# E資格取得コース

© SKILLUP NeXt, Ltd.

## E資格コーススケジュールイメージ



## 機械学習研修を必須として進捗相談会を経て、E資格取得研修へと移行する



© SKILLUP NeXt, Ltd.

## 現場で使える機械学習・データ分析基礎講座



## 機械学習実装の流れとアルゴリズムをハンズオンで習得

実際の企業データを元にポートフォリオを作成し、プロジェクト手順で進行する ことで、現場ですぐに使える実践的内容となっています。さらに、限られた時間での 学習効果を最大化するため、<mark>ブレンド型学習メソッド</mark>も取り入れています。

https://www.skillupai.com/machine-learning/



### こんな方にオススメ

**体系的なカリキュラムで** MLの知識を身に付けたい

身に付けたい

- ワークやハンズオンを通して、 **→** 実践的なML実装スキルを
- E資格合格以降を見据えた 実装の基礎力を身に付けたい

## 講座のゴール

- 機械学習実装の主要工程を ハンズオンで理解する
- 主要なMLアルゴリズムを 数理的に理解する
- E資格の機械学習出題分野を 得点源にする

### 形式/時間

提供形式:eラーニング

● 動画講義:13.5h

● 学習時間:59h(目安)

Copyright RENGATUREXT. All rights reserved.

## 現場で使える機械学習・データ分析基礎講座



## 前提知識(あれば望ましい)

- Pandas、NumPy、scikit-learn、Matplotlib等のPythonライブラリの基本的な使い方を習得している(Python入門講座 修了相当)
- 「確率」「統計」「微分」「線形代数」等の基本的な理論を理解している(基礎数学講座修了相当)

