# INF721 2023/2



## Aprendizado em Redes Neurais Profundas

A16: Redes Neurais Recorrentes

#### Logística

#### **Avisos**

▶ Entrega da PF: Proposta de Problema nesta quarta-feira (18/10)!

#### Última aula

- ▶ Estudo de casos de CNNs
- CNNs clássicas (LeNet-5, AlexNet, VGG-16)
- ResNet
- Inception Network

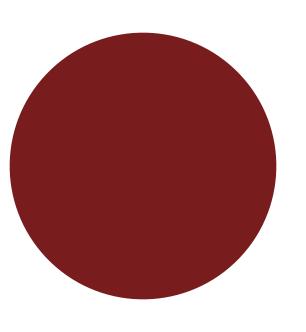


#### Plano de Aula

- Problemas sequenciais
- Modelos de linguagem
- Codificação vetorial de palavras e vocabulários
- Diagrama, formalização e treinamento de RNNs
- Geração de sequências

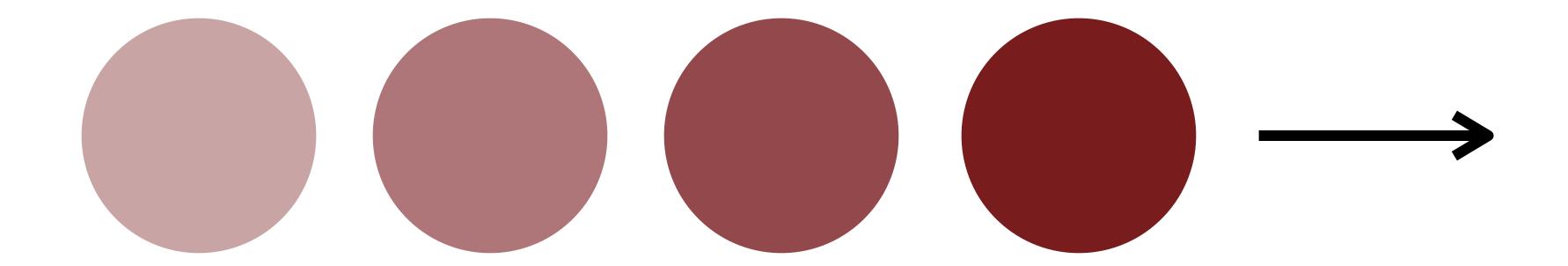


#### Para qual direção essa bola vai se mover?





#### Para qual direção essa bola vai se mover?







RST



R S T



R S T

Redes Neurais Recorrentes são utilizadas para classificação, regressão ou geração de **dados sequenciais**!

