



講座の内容

Section 1. コースの概要とTwitter API

Section 2. RNN & Seq2Seq

Section 3. 自然言語処理の基礎

Section 4. モデルの訓練



Section 5. Attentionの導入

Section 6. Twitterボットのデプロイ

今回の内容

- 1. Section5の概要
- 2. 過学習対策
- 3. 入力のパディング
- 4. データの前処理
- 5. Attentionの概要
- 6. Attentionの導入

教材の紹介

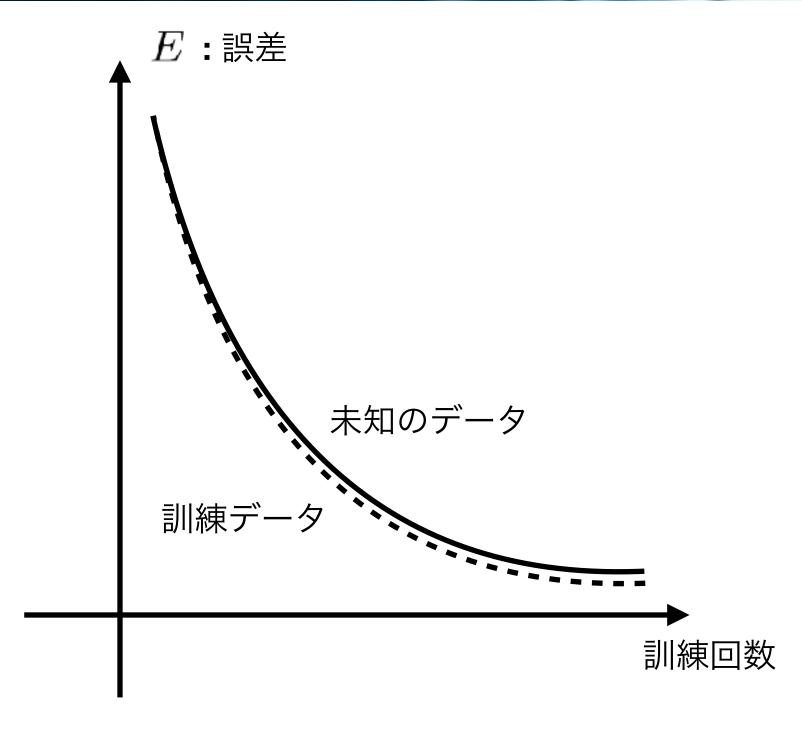
Pythonの基礎

Section5の教材:

