖြင့် ထုတ်ဝေသည့် စာအုပ်များကို မြန်မာ လူငယ်များ (အထူးသဖြင့် အင်္ဂလိပ်စာ ဘာသာစကား အားနည်းသော လူငယ်များ ) အတွက် ဖတ်ရှု့လေ့လာရန် ခက်ခဲလျက်ရှိသည်ကို သိရှိလာရ သည်။ သို့ဖြစ်ရာ ရိုးရှင်းသည့် စကားလုံးများကို အသုံးပြု၍ မြန်မာသာသာဖြင့် နည်းပညာစာအုပ်များကို သင်ကြားရေးတွင် အသုံးပြုရန် စတင် ရေးသားခဲ့ပါသည်။ ထို့နောက် ၂၀၁၈ ခုနှစ်တွင် Introduction to MATLAB: Learning by Doing စာအုပ်ကို လည်းကောင်း၊ ၂၀၂၃ ခုနှစ်တွင် Introduction to Supervised Machine Learning စာအုပ်ကို လည်းကောင်း ရေးသားထုတ်ဝေခဲ့သည်။

ယခု ရေးသားထုတ်ဝေမည့် Introduction to Deep Learning နှင့် ၂၀၂၃ ခုနှစ်တွင် ထုတ်ဝေခဲ့သည့် Introduction to Supervised Machine Learning - စာအုပ် ၂ အုပ်လုံးမှာ ကျွန်မ ဘဝ၏ စိတ်သောက အများဆုံး အချိန်တွင် ရေးသားခဲ့သည့် စာအုပ်များ ဖြစ်သည်ဟု ဆိုနိုင်ပါသည်။ လက်ရှိ မြန်မာနိုင်ငံ၏ အခြေအနေများမှာ ပညာရေးဖြင့် တိုင်းပြည်ကို တိုးတက်စေချင်သူ ကျွန်မအတွက် စိတ်ဖိစီးမှု များစွာ ဖြစ်စေပါသည်။ သို့သော် ခက်ခဲနေသည့် အခြေအနေများ အကြားတွင်ပင် မလျှော့သော ဧွဲ၊ လုံ့လဖြင့် ကြိုးစားနေကြ သည့် မြန်မာ လူငယ်များမှ ပေးသောခွန်အားဖြင့် ဤနည်းပညာစာအုပ်များကို ရေးသားခဲ့ပါသည်။ ယခု စာအုပ်သည် အခြားနိုင်ငံသား များနည်းတူ မြန်မာ လူငယ်များလည်း နည်းပညာကို အမီလိုက်နိုင်စေရန် ရည်ရွယ်ရေးသားခြင်း ဖြစ်သည်။ နှလုံးသားနှင့် ဦးဏှောက် စည်းချက်ညီစွာဖြင့် ကြိုးစားနေကြသော မြန်မာ လူငယ်၊ လူရွယ် (ဆယ်လ်မွန်ငါး) များအတွက် အလွယ်တကူ ဖတ်ရှု့နိုင်သည့် နည်း ပညာ စာအုပ်တစ်အုပ်အဖြစ် ပညာဖြန့်ဝေနိုင်ရန် ရည်ရွယ်ပါသည်။

ယခု စာအုပ်တွင် အပိုင်း ၄ ပိုင်းပါဝင်ပြီး ပထမ အပိုင်းမှာ Deep Learning ကို မိတ်ဆက်ခြင်း ဖြစ်ပါသည်။ သို့သော် Machine Learning / Al စသည့် အခြေခံ သဘောတရားများကို ပြန်လည်ရှင်းပြခြင်းထက် Deep Learning ၏ သဘောတရားများကို တိုက်ရိုက် မိတ်ဆက်သွားမည် ဖြစ်ရာ Al / Machine Learning စသည့် နည်းပညာ စကားလုံးများနှင့် ဝေးကွာနေသူများအဖို့ ဤစာအုပ်ကိုမ ဖတ်မီ Introduction to Supervised Machine Learning ကို ဖတ်ရှု့ရန် တိုက်တွန်းပါသည်။ Deep Learning ကို လေ့လာရာတွင် အရေးကြီးသည့် အချို့ သင်္ချာ ခေါင်းစဥ်များနှင့် ယခု စာအုပ်တွင် အသုံးပြုသွားမည့် Python Library များကိုလည်း ပထမ အပိုင်းတွင် မိတ်ဆက်ထားပါသည်။

