## Entendendo Comportamento de Compra em Dados Temporais através de Redes Neurais Recorrentes



Kevin Takano

http://github.com/takanovcs takano@icomp.ufam.edu.br, kevin.takano@linx3.com ► Estudantes, Graduados?



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.
- ▶ Rede Convolucional. Rede Convolucional Dilatada.



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.
- ▶ Rede Convolucional. Rede Convolucional Dilatada.
- ► Keras



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.
- ▶ Rede Convolucional. Rede Convolucional Dilatada.
- ► Keras
- ► Curva ROC, AUC.



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.
- ▶ Rede Convolucional. Rede Convolucional Dilatada.
- ▶ Keras
- ► Curva ROC, AUC.
- ► Data Augmentation



- ► Estudantes, Graduados?
- ► Redes Neurais
- ▶ Redes Neurais Recorrentes. LSTM. GRU.
- ► Embedding.
- ▶ Rede Convolucional. Rede Convolucional Dilatada.
- ▶ Keras
- ► Curva ROC, AUC.
- ► Data Augmentation
- ► Oversampling e Undersampling.



Sumário\_\_\_\_

Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



Sumário

Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados





▶ Diversos campos de hoje possuem dados temporais: como processamento de vídeo, de texto e de áudio.



- ▶ Diversos campos de hoje possuem dados temporais: como processamento de vídeo, de texto e de áudio.
- ▶ A redes neurais recorrentes são uma das principais redes usadas para modelar dados temporais.



- ▶ Diversos campos de hoje possuem dados temporais: como processamento de vídeo, de texto e de áudio.
- ▶ A redes neurais recorrentes são uma das principais redes usadas para modelar dados temporais.
- ▶ RNNs tem uma **dimensão a mais** que possibilita a entrada de um dado que é **dependente** do anterior. (Dado temporal)



- ▶ Diversos campos de hoje possuem dados temporais: como processamento de vídeo, de texto e de áudio.
- ► A redes neurais recorrentes são uma das principais redes usadas para modelar dados temporais.
- ▶ RNNs tem uma dimensão a mais que possibilita a entrada de um dado que é dependente do anterior. (Dado temporal)
- ▶ OBS: Atualmente os modelos de RNN não são estado da arte nos campos mencionados mas ainda são usados em outras áreas. Ex: modelo com attention.



Outline

## Como modelar dados temporais?

## Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

## Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

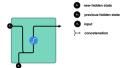
Datasets

Processamento de Dados

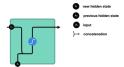
Arquitetura

Resultados

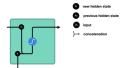




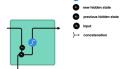




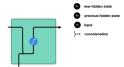




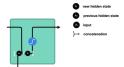




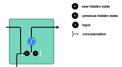




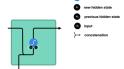




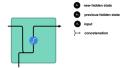




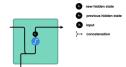




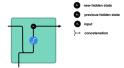




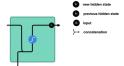




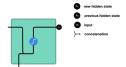




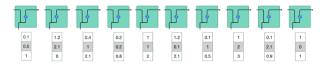




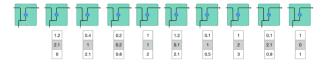




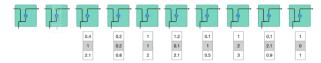




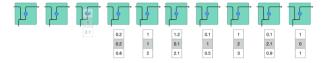




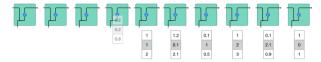




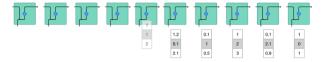




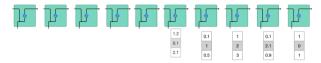






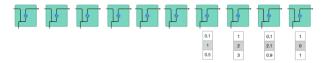




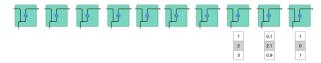




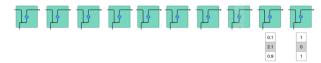
 $\blacktriangleright$ RNN: Sequência de Células



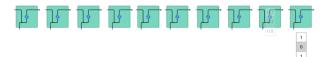




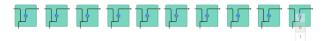






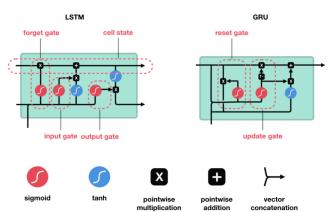








▶ Vanish Gradient Problem. LSTM & GRU.





