# Rozpoznávání fonémů pomocí neuronových sítí

#### Martin Majer

Katedra kybernetiky Fakulta aplikovaných věd Západočeská univerzita v Plzni

## Úvod do problematiky a cíle práce

- porovnání různých typů neuronových sítí a parametrizací řečového signálu pro úlohu rozpoznávání fonémů
- porovnáváno na dvou datových sadách v českém jazyce:
  - ŠkodaAuto 47 řečníků, 14523 nahrávek
  - SpeechDat-E 924 řečníků, 39560 nahrávek
- foném = nejmenší lingvistická jednotka schopná rozlišovat významové jednotky (slova)
- rozpoznávání fonémů = úloha, jejíž cílem je pro danou zvukovou nahrávku získat odpovídající sekvenci fonémů

## Typy příznaků

- využity příznaky ve frekvenční oblasti:
  - logaritmované energie banky filtrů
  - mel-frekvenční kepstrální koeficienty
- využití Z-score normalizace

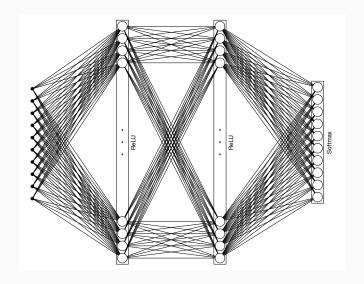
$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

využití delta a delta-delta koeficientů

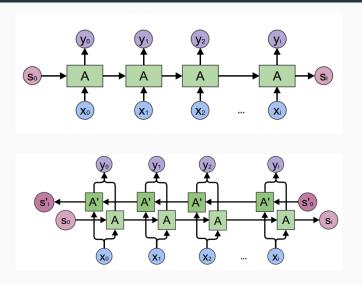
## Typy neuronových sítí

- využité typy neuronových sítí:
  - dopředná neuronová síť s Viterbiho dekodérem
  - LSTM/GRU/obousměrná LSTM s Viterbiho dekodérem
  - LSTM/obousměrná LSTM s CTC
- Viterbiho dekodér využívá zerogramový jazykový model
- využita metoda předčasného ukončení a zašumění trénovacích dat Gaussovským šumem

# Dopředná neuronová síť - schéma

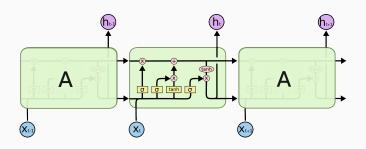


#### Rekurentní neuronová síť - schéma



Převzato z http://colah.github.io/posts/2015-09-NN-Types-FP

#### LSTM - schéma

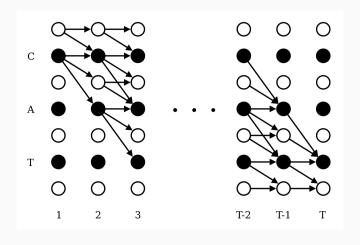


Převzato z http://colah.github.io/posts/2015-08-Understanding-LSTMs

### CTC (connectionist temporal classification)

- není potřeba segmentovat nahrávky po fonémech
- není potřeba dále zpracovávat výstup sítě
- hledáme nejpravděpodobnější značkování / pro vstupní obraz x, tj.
  argmax p(l | x) → zavedení prázdného znaku a využití dopředného
  a zpětného algoritmu
- využito dekódování nejlepší cesty bez jazykového modelu

#### CTC - schéma



Převzato z Connectionist Temporal Classification: Labelling Unsegmented Sequence Data with Recurrent Neural Networks, A. Graves, 2006

#### Vyhodnocení

- hlavní vyhodnocovací metrika:
  - phoneAcc [%] přesnost modelu po dekódování

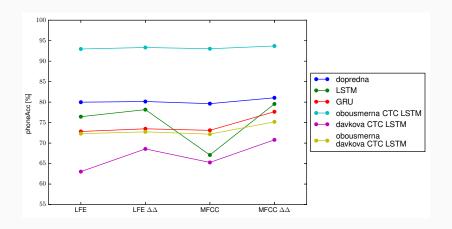
$$\mathsf{phoneAcc} \ = \frac{\mathit{phones} \ \mathit{correct-phones} \ \mathit{inserted}}{\mathit{phones} \ \mathit{total}} \cdot 100$$

- další zohledněné metriky:
  - frameAcc [%] přesnost klasifikace modelu vyhodnocována po jednotlivých segmentech nahrávek
  - phoneCorr [%] procento správně klasifikovaných fonémů po dekódování

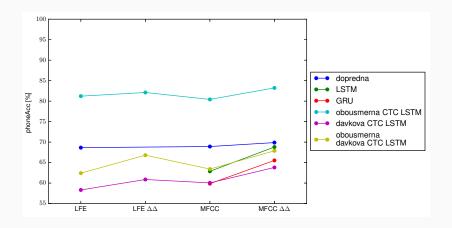
# Vyhodnocení

	ŠkodaAuto				SpeechDat-E			
architektura	LFE	LFE	MFCC	MFCC	LFE	LFE	MFCC	MFCC
		ΔΔ		ΔΔ		$\Delta\Delta$		ΔΔ
dopředná	79.99	80.15	79.63	81.06	68.65	-	68.92	69.88
LSTM	76.45	78.17	67.10	79.56	-	-	62.87	68.80
GRU	72.84	73.49	73.12	77.65	-	-	59.86	65.53
obousměrná CTC LSTM	92.97	93.34	93.03	93.70	81.22	82.11	80.42	83.23
dávková CTC LSTM	63.04	68.58	65.28	70.80	58.32	60.87	60.05	63.81
obousměrná	72.31	72.74	72.19	75.19	62.42	66.81	63.42	67.87
dávková CTC LSTM								

# Vyhodnocení - ŠkodaAuto



## Vyhodnocení - SpeechDat-E



#### Shrnutí

- navrženo a porovnáno šest architektur neuronových sítí
- akcelerační koeficienty zvyšují přesnost rozpoznávání
- nejvyšší přesnost rozpoznání pro obousměrnou LSTM síť s CTC
  - přes 90% na datové sadě ŠkodaAuto
  - přes 80% na datové sadě SpeechDat-E
- ullet rozpoznávání na základě znalosti celé nahrávky o nevhodné pro rozpoznávání v reálné čase
- možná rozšíření práce:
  - optimalizace topologie LSTM nebo dávkové obousměrné LSTM sítě s CTC
  - nalezení kompromisu mezi velikostí sítě, délkou vstupní sekvence a dostatečnou přesností pro rozpoznávání v reálném čase