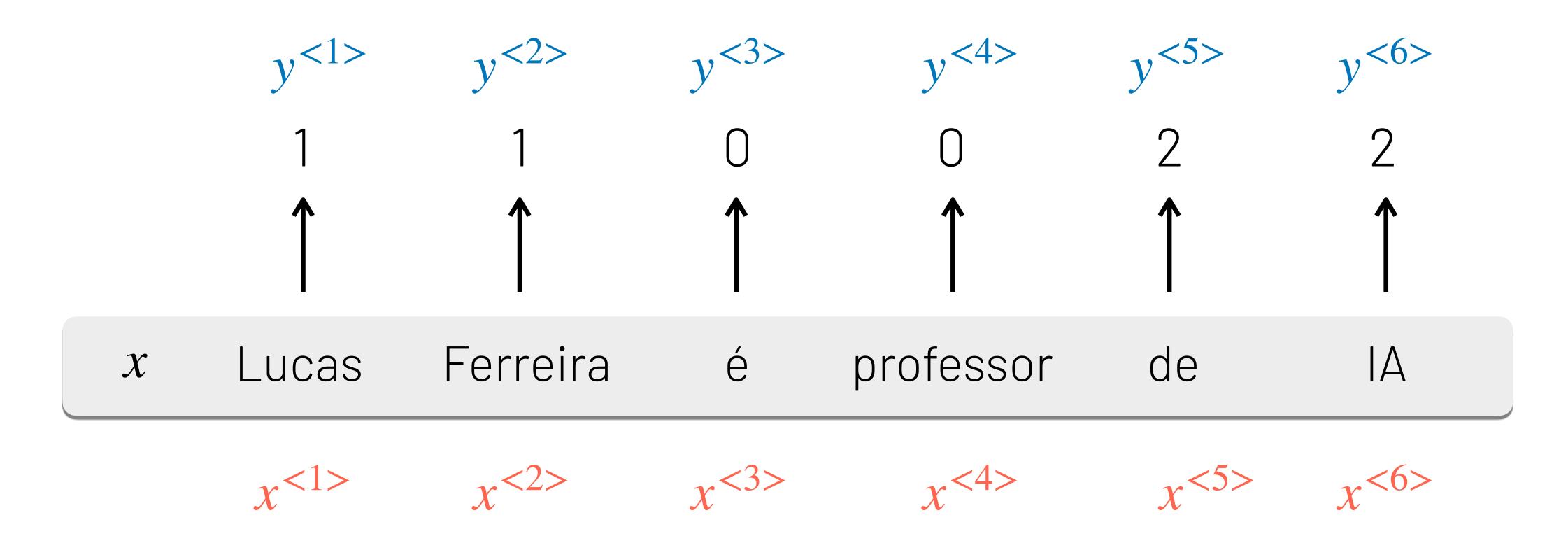


## Problemas Sequenciais

	Entrada	Saída		
Reconhecimento de voz	4      -4	"Olá, seja bem vindo."		
Análise de sentimento	"O produto veio com defeito."			
Tradução automática	"The book is on the table."	"O livro está em cima da mesa."		
Reconhecimento de atividade em vídeos		Correndo		
Geração de músicas	<vazio></vazio>			
Reconhecimento de Entidade Nomeada	"Lucas Ferreira é professor de IA."	" <mark>Lucas Ferreira</mark> é professor de <mark>IA</mark> ."		