ဒုတိယအခန်းတွင် Deep Learning ၏ မူလ အခြေခံဖြစ်သည့် Shallow Neural Network ကို ရှင်းပြသွားမည်ဖြစ်ပြီး လက်တွေ့ လေ့ ကျင့်ခန်းများကို လည်း Python Code များနှင့်အတူ ဆွေးနွေးပေးသွားမည် ဖြစ်သည်။ ထို့နောက် တတိယ အခန်းတွင်မူ ပိုမို အဆင် မြ င့် သ ည့် Deep Learning Architecture အမျိုး မျိုးကို ရှင်းလင်းသွားပြီး Convolutional Neural Networks (CNNs)၊ Recurrent Neural Networks (RNNs) များကို အသုံးပြု၍ Image များ Text များကို အမျိုးအစား ခွဲခြားပုံများကို ဆွေးနွေးသွားပါ မည်။ နောက်ဆုံးအပိုင်းတွင်မူ Deep Learning ၏ နောက်ဆုံး ပြောင်းလဲလျက်ရှိသည့် ခေါင်းစဥ်များနှင့် ဆက်လက်လေ့လာရမည် များကို ဆွေးနွေးသွားပါမည်။

ယခု စာအုပ် ကို အင်္ဂလိပ် - မြန်မာ ၂ ဘာသာဖြင့် ရေးသား ထားပြီး စာမျက်နှာ အလိုက် တွဲ၍ ဖ တ်ရှု့ သွား နိုင် မည် ဖြစ်သည်။ တိုက်ရိုက် ဘာသာပြန်ဆိုထားခြင်း မဟုတ်ဘဲ စာသားပြေပြစ်စေရန် အဓိက ရေးသားထားသည် ဖြစ်ရာ ဘာသာစကား တစ်ခုထဲကို အသုံးပြု ဖတ်ရှု့သူများ အနေဖြင့် အကျိုးရှိနိုင်သကဲ့သို့ ဘာသာစကား ၂ ခုလုံးကို တွဲ၍ ဖတ်ရှု့ပါကလည်း ပို၍ အကျိုးများနိုင်ပါသည်။

နည်းပညာစာအုပ်များကို ဖတ်ရှု့ရာတွင် အမှန်တကယ် နားလည်လိုသည်ဆိုပါက လက်တွေ့ လေ့ကျင့်ခန်းများနှင့် တွဲ၍ ဖတ်ရှု့ ရန် လိုအပ်ပါသည်။ ဤစာအုပ်တွင် ပါရှိသည့် Python ဖြင့်ရေးသားထားသည့် လေ့ကျင့်ခန်းများကို အောက်ပါ **GitHub** လင့်တွင် ဝင် ရောက်၍ download ရယူပြီးလေ့ကျင့်စေလိုပါသည်။

## **Contents**

Chapter 1 Introduction to Deep Learning	
1.1 History of Deep Learning	2
1.2 Mathematics for Deep Learning	2
1.3 Python Frameworks for Deep Learning	3
1.3.1 TensorFlow	4
1.3.2 Keras	2
1.3.3 PyTorch	4
1.4 Applications of Deep Learning	į
1.5 Chapter-End Exercises	(
Chapter 2 Foundations of Deep Learning	ç
2.1 Architecture	Ģ
2.2 Activation Functions	Ģ
2.3 Forward Propagation	Ģ
2.4 Backward Propagation	ç
2.5 Model Optimization Techniques	Ģ
2.6 Practical Implementation	Ģ
2.6.1 Regression	Ģ
2.6.2 Binary Classification	Ġ
2.6.3 Multi-class Classification	Ġ
Chapter 3 Advanced Deep Learning Architectures	1
3.1 Convolutional Neural Networks (CNNs).	1
3.1.1 Case Study: Image Classification	1
3.1.2 Case Study: Object Detection	1
3.1.3 Case Study: Image Segmentation	1
3.2 Recurrent Neural Networks (RNNs)	1
3.2.1 Long Short-Term Memory (LSTM) Networks	1
3.2.2 Case Study: Time Series Prediction	1
3.2.3 Case Study: Sentiment Analysis	1
3.3 Generative Adversarial Networks (GANs) and Reinforcement Learning	1
3.3.1 Generative Adversarial Networks (GANs)	1
3.3.2 Reinforcement Learning (RL)	1
3.3.3 Integration of GANs and RL	1
Chapter 4 Emerging Trends in Deep Learning	13
4.1 Transfer Learning and Fine-Tuning	13
4.2 Attention Mechanisms and Transformers	13
4.3 AutoML and Neural Architecture Search (NAS)	13
4.4 Ethical Considerations and Bias in Deep Learning	13

## **Chapter 1** Introduction to Deep Learning

Deep learning, a subset of machine learning techniques, has revolutionized artificial intelligence (AI) in recent years. One prominent example of deep learning models is the Generative Pre-trained Transformer (GPT), which has attracted the attention not only of tech enthusiasts but also the general public. GPT models, like the ones developed by OpenAI [1], have demonstrated remarkable capabilities in natural language processing tasks, from text generation to translation, illustrating the transformative potential of deep learning.

