

про внимание

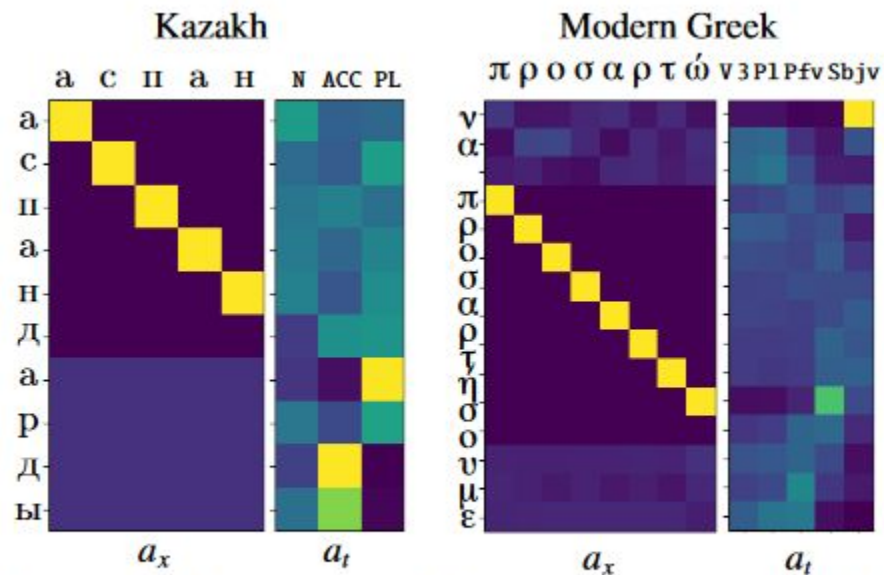
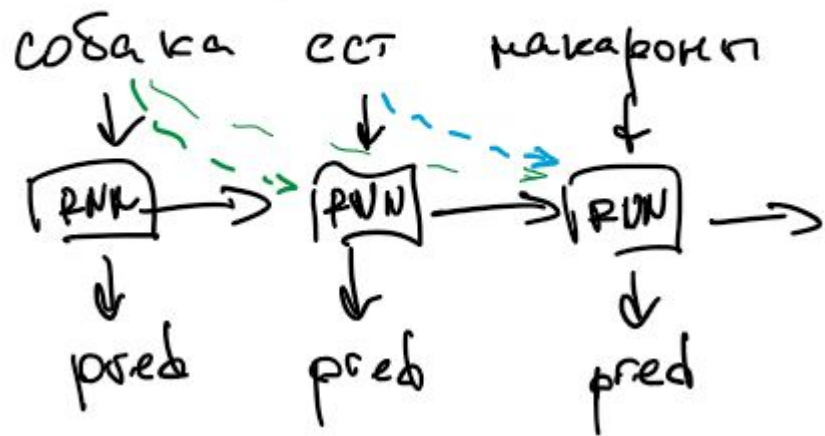
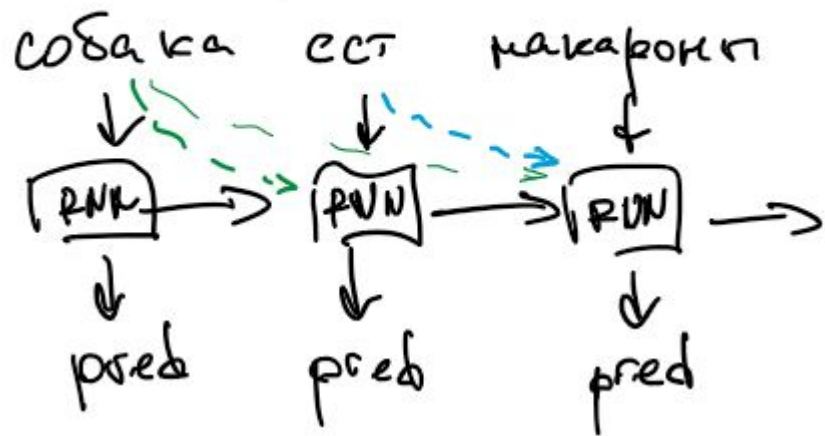


Figure 3: Attention visualization examples. The inflected form is generated from top to bottom.