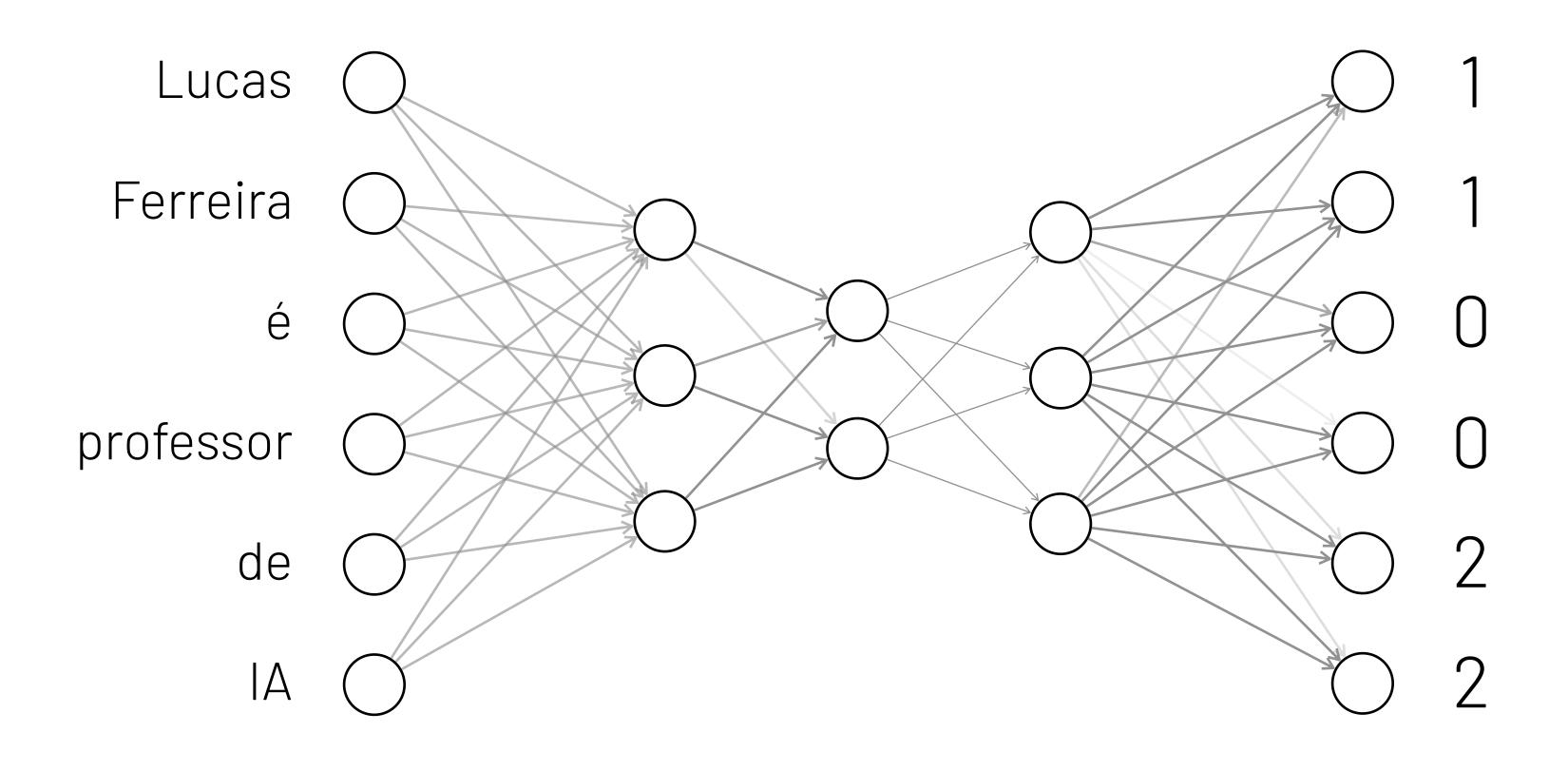
#### Exemplo de entrada e saída

Reconhecimento de entidade nomeada (REN): professor (1) e disciplina (2)

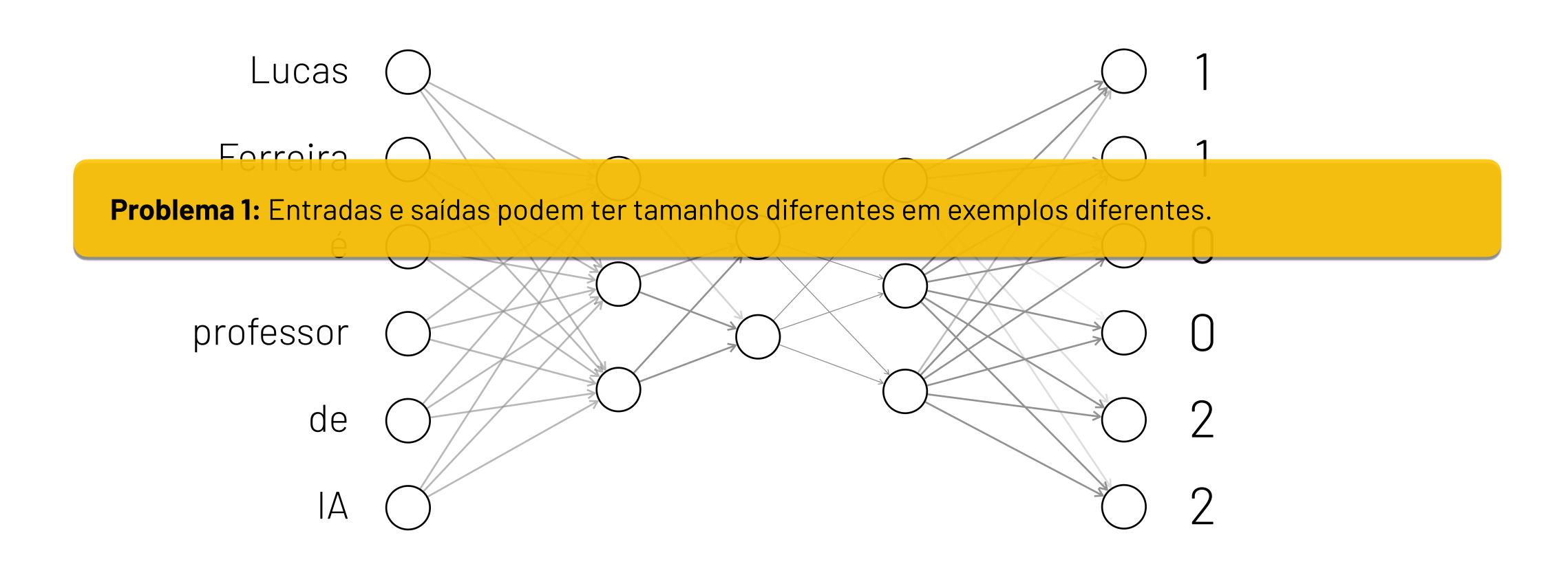


Em problemas sequencias, cada elemento da entrada  $x^{< t>}$  pode ter uma saída associada  $y^{< t>}$ 