## カリキュラム

#### 第1章:機械学習概論

- 人工知能と機械学習
- 回帰と分類
- 機械学習モデルの構築・運用の流れ
- 機械学習手法の種類
- 教師あり学習とは
- 線形モデルと非線形モデル

#### 第2章:教師あり学習の基礎

- 線形回帰モデル
- ロジスティック回帰モデル
- 多変量モデルへの拡張
- k近傍法

#### 第3章:モデルの評価指標

- 回帰問題の評価指標
- 分類問題の評価指標
- 多クラス分類問題の評価指標

### 第4章:モデルの検証と正則化

- 訓練誤差と汎化誤差
- 汎化誤差の推定
- 過学習と未学習
- 正則化

#### 第5章:モデルの構築と改良

- モデルのチューニング
- ハイパーパラメータ
- ハイパーパラメータ探索

#### 第6章:代表的な前処理

- 欠損値処理
- 外れ値・異常値処理
- カテゴリ変数の変換
- 正規化と標準化
- ■無相関化と白色化

#### 第7章:特徴選択

- 次元の呪い
- 特徴選択

### 第8章:決定木

- 決定木
- 不順度の算出

#### 第9章:アンサンブル学習

- アンサンブル学習
- ランダムフォレスト
- アダブースト
- 勾配ブースティング
- ノートブック演習

#### 第10章:サポートベクターマシーン

- サポートベクターマシンの基本概念
- ハードマージン法
- ソフトマージン法
- カーネル法

#### 第11章:深層学習の概要

- ニューロンとニューラルネットワー ク
- パーセプトロン
- ニューラルネットワークの最適化

#### 第12章:畳み込みニューラルネットワーク

- 畳み込みニューラルネットワーク
- 畳み込みとプーリング
- 著名な CNN モデル
- CNN の応用例

#### 第13章:深層学習の代表的な手法

- 再帰型ニューラルネットワーク
- 敵対的生成ネットワーク

#### 第14章:教師なし学習

- クラスタリング
- k-means 法
- 主成分分析
- 自己符号化器

#### 第15章:AutoML

- AutoMLとは?
- 代表的な AutoML サービス
- 代表的な AutoML 用 Python ライブラリ
- 講座全体のまとめ

## 現場で使える機械学習・データ分析基礎講座:ワーク(通し課題)



講座全体を通してひとつの課題に取り組み、1から予測モデルの構築を行います。 各章で学んだことを段階的にアウトプットし、理論と実践の両方のスキルを向上させます。

### データセット

### 課題テーマ(どちらか1つを選択)

クラウドファンディングによる融資を 行う非営利団体の融資データ※

- 回帰の問題:実際に集まった出資金額を予測
- **分類の問題**:融資予定額額と同額の**出資金額が期限内に集まったかを予測**

- ■データの探索・可視化
- ■データの前処理
- ■モデルの学習
- ■モデルの評価指標の算出

- ■前処理の改善
- ■データセットの適切な 分割
- ■モデル選択
- ■テストデータに対する 評価値の算出

- ■ハイパーパラメータのチ ューニング
- ■モデルの学習時間の記録
- ■モデルの性能の比較

- ■ニューラルネットワーク の構築
- ■主成分分析による特徴量 の次元削減

## 日本ディープラーニング協会 認定プログラム第1号としての実績











東京大学大学院 松尾豊教授

一般社団法人日本ディープラーニング協会(JDLA)は、 東京大学大学院工学系研究科の松尾豊教授により、 『ディープラーニングを中心とする技術による日本の 産業競争力の向上』を目指し2017年に設立されました。 事業活用する人材(ジェネラリスト)向けのG検定と、 ディープラーニングを実装する人材(エンジニア)向け のE資格の2つの資格試験を主催し、人材育成にも 力を入れています。

## 第1号認定プログラムとして、初回から高い合格率でこれまでに1,250名以上のE資格合格者を輩出



開催時期	受験者数	合格者数	全受験者の合格率	スキルアップNeXt <b>修了者の合格率</b> ※ ()内は全受験者比
2021年2月実施	1,688	1,324	78.4%	91.1% (+12.7 points)
2021年8月実施	1,170	872	74.5%	92.0% (+17.5 points)
2022年2月実施	1,327	982	74.0%	86.8% (+12.8 points)
2022年8月実施	897	644	71.8%	83.5% (+11.7 points)
2023年2月実施	1,112	807	72.5%	87.1% (+14.6 points)
2023年8月実施	1,065	729	68.5%	80.7% (+12.2 points)
2024年2月実施	1,194	867	72.6%	82.8% (+10.6 points)

## 現場で使えるディープラーニング基礎講座(E資格対応)



## DL最新技術をプログラミングレベルでマスター

本講座ではディープラーニングの基礎・原理をプログラミングレベルで理解すると共に、グループワーク・ハンズオンを通して、資格取得に留まらない実務レベルでのディープラーニング実装スキルを身に付けます。

https://www.skillupai.com/deep-learning/



- **グループワークやハンズオンで** 実践的なスキルを身に付けたい
- <u>E資格</u>合格以降を見据えたDL実 装の基礎力を身に付けたい

### 講座のゴール

- プログラミングレベルで DLアルゴリズムを実装できる
- 最新のDL注目技術の概要と使い 方を習得する
- <u>E資格</u>合格に必要なスキルを体 系的に習得する



## 形式/時間/定価(税別)

● 提供形式:eラーニング/ライブ配信

● 講座時間

○ 動画講義:32h

○ ライブ講義:4h×4回

学習時間:90h(目安)

※E資格合格を目的とする場合の学習時間: 150~200時間(目安)

## ディープラーニング基礎講座 (E資格対応)



## 前提知識(あれば望ましい)

- Pandas、NumPy、scikit-learn、Matplotlib等のPythonライブラリの基本的な使い方を習得している(<u>Python入門講座</u>修了相当)
- 「確率」「統計」「微分」「線形代数」等の基本的な理論を理解している(基礎数学講座修了相当)
- 機械学習の基礎知識を有している(機械学習・データ分析基礎講座修了相当)

## カリキュラム

#### DAY1

ディープラーニング講座を通しての 課題

#### ディープラーニング基礎 前半

- パーセプトロン
- ニューラルネットワーク
- 活性化関数
- 順伝播計算
- 出力層の設計
- 予測関数
- バッチ処理
- 損失関数

#### DAY2

### ディープラーニング基礎 後半

- ミニバッチ学習
- 微分
- 最急降下法
- 勾配法
- 誤差逆伝播法

#### DAY3

#### 学習の最適化

- 勾配法の学習を最適化 させる方法
- 重みの初期値
- 機械学習と純粋な最適化 問題の差異
- ニューラルネットワーク 最適化の課題
- 最適化戦略とメタアルゴリズム **その他の話題**
- 過学習と正則化
- バッチ正規化とその類似手法
- ドロップアウト
- 荷重減衰

#### DAY4

ディープラーニングの様々なモデル

#### 畳み込みニューラルネットワーク

- CNN概要
- 畳み込み層
- プーリング層
- Im2col

- データ拡張
- 構造出力
- CNNで扱うデータの種類

## ディープラーニング基礎講座(E資格対応)



## 前提知識(あれば望ましい)

- Pandas、NumPy、scikit-learn、Matplotlib等のPythonライブラリの基本的な使い方を習得している(<u>Python入門講座</u>修了相当)
- 「確率」「統計」「微分」「線形代数」等の基本的な理論を理解している(基礎数学講座修了相当)
- 機械学習の基礎知識を有している(機械学習・データ分析基礎講座修了相当)