Rooted in the concept of artificial neural networks (ANNs), deep learning models are inspired by the structure and function of the human brain, enabling them to learn from vast amounts of data and perform complex tasks with remarkable accuracy. Unlike traditional machine learning algorithms that require handcrafted feature extraction, deep learning models automatically learn hierarchical representations of data through these layers, enabling them to discover patterns and relationships.

However, this deep architecture introduces significant complexity, making it challenging to understand and optimize model performance. Additionally, deep learning models are resource-intensive, requiring substantial computational power for both training and inference. This requirement can limit their practical applicability, particularly in environments with limited computing resources or strict latency constraints.

Moreover, deep learning models often struggle with interpretability, which makes it difficult to understand and trust their decisions. This issue is particularly concerning in high-stakes applications such as health care, finance, and autonomous driving, where decision-making transparency is crucial. For instance, in medical diagnostics, understanding why a model made a specific recommendation is essential for gaining trust from health care professionals and patients alike.

ယနေ့ခတ်တွင် လူအများစုက Deep learning နှင့် Machine learning ကို နှိုင်းယှဥ့်ပြောဆိုမှုများ ပြလုပ်လေ့ရှိကြပြီး Deep learning သည် Machine learning ထက်သာသည်ဟု ပြောဆိုမှုများလည်း ရှိကြပါသည်။ သို့သော်လည်း Deep learning ဆိုသည်မှာ Machine learning အမျိုးအစားတစ်ခုသာ ဖြစ်သည်။ မူလ traditional Machine learning များတွင် အားသာချက် ၊ အားနည်းချက် များ ရှိသကဲ့သို့ Machine learning အမျိုးအစားတစ်ခုသာ ဖြစ်သည့် Deep learning model များတွင် လည်း အားသာချက်များ ၊ အားနည်းချက်များ ရှိပါသည်။ သို့သော် Deep learning model များသည် artificial intelligence (AI) လောကကို လူအများပိုမို စိတ်ဝင်စားအောင် ဖန်တီးပေးသည်မှာတော့ အမှန်ပင် ဖြစ်သည်။ ဥပမာ – နည်းပညာသမားများသာမက နည်းပညာ နှင့် အလှမ်းဝေး ကွာသူများ၏ စိတ်ဝင်စားမှုကို ရယူ နိုင်ခဲ့သည့် ChatGPT အပါအဝင် GPT model များသည် Deep Learning models များကို အခြေခံ၍ တည်ဆောက်ထားခြင်း ဖြစ်သည်။

Deep learning Model များသည် လူသား ဦးဏှောက် များ၏ လုပ်ဆောင်ပုံကို နမူနာယူ၍ တည်ဆောက်ထားသည့် artificial neural networks များကို အခြေခံထားသည်။ မူလ traditional machine learning algorithm များနှင့် နှိုင်းယှဉ်မည် ဆိုပါက Deep learning Model များ၏ အဓိက အားသာချက်မှာ အချက်အလက်များ၏ ဆက်နွယ်ပုံ နှင့် အရေးပါသည့် အချက်အလက်များ ကို algorithm ရေးသူမှ ရှာဖွေရမည့်အစား အချက်အလက်အမြောက်အများကို အသုံးပြု၍ အလိုအလျောက်ရှာဖွေခြင်းဖြစ်သည်။ သို့သော် ထိုအချက်သည်ပင် Deep learning Model များ၏ အားနည်းချက် တစ်ခုလည်း ဖြစ်သည်။ Deep learning Model တစ်ခု တည်ဆောက်ရန်အတွက် အချက်အလက် အမြောက်အမြားလိုအပ်ပြီး computational Power မြင့်သည့် ကွန်ပြူတာများ ၊ ဆာဗာ များကိုလည်း လိုအပ်သည်။ သို့ဖြစ်ရာ computing Power မြင့်သည့် ကွန်ပြူတာများ ၊ ဆာဗာများကို မတတ်နိုင်သည့် သူများအတွက် Deep learning Model တစ်ခုကို ကိုယ်ပိုင် တည်ဆောက်ရန် ခက်ခဲသည်။