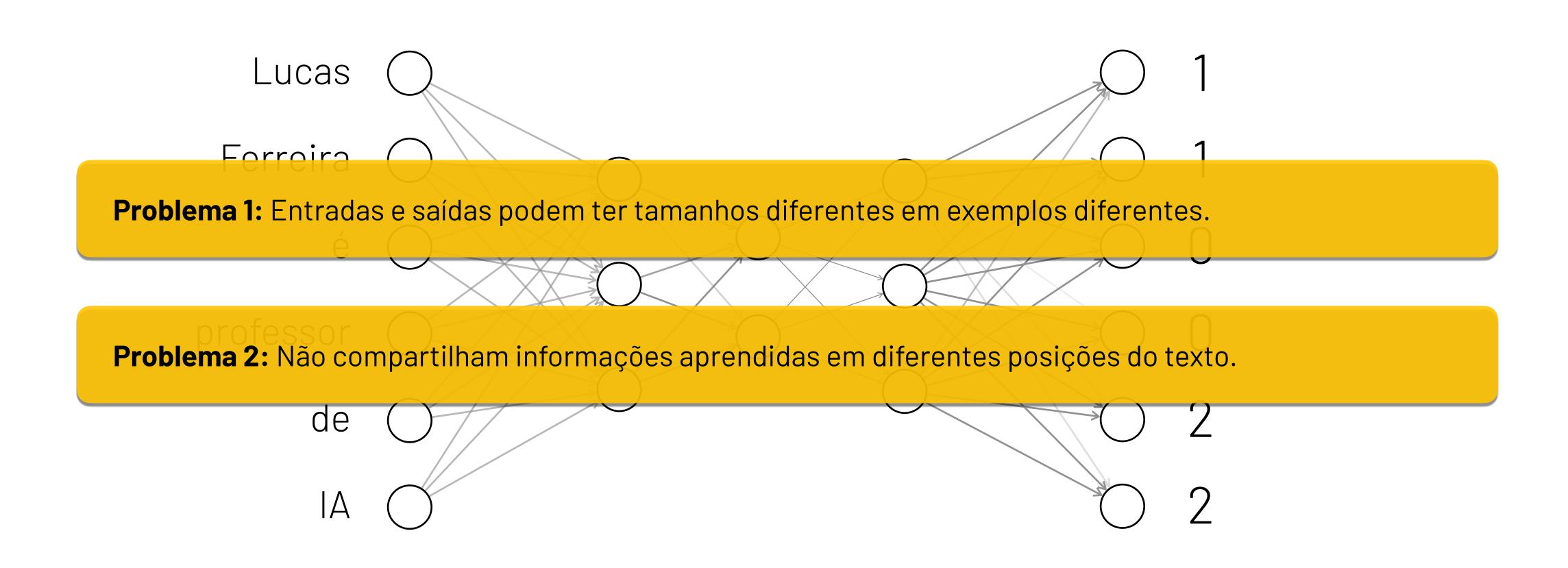
#### Porque não MLPs para processamento de sequências?



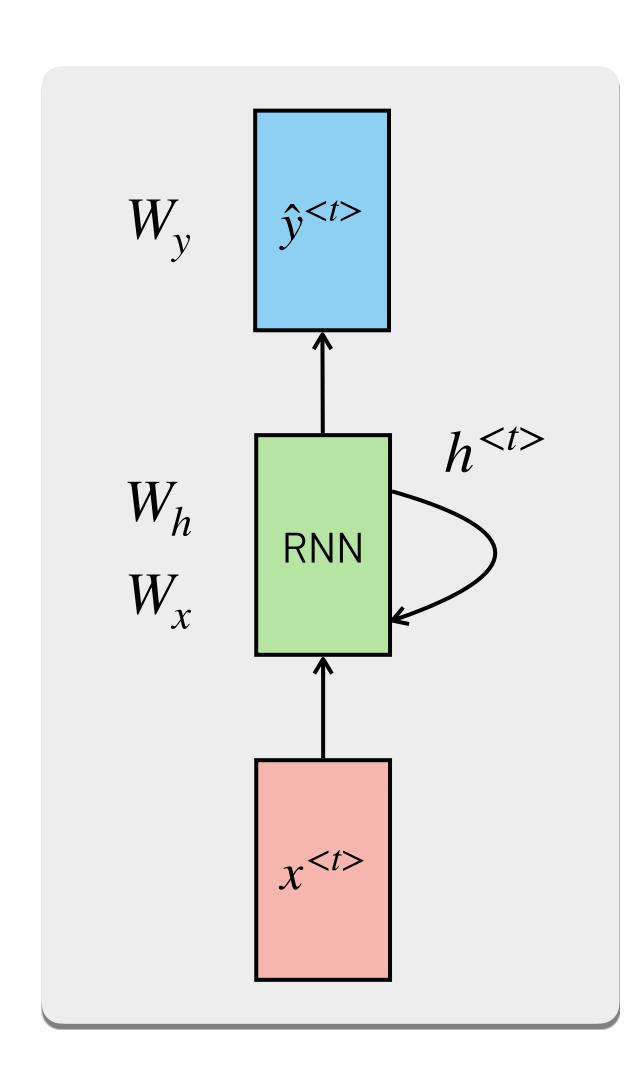
#### Porque não MLPs para processamento de sequências?