Outline 10

#### Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados







CHAPTER I.



CHAPTER I.

output



CHAPTER I.



CHAPTER I.

output



input



#### ► Arquitetura da Rede:

```
model = Sequential()
model.add(GRU(64, input_shape=(X.shape[1], X.shape[2])))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Dense(y.shape[1], activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy',
optimizer='adam')
```



► Exemplo de entrada: said, tossing his head contemptuously. 'i dare say you never even spoke to time!' 'perhaps n



- ► Exemplo de entrada: said, tossing his head contemptuously. 'i dare say you never even spoke to time!' 'perhaps n
- Exemplo de saída: hatter said, tossing his head contemptuously.'i dare say you never even spoke to time!'perhaps n o to the toue 'said the cocp.'ih the woeee to the cotee to the toeee an c den toet toeee to the toeee to the toue lo tou do the soue 'said the cocp.''to the toeee to thet the soeee to the toeee to tee touee the souee io tou dooe the sone toee the sar the soeee to the soeee "

Sumário 20

Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



Outline

#### Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

# Prevendo comportamento de usuários através de RNN Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



► Hoje sabe-se que boa parte das lojas de varejos online guardam dados de usuário.



- ► Hoje sabe-se que boa parte das lojas de varejos online guardam dados de usuário.
- ▶ Por questões de marketing, sabe-se que é muito vantajoso entender o interesse dos consumidores.
- ► Aumento de 2 a 11%



▶ Pergunta de pesquisa:



- ▶ Pergunta de pesquisa:
- ► Considerando que em suas bases as lojas de e-commerce guardam os dados de forma histórica:
  - ▶ Podemos prever qual será seu próximo evento?
  - ▶ Podemos prever se ele irá ser um comprador ou não?



► Formato de dados de usuários em sequência de eventos (sessão de cliques):

v: view, t: transaction, a: add-to-cart



► Formato de dados de usuários em sequência de eventos (sessão de cliques):

v v v v t a t t t v v v v v v v a t

v: view, t: transaction, a: add-to-cart

▶ Uma RNN pode encontrar um padrão nessa sequência para prever o próximo evento.



► Formato de dados de usuários em sequência de eventos (sessão de cliques):

```
v v v v t a t t t v v v v v v v a t
```

v: view, t: transaction, a: add-to-cart

- Uma RNN pode encontrar um padrão nessa sequência para prever o próximo evento.
- ▶ Através disso poderemos saber se usuário irá comprar ou não.



- ► Nesse trabalho, considerei apenas a classificação de compradores e não-compradores. Isto é:
  - ▶ Quem apenas gerou evento de *view* e *add-to-cart* é não comprador.
  - ▶ Quem gerou evento de *transaction* é comprador.



Outline 26

#### Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

#### Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

#### Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



▶ Dois datasets usados: Retail Rocket, RecSys 2015.



- ▶ Dois datasets usados: Retail Rocket, RecSys 2015.
- ▶ O conjunto de dados do RecSys 2015 consiste em 9,2 milhões de sessões de cliques. Retail Rocket contém 1.4 milhões de sessões.



- ▶ Dois datasets usados: Retail Rocket, RecSys 2015.
- ▶ O conjunto de dados do RecSys 2015 consiste em 9,2 milhões de sessões de cliques. Retail Rocket contém 1.4 milhões de sessões.
- ▶ RecSys contém apenas 5% e o Retail Rocket tem apenas 0.7% de sessões de compras. (Desbalanceado)



- ▶ Dois datasets usados: Retail Rocket, RecSys 2015.
- ▶ O conjunto de dados do RecSys 2015 consiste em 9,2 milhões de sessões de cliques. Retail Rocket contém 1.4 milhões de sessões.
- ▶ RecSys contém apenas 5% e o Retail Rocket tem apenas 0.7% de sessões de compras. (Desbalanceado)
- ▶ Isto torna o problema muito fácil de confundir o modelo.



- ▶ Dois datasets usados: Retail Rocket, RecSys 2015.
- ▶ O conjunto de dados do RecSys 2015 consiste em 9,2 milhões de sessões de cliques. Retail Rocket contém 1.4 milhões de sessões.
- ▶ RecSys contém apenas 5% e o Retail Rocket tem apenas 0.7% de sessões de compras. (Desbalanceado)
- ▶ Isto torna o problema muito fácil de confundir o modelo.
- ▶ RecSys dataset não contém eventos add-to-cart.