ထို့ အပြင် Deep learning Model များ၏ အခြား ပြဿနာတစ် ခု မှာ မည် သည့် အတွက် ကြော င့် အဖြေ မှန် (သို့မဟုတ်) ရလဒ် ကောင်းများ ရရှိသည်ကို တိတိကျကျ နားလည်ရန် နှင့် ရှင်းပြရန် မလွယ်ကူခြင်း ဖြစ်သည်။ သို့ဖြစ်ရာ အသက်နှင့် လောင်းကြေးထပ်ရ မည့် အလိုအလျောက် ကားမောင်းသည့် စနစ်များ၊ ကျန်းမာရေးဆိုင်ရာ ဆုံးဖြတ်ချက်များ နှင့် ငွေကြေးဆုံးရှုံးမှု မြင့်မားသည့် finance ကိစ္စရပ်များတွင် Deep learning Model များ၏ ဆုံးဖြတ်ချက်ကို သာမာန် နည်းပညာ အသုံးပြုသူများအနေဖြင့် အပြည့်အ၀ လက်ခံ နိုင်ရန် ခက်ခဲနေဆဲဖြစ်သည်။

#### 1.1 History of Deep Learning

The basic idea of deep learning dates back to the 1940s and 1950s when researchers began exploring the mathematical models of neurons. A significant advancement occurred in the 1980s with Yann LeCun's work, particularly his development of convolutional neural networks (CNNs) [2], which played a crucial role in pushing the boundaries of neural network research. Despite these advancements, the field faced considerable challenges, such as limited computational power and insufficient data, leading to a period of stagnation during the 1970s and 1980s.

The breakthroughs that led to the modern era of deep learning began around the mid-2000s. The term "deep learning" gained widespread recognition around 2012 when deep neural networks, particularly convolutional neural networks (CNNs) [3], achieved ground-breaking performance in computer vision tasks, such as image classification, through competitions like the ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenge (ILSVRC) [4].

Deep Learning ၏ သမိုင်းကြောင်းကို ပြန်ကြည့်မယ်ဆိုပါက ၁၉၄၀ ခုနှစ်များမှ စတင်ခဲ့သည်။ လူသားများ၏ ဦးဏှောက်အတွင်း ရှိ neuron များ အလုပ်လုပ်ပုံ၊ ဆုံးဖြတ်ချက်ချပုံများကို သင်္ချာ model များဖြင့် ဖော်ပြနိုင်ရန် သုတေသနပညာရှင်များက ကြိုးစားခဲ့ ကြခြင်းသည် Deep Learning ၏ အစပင် ဖြစ်သည်။ သို့သော် ထိုကာလများတွင် သုတသနလုပ်ငန်းများ၏ အဓိက ရည်ရွယ်ရာမှာ neural network များကို နားလည်ရန်နှင့် လူသားဦးဏှောက်နှင့် ပုံစံတူ မော်ဒယ်များ တည်ဆောက်ရန် ဖြစ်သည်။ ၁၉၈၉ ခုနှစ်တွင် သုတေသနပညာရှင် Yann LeCun က convolutional neural networks (CNNs) ကို တီထွင်ခဲ့ရာမှ neural network သုတေသန ကို အခြားနယ်ပယ်များတွင်ပါ အသုံးပြုရန် စိတ်ဝင်စားမှုသည် ပိုမို ကျယ်ပြန့်လာသည်။ သို့သော် computing Power နှင့် ဒေတာ -အချက်အလက်များ မလုံလောက်ခြင်းတို့ကြောင့် neural network ၏ သုတေသနမှာ ယာယီရပ်တန့်ခဲ့ရသည်။

နှစ်စဥ်ကျင်းပလေ့ရှိသည့် ImageNet ခေါ် image များကို အမျိုးအစားခွဲခြားခြင်း ပြိုင်ပွဲ (၂၀၁၂ ခုနှစ်)တွင် Alex Krizhevsk နှင့် အဖွဲ့မှာ deep convolutional neural networks ကို အသုံးပြုသည့် သုတေသန စာတမ်းငယ်ကို တင်ပြခဲ့သည်။ ထိုအချိန်မှ စတင်၍ deep learning (သို့မဟုတ်) deep neural networks များ၏ နံမည်သည် လူသိများလာခဲ့ပြီး artificial intelligence (AI) လောက တစ်ခေတ်ပြောင်းရာ တွင် အဓိက အရေးပါသည့် modelများ ဖြစ်လာပါသည်။