#### Porque não MLPs para processamento de sequências?



#### Rede Neural Recorrente (RNN)

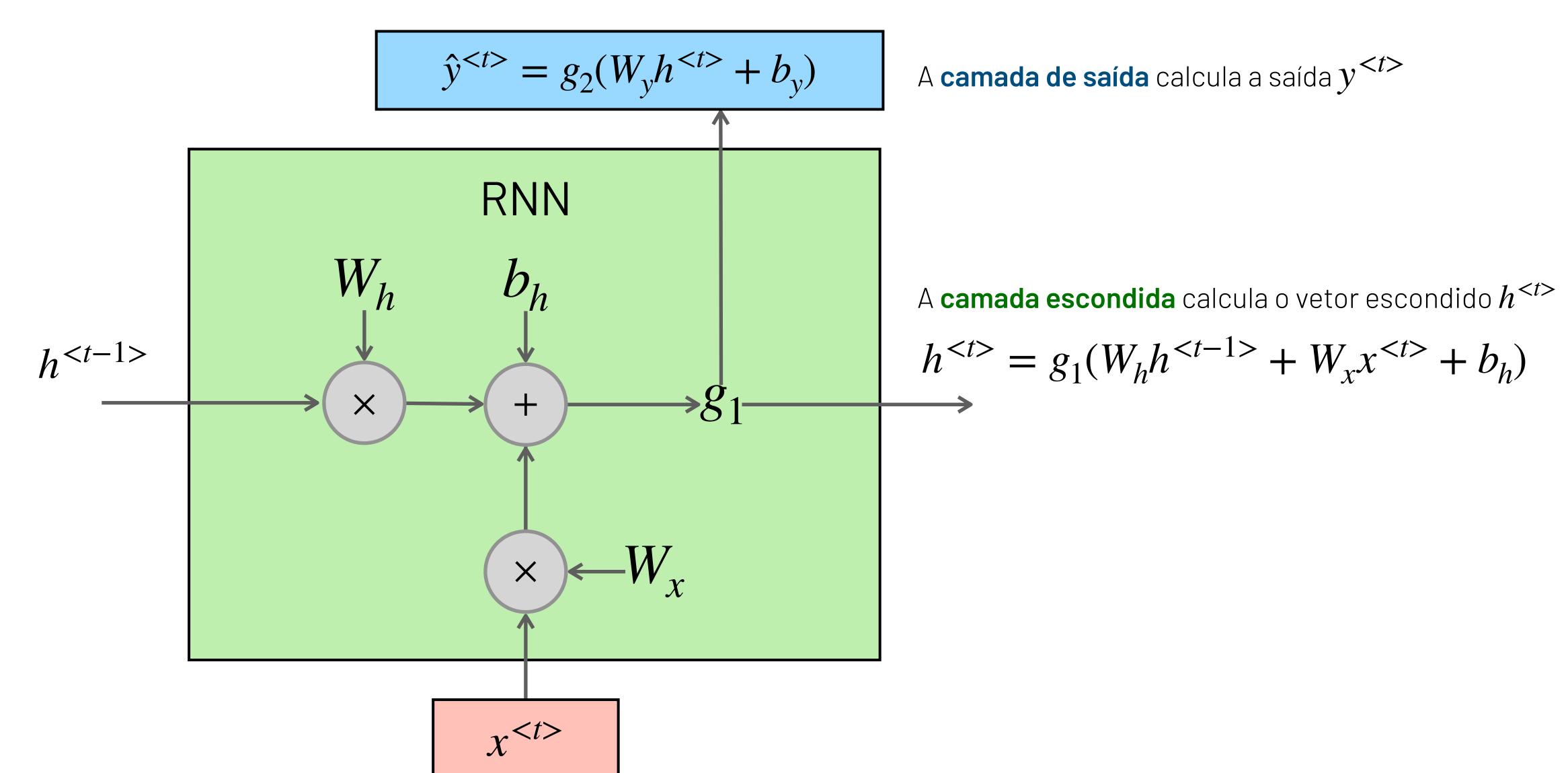


A RNN processa cada elemento da entrada  $x^{< t>}$  de uma vez, mantendo um estado (vetor)  $h^{< t>}$  que é atualizado a cada intervalo de tempo para gerar uma saída  $y^{< t>}$ 