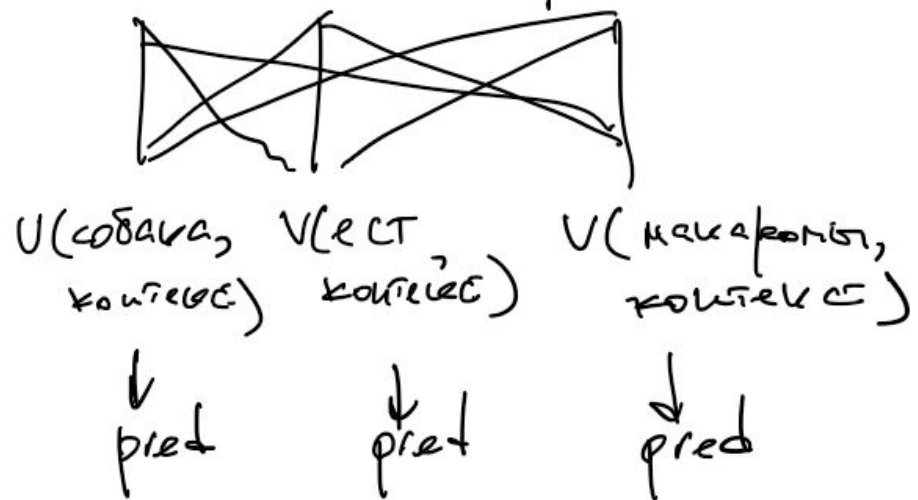
Как работает RNN



Как работает RNN

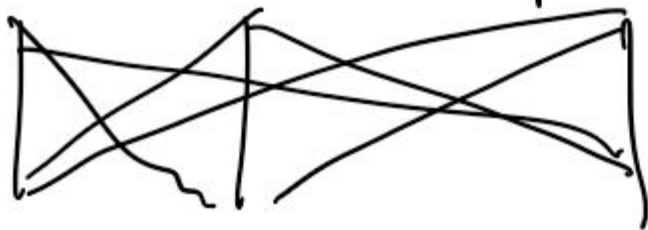


Как работает АТН
словака ест макароны



Κακός ρομπότ ΑΗΝ

σόδα σε μακαρόνια



$U(\text{σόδα}, \text{κουτίες})$

$V(\text{ρετ}, \text{κουτίες})$

$U(\text{μακαρόνια}, \text{κουτίες})$

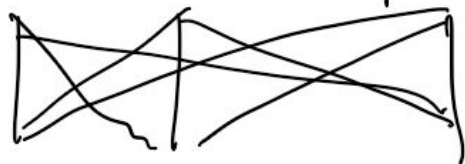
↓
pred

↓
pred

↓
pred

Κακός ρομπότ ΑΗΝ

σφάλμα σε μακρομνήμη



$U(\text{σφάλμα}, \text{κουτίες})$ $V(\text{ρετ}, \text{κουτίες})$ $V(\text{μακαρόνια}, \text{κουτίες})$

↓
pred

↓
pred

↓
pred

$V(\text{σφάλμα}, \text{κουτίες})$?

$V(\text{σφάλμα}, \text{κουτίες}) =$

$$\sum_{\text{σφάλμα}} \text{score}(\underbrace{\text{σφάλμα}, \text{σφάλμα}}_{\text{μακαρόνια σφάλμα}}) \cdot \text{emb}(\text{σφάλμα})$$

μακαρόνια σφάλμα
παραβάνισμα σφάλμα.