### 1.2 Mathematics for Deep Learning

It is crucial to have mathematical fundamentals to fully comprehend deep learning concepts. This section offers an overview of essential mathematical topics necessary for delving into deep learning algorithms. To fully grasp the content of this book on deep learning, it is essential for students to have a basic understanding of the following mathematical topics:

- Linear Algebra: Linear algebra forms the foundation of many deep learning techniques. Concepts such as vectors, matrices, matrix operations (addition, multiplication), matrix factorization (e.g., Singular Value Decomposition), and eigenvalues/eigenvectors are important.
- ☆ Calculus: Calculus plays a vital role in understanding optimization algorithms used in training deep learning models. Concepts like derivatives, gradients, chain rule, optimization techniques (e.g., gradient descent, stochastic gradient descent), and convex optimization are essential.
- ♣ Probability and Statistics: Probability theory is important for understanding the uncertainty associated with data and predictions in deep learning models. Concepts like probability distributions (e.g., Gaussian distribution), expected value, variance, covariance, conditional probability, Bayes' theorem, and statistical inference are crucial.
- **☆ Graph Theory**: Graph theory is relevant for understanding neural network architectures and operations. Concepts like directed and undirected graphs, nodes, edges, adjacency matrices, and graph algorithms (e.g., breadth-first search, depth-first search) are important for understanding the structure and behavior of neural networks.

ဤစာအုပ်တွင်ပါရှိသည့် Deep Learning model များ၏ သဘောတရားကို အပြည့်အ၀ နားလည်နိုင်ရန် အထက်ပါ သင်္ချာ ခေါင်း စဥ်များကို ကြိုတင်လေ့လာထားသင်ပါ့သည်။ (မြန်မာနိုင်ငံတွင် အလယ်တန်း အဆင့်မှ စတင်၍ သင်္ချာဘာသာရပ်များကို အင်္ဂလိပ် ဘာသာဖြင့် သင်ကြားလာခဲ့သည် ဖြစ်ရာ အထက်ပါ ခေါင်းစဥ်များကို မြန်မာ ပြန်ဆိုခြင်း မပြုတော့ပါ။ အကယ်၍ အထက်ပါ သင်္ချာ ခေါင်းစဥ်များကို ပြန်လည်လေ့လာရန် လိုအပ်မည်ဆိုပါက စာရေးသူ၏ Youtube channel တွင် ဝင်ရောက် လေ့လာနိုင်ပါသည်။)

#### 1.3 Python Frameworks for Deep Learning

While there are many programming languages to choose from, the ones widely used in deep learning include Python, R, C, and Java. Proficiency in programming languages is a fundamental skill in the journey of understanding deep learning. In this book, we will use Python [5] to develop deep learning algorithms. Python is an open-source programming language; it is easy to learn, and there are plenty of libraries and frameworks specifically designed for machine learning and deep learning. In this book, we will introduce TensorFlow, Keras, and PyTorch frameworks.

TensorFlow, Keras, and PyTorch are all powerful frameworks for machine learning and deep learning, each with unique strengths. TensorFlow is well-suited for production environments, Keras is ideal for beginners due to its simplicity, and PyTorch is excellent for research with its dynamic computation graph.

#### Remark

In this book, I utilized both Jupyter Notebook within the Visual Studio Code (VS Code) editor [6] and Google Colab [7] for the exercises.

Jupyter Notebook [8] stands out as a favored tool among deep learning practitioners and professors due to its interactive environment, allowing users to write and execute code in a step-by-step manner. This feature proves invaluable for experimenting with deep learning models and visualizing results in real-time.

Visual Studio Code, among many Integrated Development Environments (IDE), provides a powerful and feature-rich platform for writing, debugging, and managing code. On the other hand, Google Colab is a free cloud service offered by Google, enabling you to run Jupyter Notebooks online without the need to install any IDE such as VS Code on your computer. Additionally, it provides access to Google's computing resources.

For the exercises presented in this book, you can access the code from the **GitHub** repository or write it yourself to enhance your learning experience.