## カリキュラム

#### 中間発表 ※対面/ライブ配信時のみ

#### DAY5

### CNNの様々なモデル

- 著名なCNNモデル
- 物体検出タスクとCNN
- セマンティックセグメン

テーションタスクとCNN

### 自己符号化器

#### 生成モデル

- 生成モデルとは
- 変分自己符号化器
- 敵対的生成ネットワーク

#### DAY6

### 機械学習で扱うデータと典型タスク

- 画像データ
- 時系列データ
- テキストデータ
- データの権利

### 再帰型ニューラルネットワーク

- 再帰型ニューラルネット ワークの概要
- シンプルなRNN
- LSTM
- GRU
- RNNの発展モデル
- その他の話題

#### DAY7

### 自然言語処理における深層学習

- 自然言語処理と深層学習
- 自然言語処理の基礎
- word2vec
- 系列変換モデル
- アテンション
- トランスフォーマー
- 外部メモリを持つニューラル ネットワーク
- その他の話題

### 最終発表 ※対面/ライブ配信時のみ

#### DAY8

#### 強化学習

- 強化学習の基礎1
- 迷路問題
- 強化学習の基礎2
- 強化学習の各種手法
- Deep Q-Network
- カートポール問題
- AlphaGO
- 逆強化学習
- 深層強化学習の実用面での課題

#### 転移学習

#### 軽量化技術

高速化技術

## ディープラーニング基礎講座 (E資格対応)



10

## 補足教材 シラバス改定補足教材 <eラーニング>

### E資格2024#2のシラバス改訂部分に対応した補足の教材です。

第1章:生成モデル 第9章:基礎数学・応用数学

第2章:深層強化学習 第10章:ディープラーニング基礎

第3章:画像認識 第11章:データ拡張

第4章:画像の局在化・検知・セグメンテーション 第12章:画像認識とCNN

第5章:自然言語処理 第13章:物体検出とセグメンテーション

第6章:距離学習 第14章:生成モデル

第7章:深層学習の説明性 第15章:自然言語処理

第8章:環境構築 第16章:開発・運用

第17章:深層学習の発展的な手法

## ディープラーニング基礎講座 (E資格対応)



## 補足教材 E資格出題範囲 <eラーニング>

## PyTorch入門講座

### 第1章 なぜPyTorch?

- 主要な深層学習ライブラリ
- PyTorchの利点

### 第2章 データ読み込み

- Datasetクラス
- Dataloaderクラス

### 第3章 モデル

- 全結合層
- 活性化関数

### 第4章 学習

- 学習 (理論)
- 学習 (実装)

### 第5章 評価

- 評価 (理論)
- 評価 (実装)
- モデル評価(理論)
- モデル評価 (実装)

## PyTorch入門講座

第6章 畳み込みニューラルネットワーク

- 畳み込み層
- プーリング層
- 全結合層

第7章 再帰型ニューラルネットワーク

## 機械学習・ディープラーニングのための応用数学講座(一部)

### 情報理論

- 情報倫理とは?
- 情報量とエントロピー
- エントロピーと機械学習
- ダイバージェンスと機械学習

## ディープラーニング基礎講座の通し課題

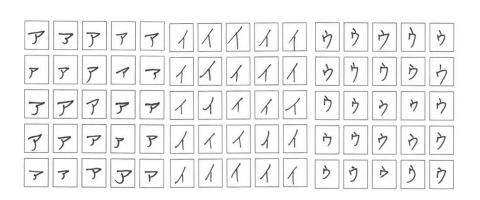


## 通し課題として下記のような画像認識のモデル構築を行い、現場での実践力を身に付けます

実施 内容 手書きカタカナ「アイウエオカキクケコサシスセソ」の15文字を高い精度で識別できるモデルを 構築

目的

ディープラーニングにおける各種手法の理論や性 質を正しく理解した上で、現場での実践力を身に つける



流れ

- 1. 学習用データの生画像を加工し、計算しやすい形に処理(前処理)
- 2. モデルを構築
- 3. 学習用データにて、正解率を確認する
- 4. 正解率が上がるように、学習方法を工夫し、パラメータをチューニング
- 5. 識別できない画像を確認し、その理由を考察
- 6. 過学習が起きているようであれば、その対策を実施
- 7. モデルの更新