Name	Alignment score function	Citation
Content-base attention	$\text{score}(\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i) = \text{cosine}[\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i]$	Graves2014
Additive(*)	$\text{score}(\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i) = \mathbf{v}_a^\top \tanh(\mathbf{W}_a [\mathbf{s}_t; \mathbf{h}_i])$	Bahdanau2015
Location-Base	$\alpha_{t,i} = \text{softmax}(\mathbf{W}_a \mathbf{s}_t)$ Note: This simplifies the softmax alignment to only depend on the target position.	Luong2015
General	$\text{score}(\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i) = \mathbf{s}_t^\top \mathbf{W}_a \mathbf{h}_i$ where \mathbf{W}_a is a trainable weight matrix in the attention layer.	Luong2015
Dot-Product	$\text{score}(\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i) = \mathbf{s}_t^\top \mathbf{h}_i$	Luong2015
Scaled Dot-Product(^)	$\text{score}(\mathbf{s}_t, \mathbf{h}_i) = \frac{\mathbf{s}_t^\top \mathbf{h}_i}{\sqrt{n}}$ Note: very similar to the dot-product attention except for a scaling factor; where n is the dimension of the source hidden state.	Vaswani2017

$V(\text{слова}, \text{контекст})$?

$V(\text{слова}, \text{контекст}) =$

$$\sum_{\text{слова}_{\text{предл.-е}}} \text{score}(\text{слова}_{\text{предл.-е}}, \text{слова}) \cdot \text{emb}(\text{слова}_{\text{предл.-е}})$$

насколько слова
переважно слова.

$V(\text{содана, контект})$?

$V(\text{содана, контект}) =$

$$\sum_{\text{слова предл.-я}} \text{score}(\underbrace{\text{слова предл.-я}, \text{содана}}_{\text{какой-то слово релевантно содане}}) \cdot \text{emb}(\text{слова предл.-я})$$

какой-то слово
релевантно содане.

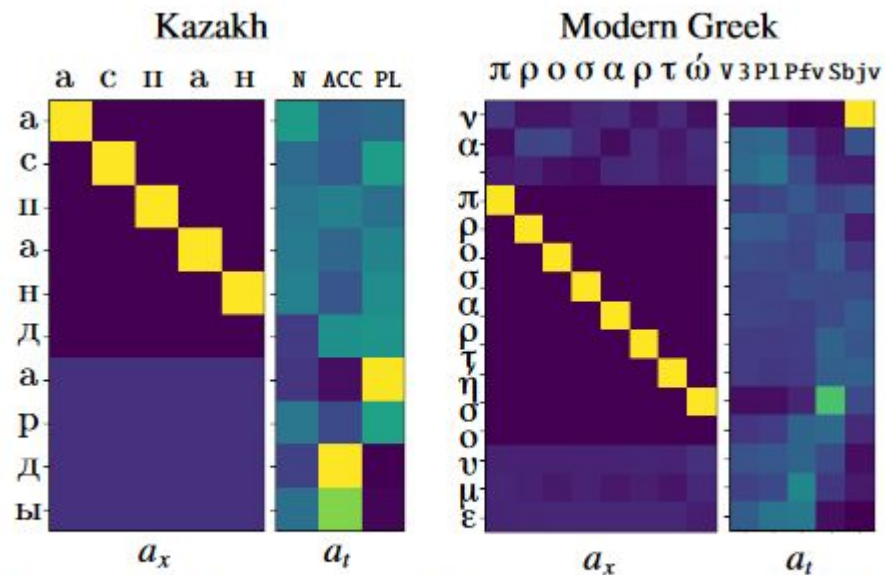


Figure 3: Attention visualization examples. The inflected form is generated from top to bottom.

Пример гифок про то, как вычислять атеншн скор

<https://towardsdatascience.com/illustrated-self-attention-2d627e33b20a>

Две задачи

Задача 1: <https://gist.github.com/oserikov/13c706f7c8265b8d52d2f59e9a4d914d>

Задача 2: <https://gist.github.com/oserikov/1b582a473aafdf382487f0165f572ee>