Programming language များစွာရှိသော်လည်း deep learning တွင် ကျယ်ကျယ်ပြန့်ပြန့်အသုံးပြုသော language များမှာ Python, R, C, နှင့် Java တို့ ဖြစ်သည်။ programming language များကို ကျွမ်းကျင်မှုရှိခြင်းသည် deep learning ကို နားလည် သင်ယူ ရာတွင် ပို၍ လွယ်ကူ စေသည်။ ဤ စာအုပ်တွင် ပါရှိသော deep learning algorithm များကို ဖန်တီးရန် Python [5] ကို အသုံးပြုမည်ဖြစ်သည်။ Python သည် open-source programming language တစ်ခုဖြစ်ပြီး လေ့လာရလွယ်ကူသည်နှင့်အတူ machine learning နှင့် deep learning အတွက် အထူးထုတ်လုပ်ထားသော library များနှင့် framework များ များစွာ ရှိသည်။ ဤ စာအုပ်တွင် TensorFlow, Keras, နှင့် PyTorch framework များကို မိတ်ဆက်ပေးမည်ဖြစ်သည်။

TensorFlow, Keras, နှင့် PyTorch Framework များသည် machine learning နှင့် deep learning အတွက် အထူးသင့်တော် သော frameworks ဖြစ်ပြီး နေရာအသီးသီးတွင် အသုံးပြုနိုင်သည်။ TensorFlow သည် production level အတွက် အထူးသင့်တော် ပြီး Keras သည် သင်ယူရန် လွယ်ကူသောကြောင့် အသစ်စတင်လေ့လာသူများအတွက် ကောင်းမွန်သည်။ PyTorch သည် သုတေသန နှင့် production level များတွင် အသုံးပြုသည်။

#### Remark

Python code များရေးရန် Integrated Development Environment (IDE) များစွာ ရှိပြီး Jupyter Notebook [8] သည် deep learning လေ့လာသူများနှင့် သင်ကြားပေးသူ ဆရာ၊ ဆရာမ များ အကြား အများဆုံးရွေးချယ်ခြင်းခံရသော IDE တစ်ခု ဖြစ်သည်။ ဤစာအုပ်တွင် ပါဝင်သော လေ့ကျင့်ခန်းများအတွက် Jupyter Notebook ကို Visual Studio Code (VS Code) editor [6] နှင့် Google Colab [7] နှစ်ခု လုံးကို အသုံးပြု၍ ရေးသားထားသည်။ Google Colab [7] သည် Google က ပံ့ပိုး ပေးသော အခမဲ့ cloud service တစ်ခု ဖြစ်ပြီး Jupyter Notebook များကို Google ၏ computing resources များကို အသုံးပြု၍ အလွယ်တကူ run နိုင်သည်။ စာအုပ်တွင် ပါရှိသည့် လေ့ကျင့်ခန်းများကို စာရေးသူ၏ **GitHub** လင့်တွင် download ရယူနိုင်သည်။

#### 1.3.1 TensorFlow

TensorFlow [9] is an open-source machine learning library developed by Google. It is widely used for machine learning and deep learning applications and allows users to build and train neural networks using data flow graphs. TensorFlow supports both Central processing unit (CPU) and Graphics processing unit (GPU) computing, making it efficient for large-scale machine learning tasks.

#### Remark

TensorFlow is indeed highly suitable for production and large-scale projects.

TensorFlow [9] သည် Google မှ ဖန်တီးထားသော open-source deep learning framework တစ် ခု ဖြစ်ပြီး machine learning နှင့် deep learning အတွက် အထူးသင့်တော်သည်။ TensorFlow framework တွင် data flow graph များအသုံးပြု၍ neural networks ကွန်ယက်များကို ဖန်တီးခြင်းးနှင့် model များ training ပြုလုပ်နိုင်သည်။

## **1.3.2** Keras

Keras [10], an open-source neural network library written in Python, was originally developed by François Chollet, a software engineer at Google. In 2017, the TensorFlow team decided to integrate Keras more tightly into TensorFlow, making it the official high-level API of TensorFlow 2.0. Since then, Keras has provided easy access to all TensorFlow functionalities while maintaining its user-friendly interface.

#### Remark

Keras is highly suitable for the Beginners, and prototyping.

Keras [10] သည် Python ဖြင့် ရေးသား ထား သော open-source neural network library တစ် ခု ဖြစ်သည်။ Google ၏ software engineer တစ်ဦးဖြစ်သူ François Chollet မှ ရေးသားခဲ့ပြီး ၂၀၁၇ ခုနှစ်တွင် TensorFlow 2.0 ၏ တရားဝင် high-level API အဖြစ် စတင်အသုံးပြုခဲ့သည်။ Keras ၏ User-friendly API သည် သင်ယူရလွယ်ကူပြီး ယခုမှ စတင်သင်ယူသူများအတွက် အထူးသင့်တော်သည်။

## 1.3.3 PyTorch

PyTorch [11] is an open-source deep learning framework developed by Meta AI (Facebook). It utilizes dynamic computation graphs, making it particularly suitable for research and production. It has gained significant popularity among researchers, practitioners, and industry professionals due to its powerful features, ease of use, and strong community support.