- 01_input_padding.ipynb
- 02_preprocessing.ipynb
- 03_ attention.ipynb

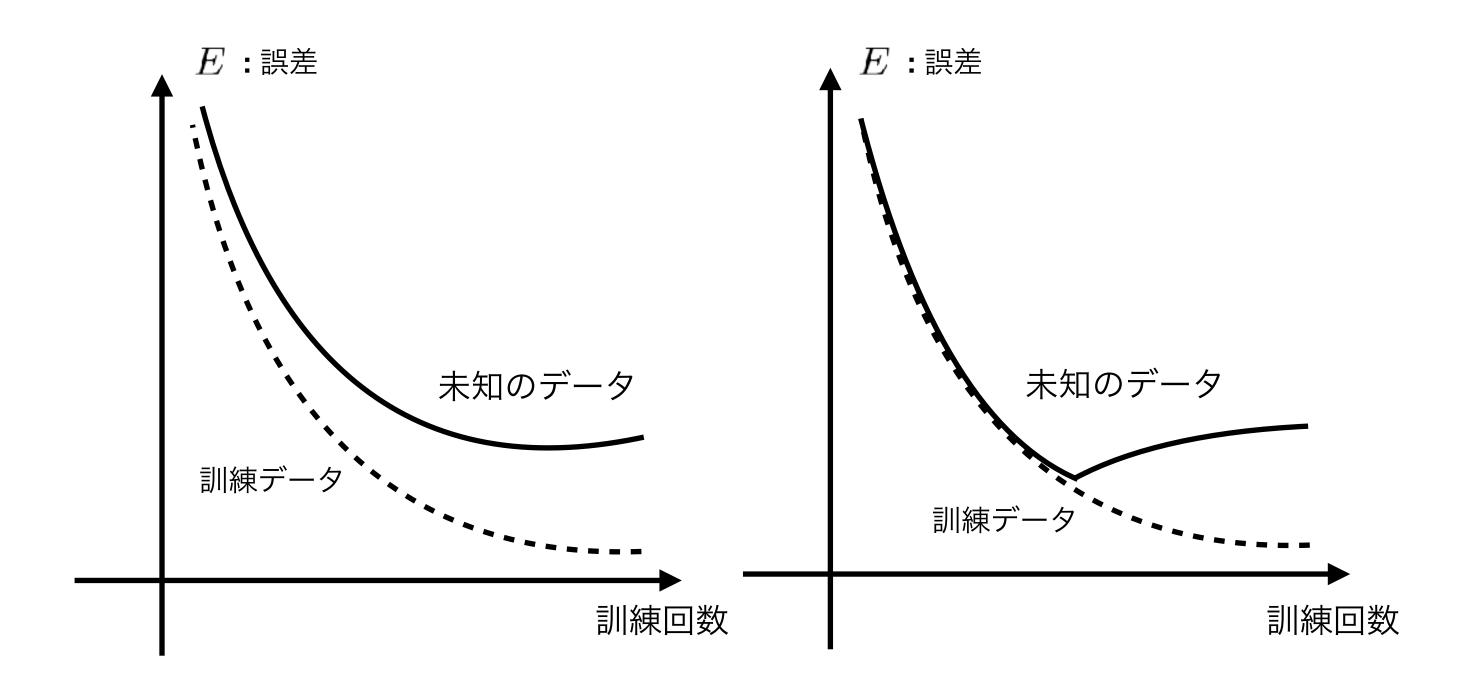


理想的な学習



未知のデータにも高い性能を発揮

過学習の例

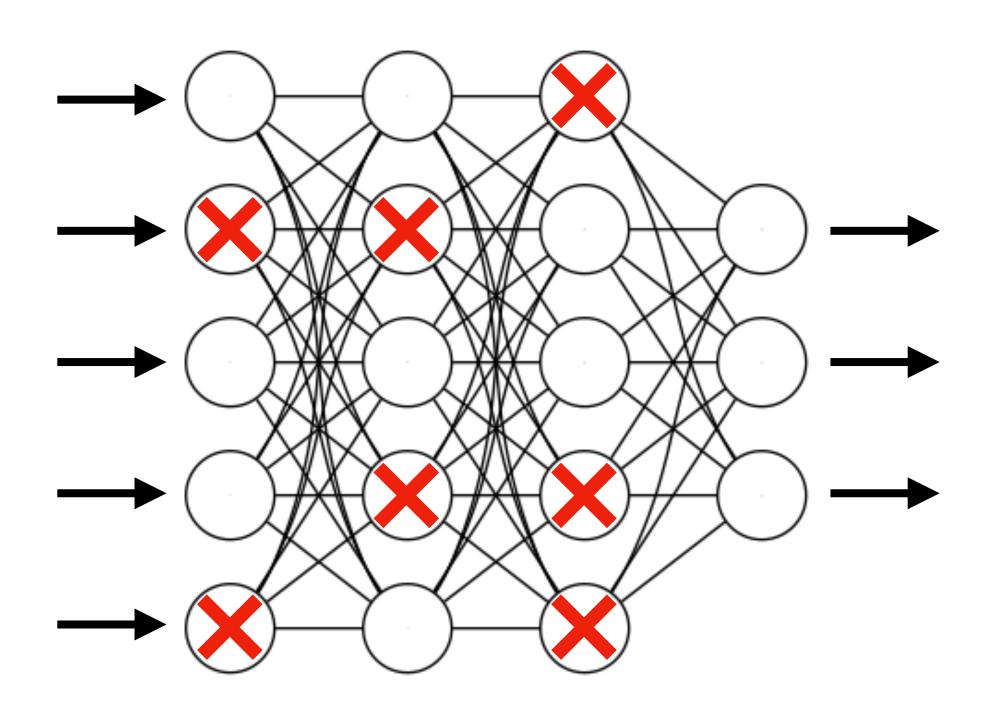