Outline 28

#### Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

#### Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

#### Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



▶ O tamanho das sessões em e-commerce variam de e 1% (cerca de 90% das sessões) até 11000. (RecSys).



- ▶ O tamanho das sessões em e-commerce variam de e 1% (cerca de 90% das sessões) até 11000. (RecSys).
- ➤ T1: Pegar uma janela dos últimos n timesteps. Tamanho 100.



- ▶ O tamanho das sessões em e-commerce variam de e 1% (cerca de 90% das sessões) até 11000. (RecSys).
- ► T1: Pegar uma janela dos últimos n timesteps. Tamanho 100.
- ► T2: Criação de mais dados de entrada através de data augmentation



- ▶ O tamanho das sessões em e-commerce variam de e 1% (cerca de 90% das sessões) até 11000. (RecSys).
- ► T1: Pegar uma janela dos últimos n timesteps. Tamanho 100.
- ► T2: Criação de mais dados de entrada através de data augmentation
- ► T3: Usar undersampling e oversampling para resolver o problema de balanceamento.



- ► Formato de dados original:
  - ▶ Evento | ItemId | CategoriaID | Timestamp | Custo



- ► Formato de dados original:
  - ► Evento | ItemId | CategoriaID | Timestamp | Custo
- ► Processado:
  - Evento | ItemId | CategoriaID | HoraDaCompra |
    DiaDaSemana | Mes | SemanaDoAno |
    TempoEntreCliques(dwelltime) | Custo



- ► Formato de dados original:
  - ▶ Evento | ItemId | CategoriaID | Timestamp | Custo
- ► Processado:
  - Evento | ItemId | CategoriaID | HoraDaCompra |
    DiaDaSemana | Mes | SemanaDoAno |
    TempoEntreCliques(dwelltime) | Custo
- ► Com exceção de *dwelltime* e o *custo* todos os campos receberam um Embedding na arquitetura final.



- ► Formato de dados original:
  - ▶ Evento | ItemId | CategoriaID | Timestamp | Custo
- ► Processado:
  - Evento | ItemId | CategoriaID | HoraDaCompra |
    DiaDaSemana | Mes | SemanaDoAno |
    TempoEntreCliques(dwelltime) | Custo
- ► Com exceção de *dwelltime* e o *custo* todos os campos receberam um Embedding na arquitetura final.
- ► Custo e *dwelltime* são único dois campos não categóricos, por isso foram *normalizados*.



Outline 31

## Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

# Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

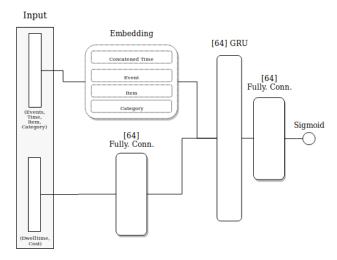
Datasets

Processamento de Dados

## Arquitetura

Resultados







▶ Dilated Convolution.

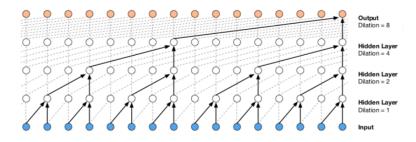
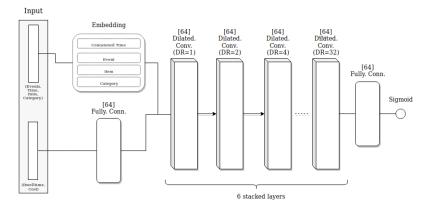


Figure 3: Visualization of a stack of dilated causal convolutional layers.







Outline 35

## Como modelar dados temporais?

Redes Neurais Recorrentes

Geração de texto baseado em Alice No País Das Maravilhas

## Prevendo comportamento de usuários através de RNN

Introdução

Datasets

Processamento de Dados

Arquitetura

Resultados



# Resultados a priori (RecSys):

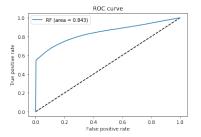


Figure: GRU

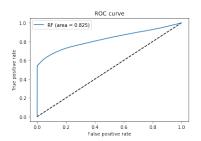


Figure: Dilated Convolution



# Resultados a priori (RetailRocket):

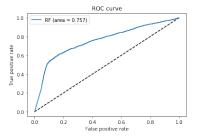


Figure: GRU

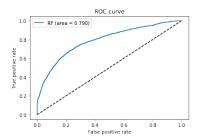


Figure: Dilated Convolution



# Valeuzão!