#### Remark

PyTorch is suitable for research and production.

PyTorch [11] သည် Meta Al (Facebook) မှ ဖန်တီးထားသော open-source deep learning framework တစ်ခုဖြစ်ပြီး dynamic computation graphs ကို အသုံးပြုသည်။ PyTorch သည် သုတေသန နှင့် ထုတ်လုပ်မှုအတွက် အထူးသင့်တော်သည်။ သုံးစွဲရန် လွယ်ကူခြင်း၊ community support ကောင်းမွန်ခြင်းများကြောင့် PyTorch သည် တနေ့တခြား ပိုမို တွင်ကျယ်လာသည်။

#### 1.4 Applications of Deep Learning

The deep learning have led to its widespread adoption across a number of applications and different domains. Some prominent applications of deep learning include:

- Computer Vision: Deep learning models have achieved human-level performance on tasks such as image classification, object detection, and image segmentation. Applications range from autonomous vehicles and medical imaging to facial recognition and surveillance systems.
- ❖ Natural Language Processing: Deep learning techniques, including recurrent neural networks (RNNs) and transformers, have revolutionized the field of natural language processing (NLP). These models excel at tasks such as machine translation, sentiment analysis, text generation, and question answering.
- ❖ Speech Recognition: Deep learning has enabled significant advancements in speech recognition systems, allowing for accurate and robust transcription of spoken language. Voice-controlled virtual assistants, speechto-text transcription, and voice biometrics are just a few examples of applications powered by deep learning.

ယနေ့ခေတ်တွင် Deep learning model များ၏ အသုံးဝင်မှုမှာ ကျယ်ပြန့်လာပြီး အောက်ပါ နယ်ပယ် - ၃ ခုတွင် အများဆုံးအသုံးပြု ကြသည်။

- ⊛ Computer Vision: ဓါတ်ပုံများ၊ ဗွီဒီယိုများကို Input အဖြစ် အသုံးပြု၍ အချက်အလက်များ ရှာဖွေခြင်း၊ အဓိပ္ပာယ် ဖော်ဆောင် ခြင်း စသည့် လုပ်ငန်းစဥ်များ အားလုံးကို Computer Vision ဟု ခေါ် ဆိုခြင်း ဖြစ်သည်။ ဥပမာ - ယနေ့ ဖုန်းများတွင် အသုံးပြု သည့် Biometric recognition (မျက်နှာ၊ လက်ဗွေများကို အသုံးပြု၍ ဖုန်းဖွင့်ခြင်း) သည် Computer Vision ၏ ဥပမာ တစ်ခု ပင် ဖြစ်သည်။ Computer Vision ကိုအသုံးပြုသည့် အခြား Application များစွာရှိပြီး မောင်းသူမဲ့ ကားများ၊ ခန္ဓာကိုယ် အတွင်း ရှိ ကိုယ်တွင်းကလီစာများ ဓါတ်မှန်ရိုက်ခြင်း ၊ ပုံရိပ်ယောင်များ ဖန်တီးခြင်း တို့မှာ လူအများ စိတ်ဝင်စားသည့် Application များ ဖြစ်သည်။
- Matural Language Processing: ဘာသာစကားအမျိုးမျိုးဖြင့် ရေးသားသည့် စာသားများကို အဓိပ္ပာယ်ဖွင့်ဆိုခြင်း၊ နောက်ကွယ်မှ ခံစားချက်ကို ရှာဖွေခြင်း၊ ဘာသာစကား တစ်ခုမှ တစ်ခုသို့ ဘာသာပြန်ဆိုခြင်း စသည့် လုပ်ငန်းစဥ်များသည် Natural Language Processing ခေါင်း စ ၌ အောက် တွင် အ ကျုံးဝင် ပါသည်။ ယနေ့ ခေတ် တွင် Deep learning technique များ (အထူး သ ဖြ င့် recurrent neural networks (RNNs) နှင့် transformer) သည် အလျင်အမြန် တိုးတက်လာရာ မေးခွန်းများကို အလိုအလျောက် ဖြေကြားပေးခြင်း၊ စာကြောင်းအသစ်များ ဖန်တီးပေးခြင်း စသည့် လုပ်ငန်းများကိုလည်း ပြုလုပ်လာနိုင်သည်။ ဥပမာ − ၂၀၂၂ ခုနှစ် တွင် စတင်ထုတ်ဝေခဲ့သည် ChatGPT [1] သည် Natural Language Processing ၏ လူသိအများဆုံး Application တစ်ခုပင် ဖြစ်သည်။
- 🛞 Speech Recognition: အသံကို Input အဖြစ် အသုံးပြု၍ ပြောသူကို ခန့်မှန်းခြင်း၊ အသံမှ စာသားများ အဖြစ်ပြောင်းလဲ ပေးခြင်း၊ အသံကို အသုံးပြု၍ ပုံရိပ်များ ဖန်တီးခြင်း စသည့် လုပ်ငန်းများသည် Speech Recognition ခေါင်းစဥ်အောက်တွင် အကျုံးဝင် သည်။