モデルが訓練データに過剰に適合する(過学習)

過学習への対策

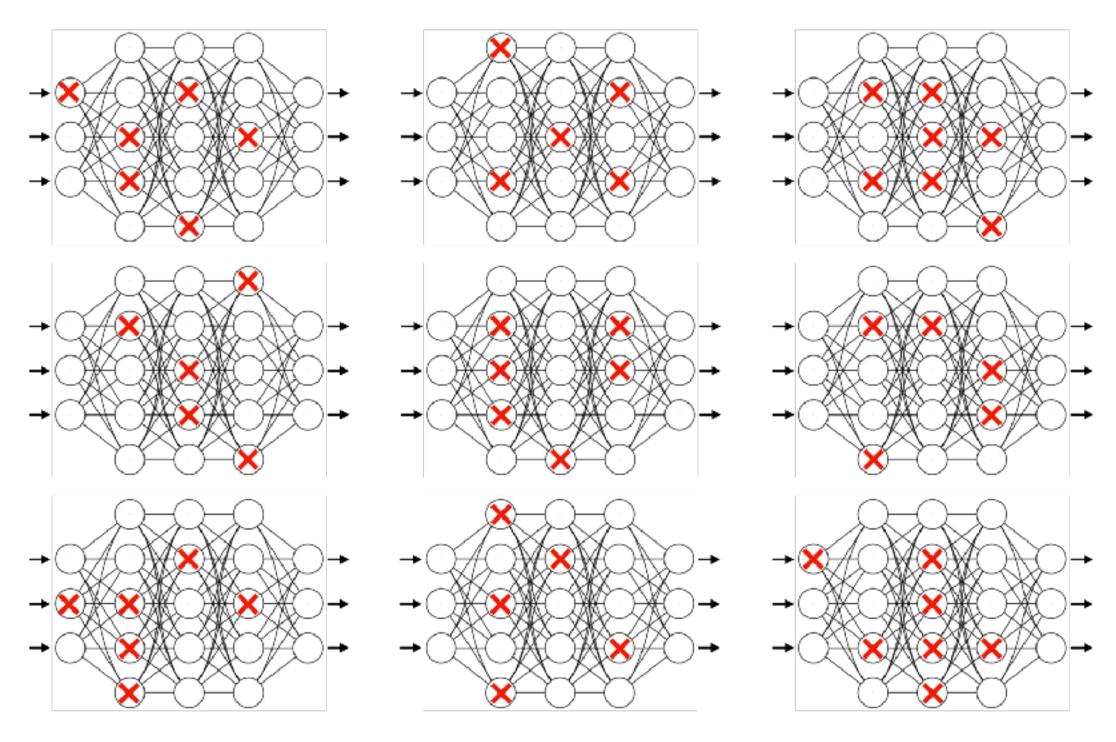
- ・ドロップアウト
 - → ニューロンをランダムに無効にする
- 早期終了(Early Stopping)
 - → 過学習の発生前に学習を終了する
- データ拡張(Data Augmentation)
 - → データを「水増し」する
- etc...

