

「最短突破 ディープラーニング G 検定 (ジェネラリスト) 問題集」正誤表 第 2 版 第 1 刷・第 2 刷

書籍の内容に誤りのあったことを、本書をお買いあげいただいた読者の皆様および関係者の方々に謹んでお詫びいたします。

(2026年3月18日更新分)

p.147 問 10 上から 4 行目

誤	選択肢2、3、4は、すべてオートエンコーダ (auto encoder) に関する説明です。
正	<p>選択肢 2 の「出力ユニットが直接入力ユニットに接続される」とは、出力側の節点と入力側の節点が中間層を介さず直接つながることを意味しますが、RBM にはそのような構造はありません。また、RBM には出力層という概念はなく 3 層構造でもありません。</p> <p>選択肢 3、4 は、すべてオートエンコーダ (auto encoder) に関する説明です。</p>

(2025年9月8日までの公開分)

p.46 問 7 上から 2 行目

誤	2045年には人間が自分自身よりも賢い人工知能を作り出すことにより、
正	2045年には人工知能が自分自身よりも賢い人工知能を作り出すことにより、

p.68 「シンギュラリティ」の解説 上から 1 行目

誤	2045年には人間が自分自身よりも賢い人工知能を作り出すことにより
正	2045年には人工知能が自分自身よりも賢い人工知能を作り出すことにより

p.102 問 4 の解説 上から 4 行目

誤	賭け事などにおいて、勝てば掛け金が $p/(1-p)$ 倍になるような数値のこともオッズということがありますが、実は両者は同じものです (手数料などが取られない場合)。
正	賭け事では「賭け金に対する払戻金の倍率」をオッズと呼ぶことがありますが、ここで扱っているオッズの定義とは異なりますので注意してください。

p.118 問 6 「■C について」の上から 1 行目

誤	行列Dが対角行列である必要がありますが、正方行列でなくても特異値分解を適用することができます (Dが正方行列である必要があるのは、固有値分解です。特異値分解を用いることで、Dが正方行列でない場合にも、固有値分解と同じようなメリットを享受することができます)。
正	<p>行列Dが正方行列でなくても特異値分解を適用することができます (Dが正方行列である必要があるのは、固有値分解です。特異値分解を用いることで、Dが正方行列でない場合にも、固有値分解と同じようなメリットを享受することができます)。</p> <p style="text-align: center;">「対角行列である必要がありますが、」を削除。</p>

p.123 問3 上から3行目

誤	正確度は直感的に
正	正確率は直感的に

p.125 上から4行目

誤	偽陽性率を上げてても真陽性率が下がりにくくなるためです。
正	偽陽性率を下げるために閾値を大きくしても、真陽性率が下がりにくくなるためです。

p.157 問3の「(イ)の選択肢」の3.

誤	3. 式変形（線形変換）する
正	3. 式変形する（線形変換）を削除

p.184 問7 下から2行目

誤	3. Atorus Convolutionと呼ばれることもある。
正	3. Atrous Convolutionと呼ばれることもある。

p.202 問6 上から6行目

誤	必要なパラメータである
正	重要なパラメータである

p.204 下から12行目

誤	またある盤面から（エ）と（ウ）のネットワークを用いて
正	またある盤面から（エ）と（イ）のネットワークを用いて

p.211 問3の「■(イ)の解説」の上から3行目

誤	これは線形変換で導くことができるため、
正	これは式変形で導くことができるため、

p.216 問5 解答を差し替え

誤	<p>問5 ➡問題 p.162</p> <p>解答 3</p> <p>解説</p> <p>勾配降下法は大域最適解に必ず収束するわけではない、ということを問う問題です。</p> <p>勾配降下法は求めた勾配が0のとき、パラメータを更新しても変化がありません。そのため今回の問題の例では接線の傾きが0となる、$x = -3, 0, 6$の点で勾配が0となるため、これらの点においてはパラメータの更新を行っても値が変化しません。したがって、正解は選択肢3であることがわかります。</p>
正	<p>問5 ➡問題 p.162</p> <p>解答 2</p> <p>解説</p> <p>勾配降下法は大域最適解に必ず収束するわけではない、ということを問う問題です。</p> <p>勾配降下法は関数の勾配を使って極小値を探索する手法です。関数の勾配が0の点ではパラメータを更新しても変化がなく、収束したとみなせます。今回の問題では $x = -3, 0, 6$ で関数の勾配が0になりますが、勾配降下法の初期値が $x = 0$ だった場合を除けば、極小値の探索において $x = 0$ にたどり着くことはありません。したがって、正解は選択肢2であることがわかります。</p>