#### 1.5 Chapter-End Exercises

This section, along with others throughout the chapters, offers chapter-end exercises aimed at reinforcing learning and assessing comprehension of the covered material. Readers are encouraged to attempt these exercises independently prior to checking solutions or seeking assistance.

#### **Question 1.1**

What is deep learning?

#### Answer

Deep learning is a subset of machine learning that uses artificial neural networks with multiple layers to learn from large amounts of data and make predictions or decisions.

#### Question 1.2

How does deep learning differ from traditional machine learning?

#### Answer

Traditional machine learning algorithms require handcrafted features to be extracted from the data, while deep learning algorithms can automatically learn hierarchical representations of the data through multiple layers of abstraction.

#### Question 1.3

What are some common applications of deep learning?

#### Answer

Deep learning is used in a wide range of applications, including computer vision (image recognition, object detection), natural language processing (language translation, sentiment analysis), speech recognition, autonomous vehicles, healthcare diagnostics, and more.

#### Question 1.4

What are artificial neural networks (ANNs)?

#### Answer

Artificial neural networks are computational models inspired by the structure and function of biological neural networks in the human brain. They consist of interconnected nodes (neurons) organized into layers, with each layer performing specific computations.

#### Question 1.5

What are some popular deep learning frameworks?

#### Answer

Some popular deep learning frameworks include TensorFlow, PyTorch, and Keras.

Chapter တစ်ခန်းချင်းစီ၏ အဆုံးတွင် chapter-end လေ့ကျင့်ခန်းများကို ထည့်သွင်းပေးသွားမည်ဖြစ်သည်။ အချို့ မေးခွန်းများ အတွက် အဖြေထည့်သွင်းပေးထားခြင်းမရှိပါ။ အဖြေပေးထားသည် ဖြစ်စေ မပေးထားသည်ဖြစ်စေ စာဖတ်သူများအနေဖြင့် ကိုယ်တိုင် ကြိုးစား၍ အဖြေရာကြည့်ပြီးမှသာ အဖြေကို တိုက်ကြည့်ရန် တိုက်တွန်းပါသည်။

#### Question 1.6

Deep learning ၏ အဓိပ္ပာယ်ကို ဖွင့်ဆိုပါ။

#### Answer

Deep learning ဆိုသည်မှာ Machine learning အမျိုးအစားတစ်ခု ဖြစ်သည်။ လူသား ဦးဏှောက် များ၏ လုပ်ဆောင်ပုံကို န မူနာယူ၍ တည်ဆောက်ထားသည့် artificial neural networks များကို အခြေခံထားသည်။

#### **Question 1.7**

Deep learning နှင့် မူလ machine learning များ၏ အဓိက ကွာခြားချက်ကို ဖော်ပြပါ။

#### Answer

#### **Question 1.8**

Deep learning ကို အဓိက အသုံးပြုသည့် နယ်ပယ် (၃) ခု ကို ဖော်ပြပါ။

#### Answer

Deep learning ကို အဓိက အသုံးပြုသည့် နယ်ပယ် (၃) ခုမှာ computer vision၊ natural language processing နှင့် speech recognition တို့ ဖြစ်သည်။

#### Question 1.9

Artificial neural networks (ANNs) ၏ အဓိပ္ပာယ်ကို ဖွင့်ဆိုပါ။

#### Answer

#### **Question 1.10**

လူသုံးများသည့် Deep learning framework (၃) ခုကို ဖော်ပြပါ။

#### Answer

လူသုံးများသည့် Deep learning framework (၃) ခုမှာ TensorFlow၊ PyTorch, နှင့် Keras တို့ ဖြစ်သည်။