ドロップアウト



ニューロンをランダムに無効にする

ドロップアウト



実質的に、毎回異なるネットワークで学習を行う



入力のパディング

01_input_padding.ipynb



データの前処理

• 02_preprocessing.ipynb

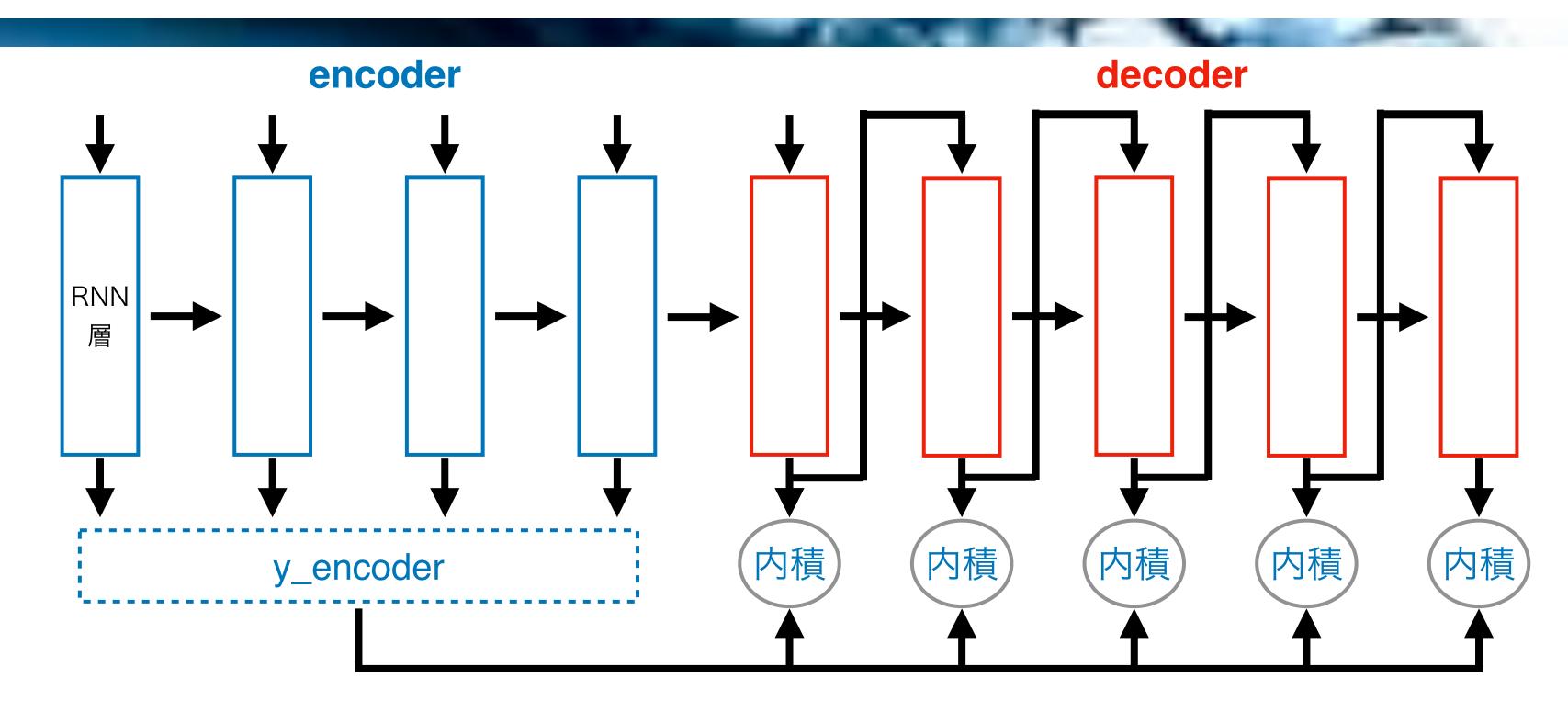


Attentionの概要

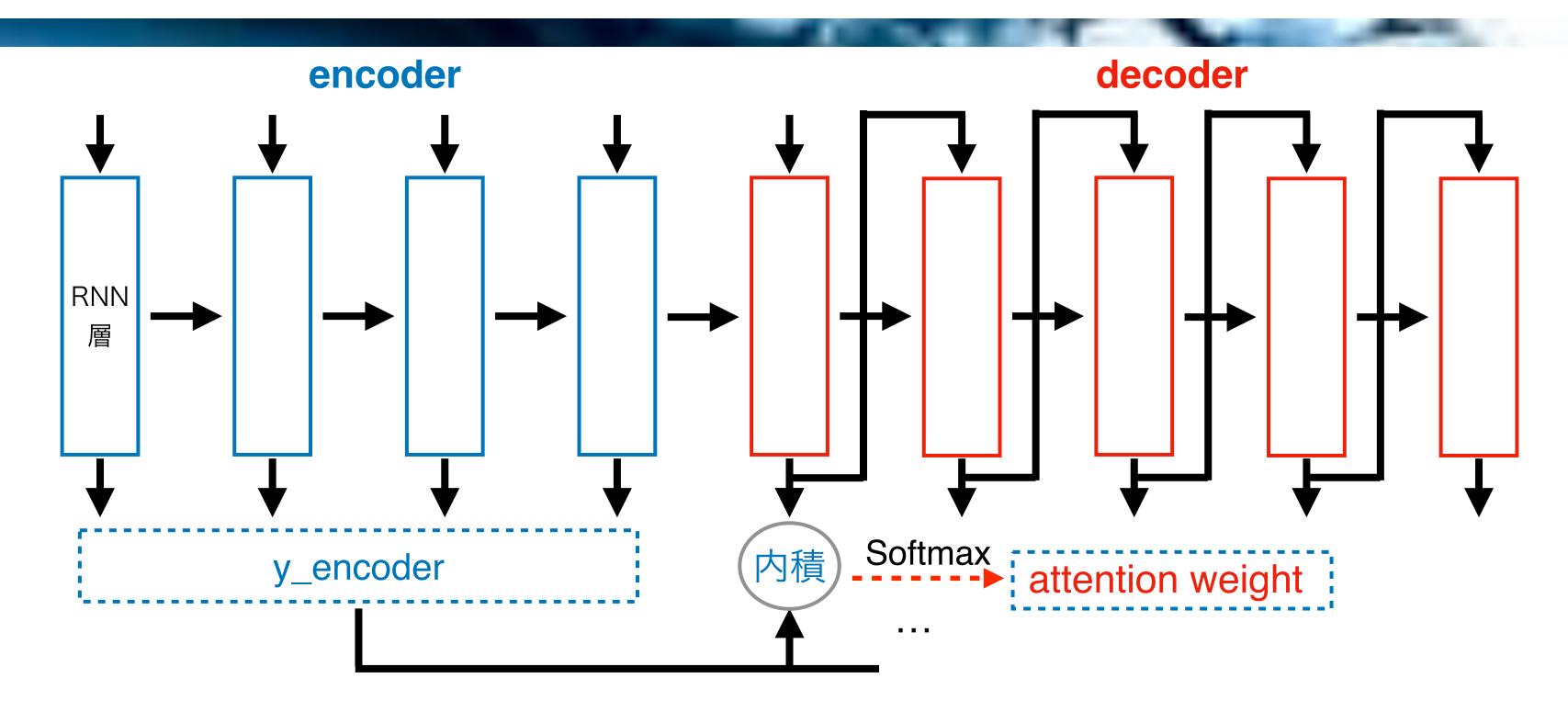
Attentionは、時系列データの特定の部分に 注意を向けるように学習させていく方法