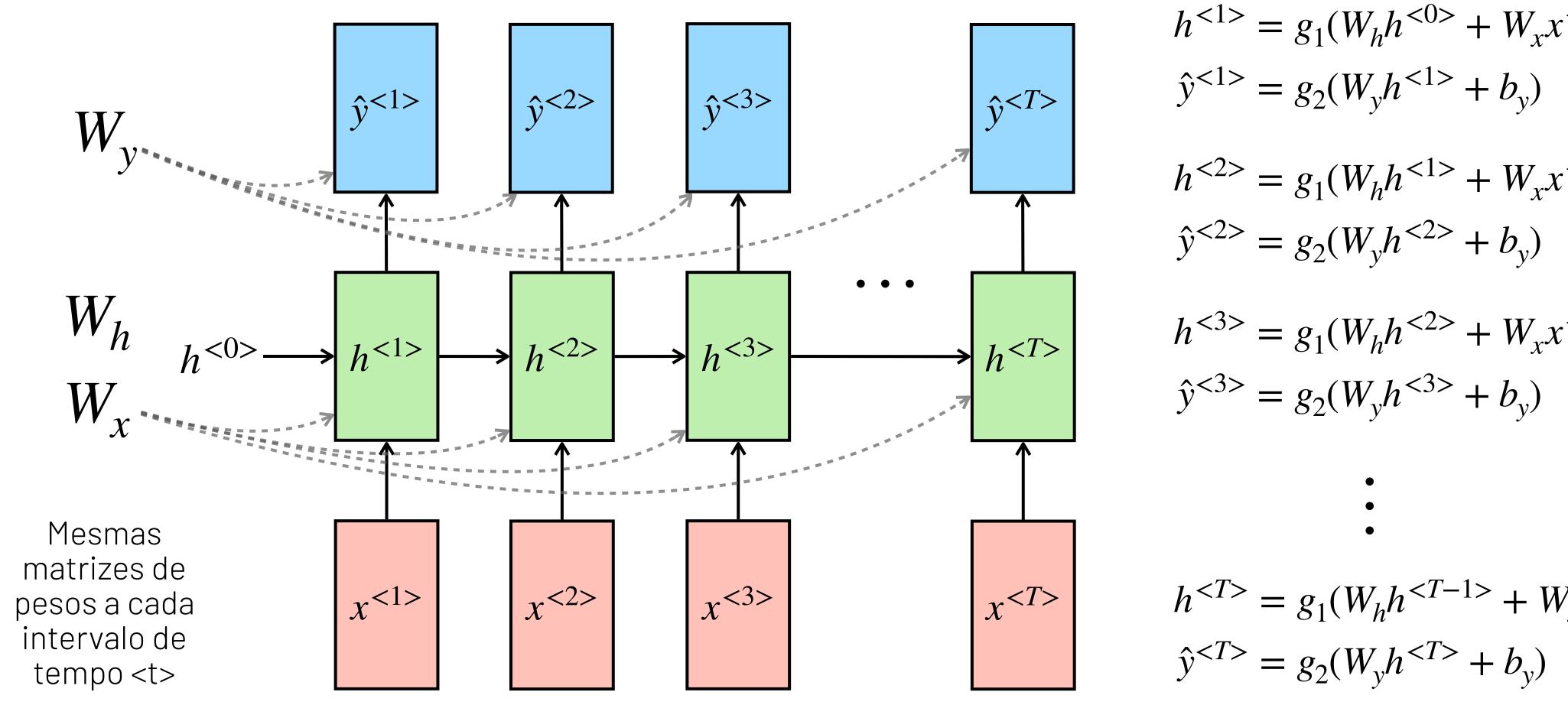
$$h^{} = g_1(W_h h^{} + W_x x^{} + b_h)$$
$$\hat{y}^{} = g_2(W_y h^{} + b_y)$$

- $ightharpoonup g_1$ : função de ativação da camada escondida (tanh/relu)
- $\blacktriangleright g_2$ : função de ativação da camada de saída (sigmoid/softmax)