p.226 上から2行目

誤	縦軸は訓練誤差（エラー）を示しています。
正	縦軸は汎化誤差（エラー）を示しています。

p.226 「▼二重降下現象（エポック数を固定）」のグラフの縦軸

誤	訓練誤差（エラー）
正	汎化誤差（エラー）

p.249 上から2行目

誤	また、Atorus Convolutionと呼ばれる
正	また、Atrous Convolutionと呼ばれる

p.250 下から2行目

誤	選択肢1の説明はDilated (Atorus) Convolutionの説明です。
正	選択肢1の説明はDilated (Atrous) Convolutionの説明です。

p.265 下から2行目

誤	右半分は次の位置単語を予測する
正	右半分は次の一単語を予測する

p.271 上から 9 行目

誤	モンテカルロ木探索は、ある状態から行動選択を繰り返して報酬和を計算するということを複数回行った後、報酬和の平均値をある状態の価値とする価値推定方法です。
正	モンテカルロ木探索は、探索木を構築しながら価値の高いノードを選択する方法です。探索回数が少ない・勝率が高いノードを優先的に探索することで効率化が図られています。

p.288 上から 6 行目

誤	2020年に登場したRasNetStは高い精度を
正	2020年に登場したResNeStは高い精度を

p.316 問 3 下から 2 行目

誤	という文面においては不適切です。これを Dense block と呼んでいます。選択肢 4 は誤りです。
正	という文面においては不適切です。選択肢 4 は誤りです。 「これを Dense block と呼んでいます。」を削除。

p.327 下から 3 行目

誤	選択肢1のseq2seqは第5章のRNNのモデルの1つです。p. 263の解説を参照してください。選択肢2のpix2pixも
正	選択肢2のseq2seqは第5章のRNNのモデルの1つです。p. 263の解説を参照してください。選択肢1のpix2pixも

p.331 問 5 解説文 上から 2 行目

誤	たとえば、“This is a pen.” という文章 1 と “I have a pen.” という文章 2 があるとき、その bag of words は下表のようになります。 <table border="1" data-bbox="300 1352 944 1503"> <tr> <td></td> <td>This</td> <td>is</td> <td>a</td> <td>pen</td> <td>I</td> <td>have</td> </tr> <tr> <td>文書 1</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>2</td> <td>2</td> <td>0</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>文書 2</td> <td>0</td> <td>0</td> <td>2</td> <td>2</td> <td>1</td> <td>1</td> </tr> </table>		This	is	a	pen	I	have	文書 1	1	1	2	2	0	0	文書 2	0	0	2	2	1	1
	This	is	a	pen	I	have																
文書 1	1	1	2	2	0	0																
文書 2	0	0	2	2	1	1																
正	たとえば、“This is a pen.” という文書 1 と “I have a pen.” という文書 2 があるとき、その bag of words は下表のようになります。 <table border="1" data-bbox="300 1599 944 1749"> <tr> <td></td> <td>This</td> <td>is</td> <td>a</td> <td>pen</td> <td>I</td> <td>have</td> </tr> <tr> <td>文書 1</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>0</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>文書 2</td> <td>0</td> <td>0</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>1</td> <td>1</td> </tr> </table>		This	is	a	pen	I	have	文書 1	1	1	1	1	0	0	文書 2	0	0	1	1	1	1
	This	is	a	pen	I	have																
文書 1	1	1	1	1	0	0																
文書 2	0	0	1	1	1	1																

p.332 問6 解説文の上から3行目

誤	その単語が存在する文書の割合の 逆数の対数 (Inverse Document Frequency : IDF) の頭文字に由来します。
正	その単語が存在する文書の割合の 逆数の対数として定義される逆文書頻度 (Inverse Document Frequency : IDF) の頭文字に由来します。

p.350 表の中央

誤	CTC (Connectionist Temporal Classification)	音声認識などで用いられる損失関数。LSTMやRNNなどでEnd-to-Endに音声認識を行う際に用いられることがある。
正	CTC (Connectionist Temporal Classification)	主に音声認識や文字認識で用いられる、RNNやLSTMなどの出力の解積方法。ある正解ラベルに対する出力の長さが可変である場合に対応した損失計算を特徴とする。

以上

技術評論社 書籍編集部