- I. Encoderの各時刻の出力をDecoderに渡す
- II. Decoder側の各時刻に、Encoderから渡された出力のうち、

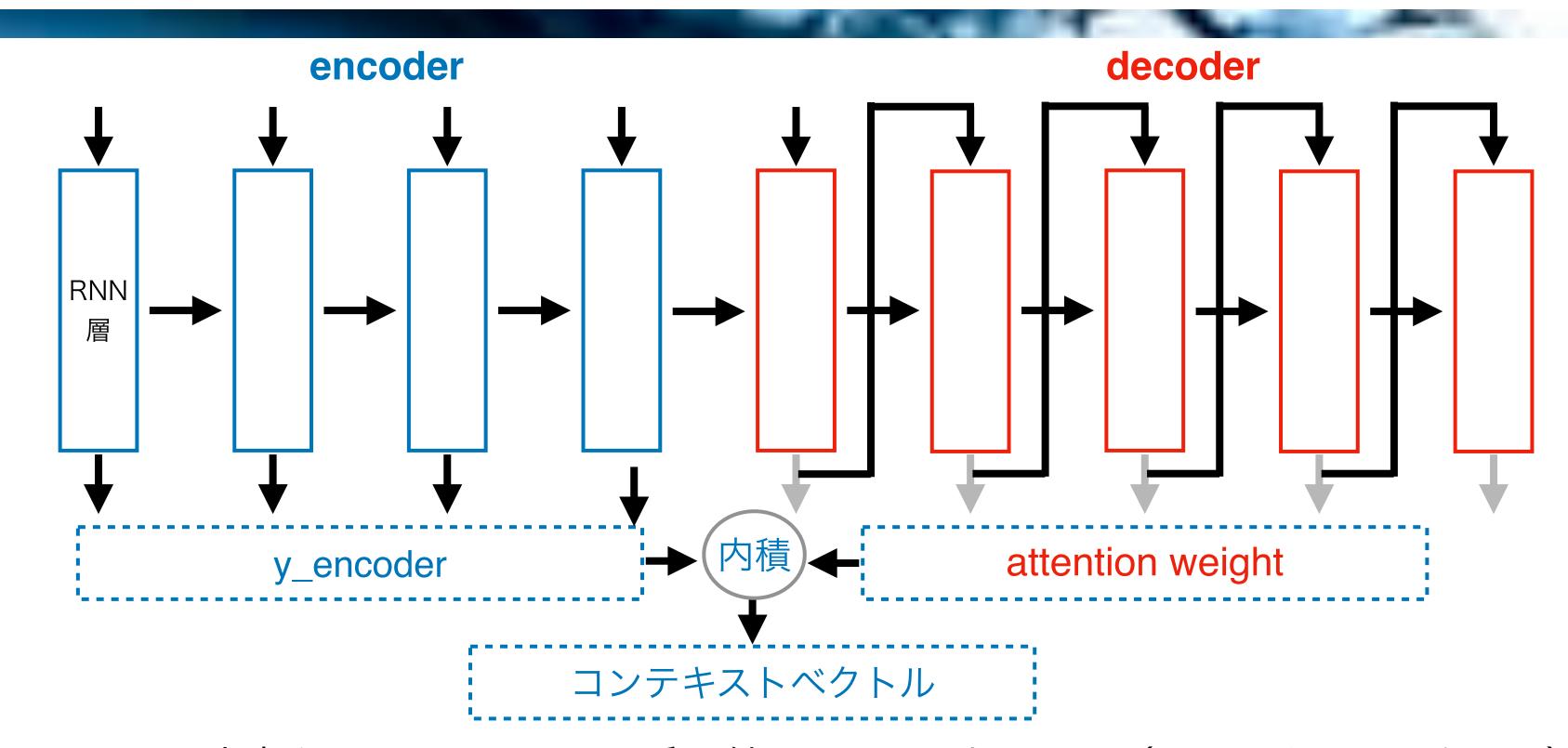
最も注意すべきベクトルを選んで合流させる



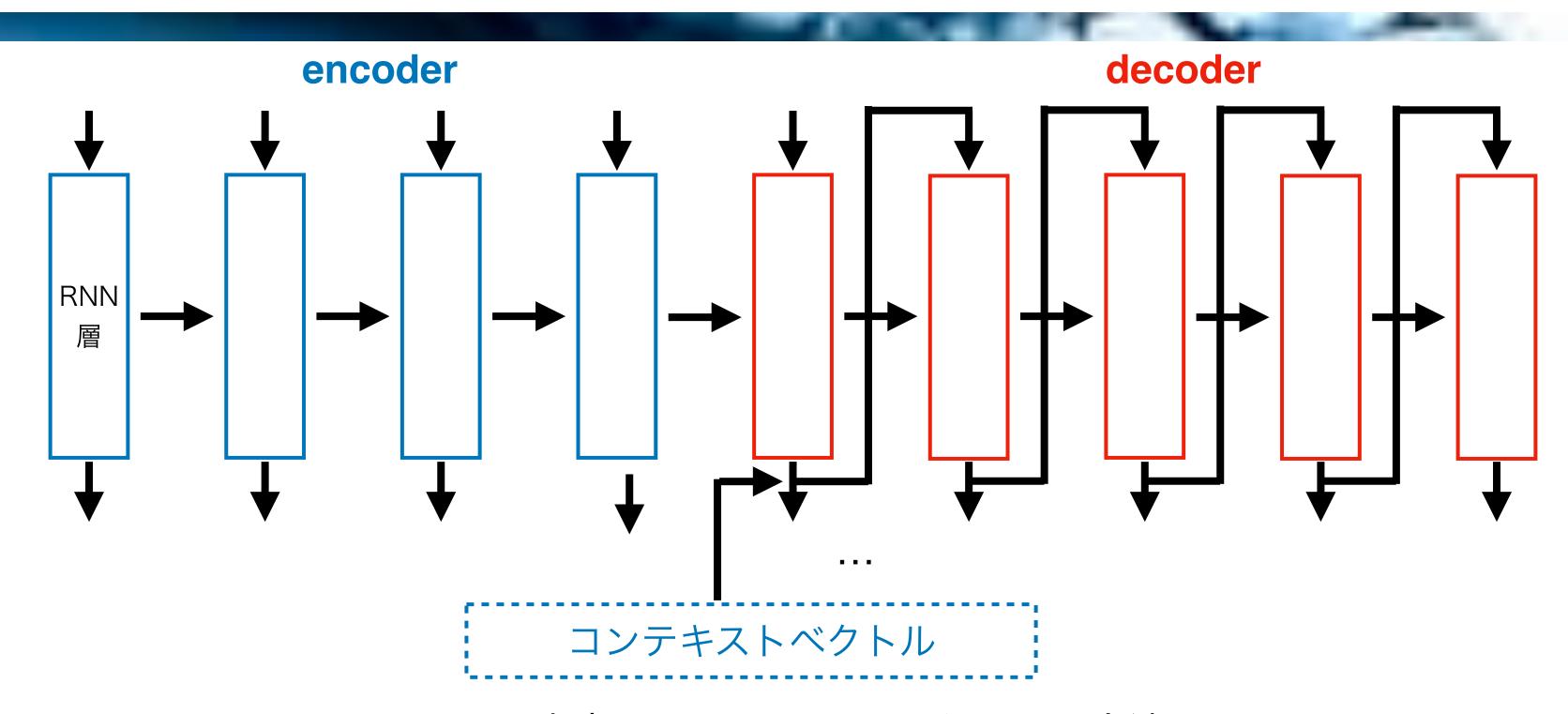
Encoderの全ての時刻の出力と、DecoderのRNNの各時刻における出力で内積をとる



手続き1で計算した内積をSoftmax関数で確率表現にする(=attention weight)



Encoderの出力をattention weightで重み付けして足しあわせる(コンテキストベクトル)



DecoderのRNNの出力とコンテキストベクトルを合流させる



Attentionの導入

• 03_ attention.ipynb

次回の内容

Section 1. コースの概要とTwitter API

Section 2. RNN & Seq2Seq

Section 3. 自然言語処理の基礎

Section 4. モデルの訓練

Section 5. Attentionの導入



Section 6. Twitterボットのデプロイ