#### Rede Neural Recorrente (RNN)



#### Rede Neural Recorrente (RNN)



$$h^{<1>} = g_1(W_h h^{<0>} + W_x x^{<1>} + b_h)$$

$$\hat{y}^{<1>} = g_2(W_y h^{<1>} + b_y)$$

$$h^{<2>} = g_1(W_h h^{<1>} + W_x x^{<2>} + b_h)$$

$$\hat{y}^{<2>} = g_2(W_y h^{<2>} + b_y)$$

$$h^{<3>} = g_1(W_h h^{<2>} + W_x x^{<3>} + b_h)$$

$$\hat{y}^{<3>} = g_2(W_y h^{<3>} + b_y)$$

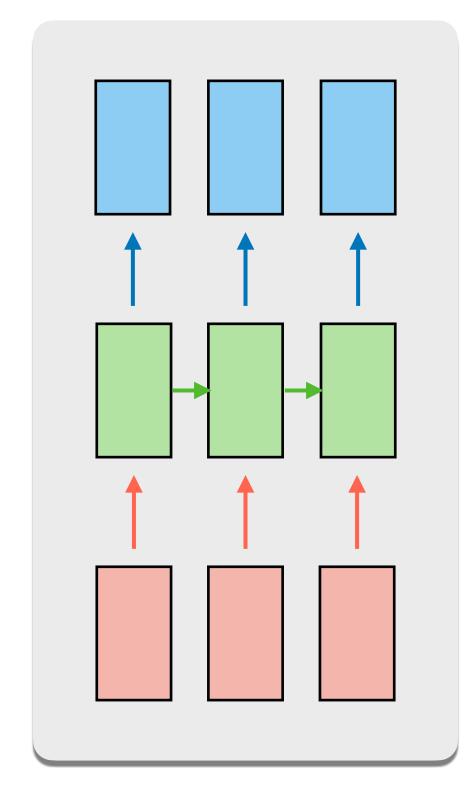
$$\vdots$$

$$\vdots$$

$$h^{} = g_1(W_h h^{} + W_x x^{} + b_h)$$

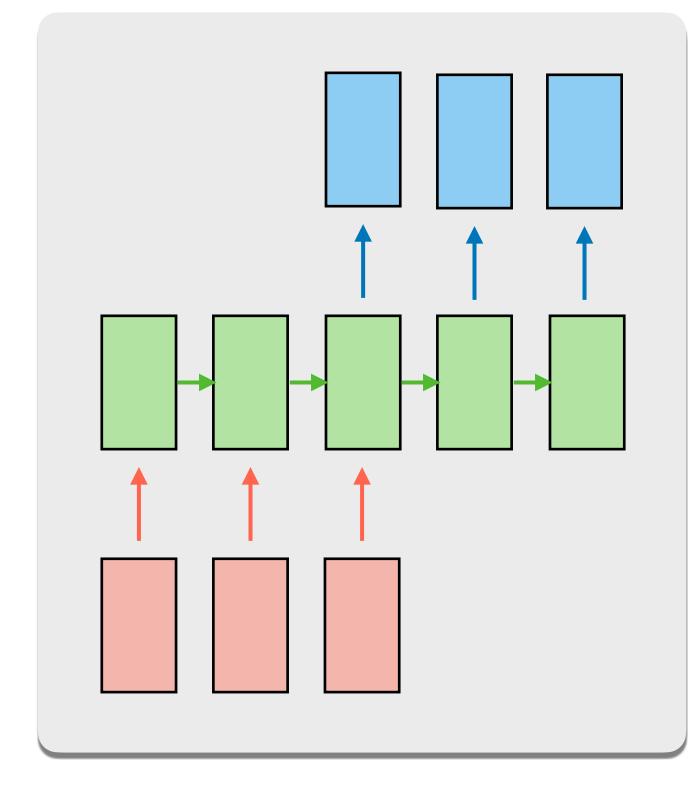
## Tipos de RNNs

muitas para muitas



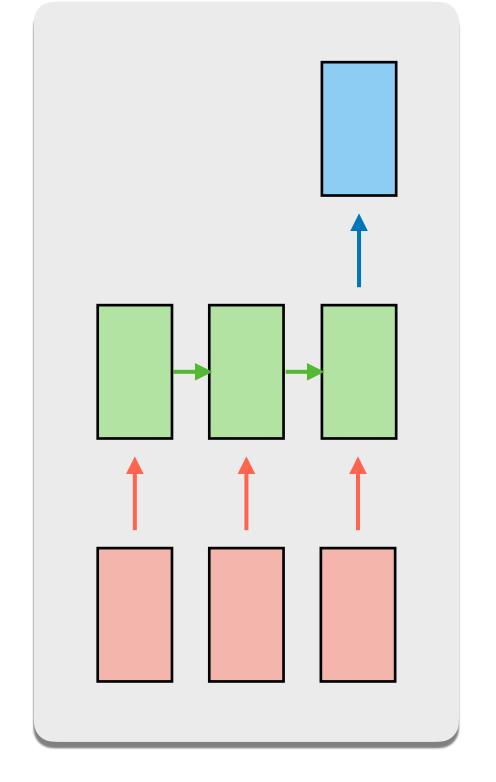
Exemplo REN

muitas para muitas (sequência para sequência)



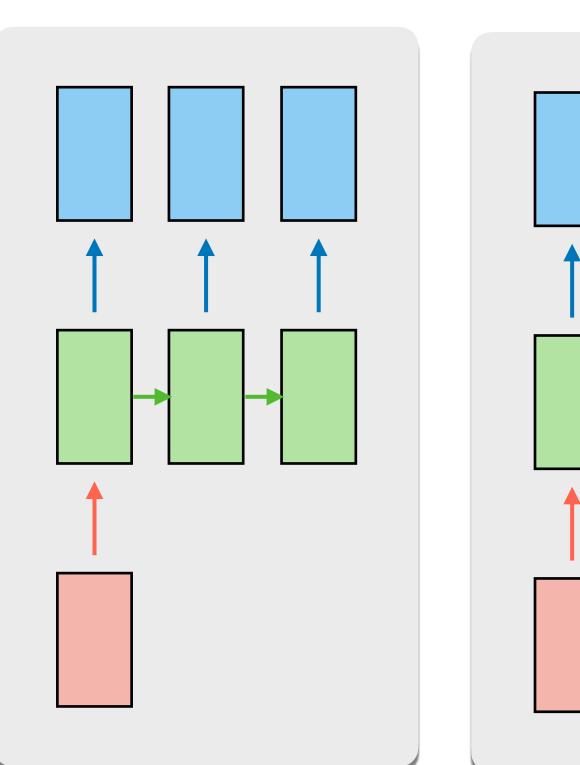
Exemplo Traduação Automática

muitas para uma



Exemplo Análise de Sentimento

uma para muitas

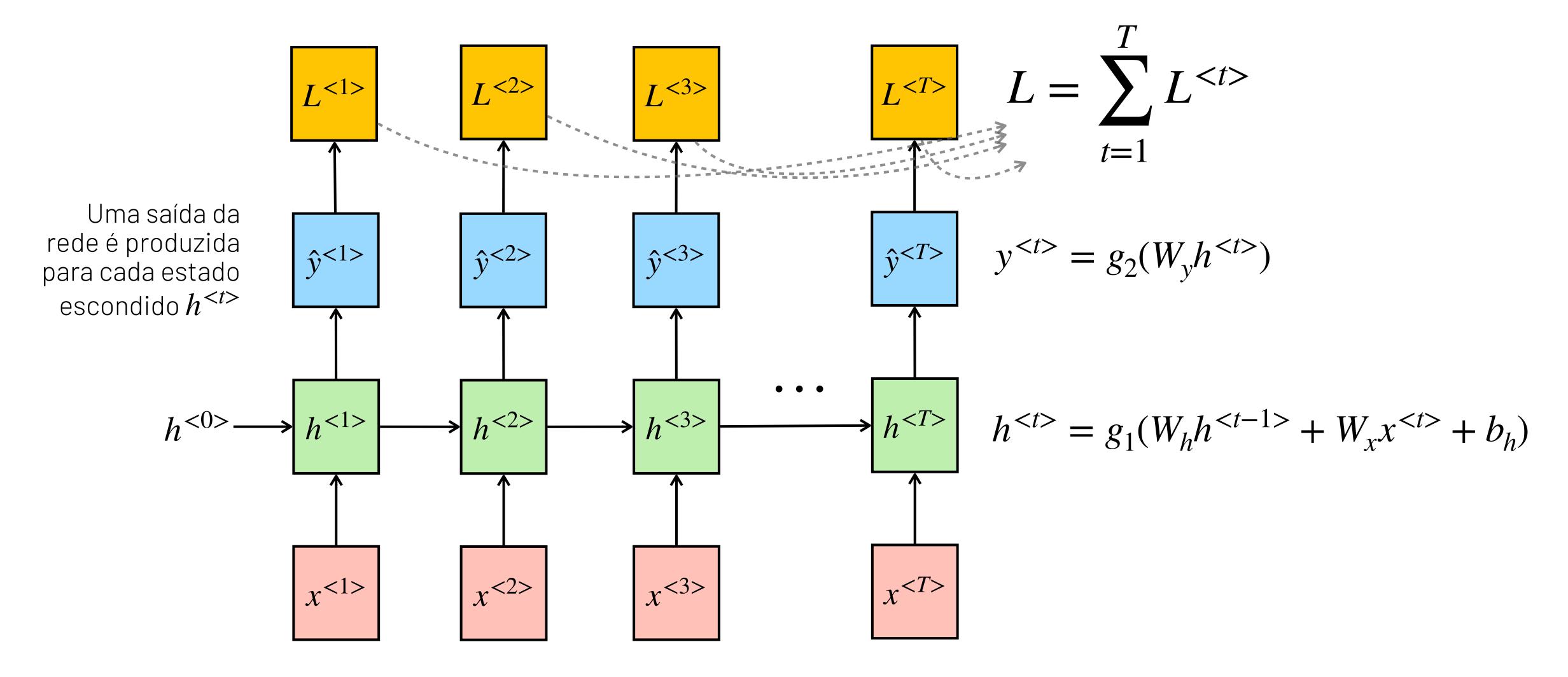


Exemplo Legenda de imagens

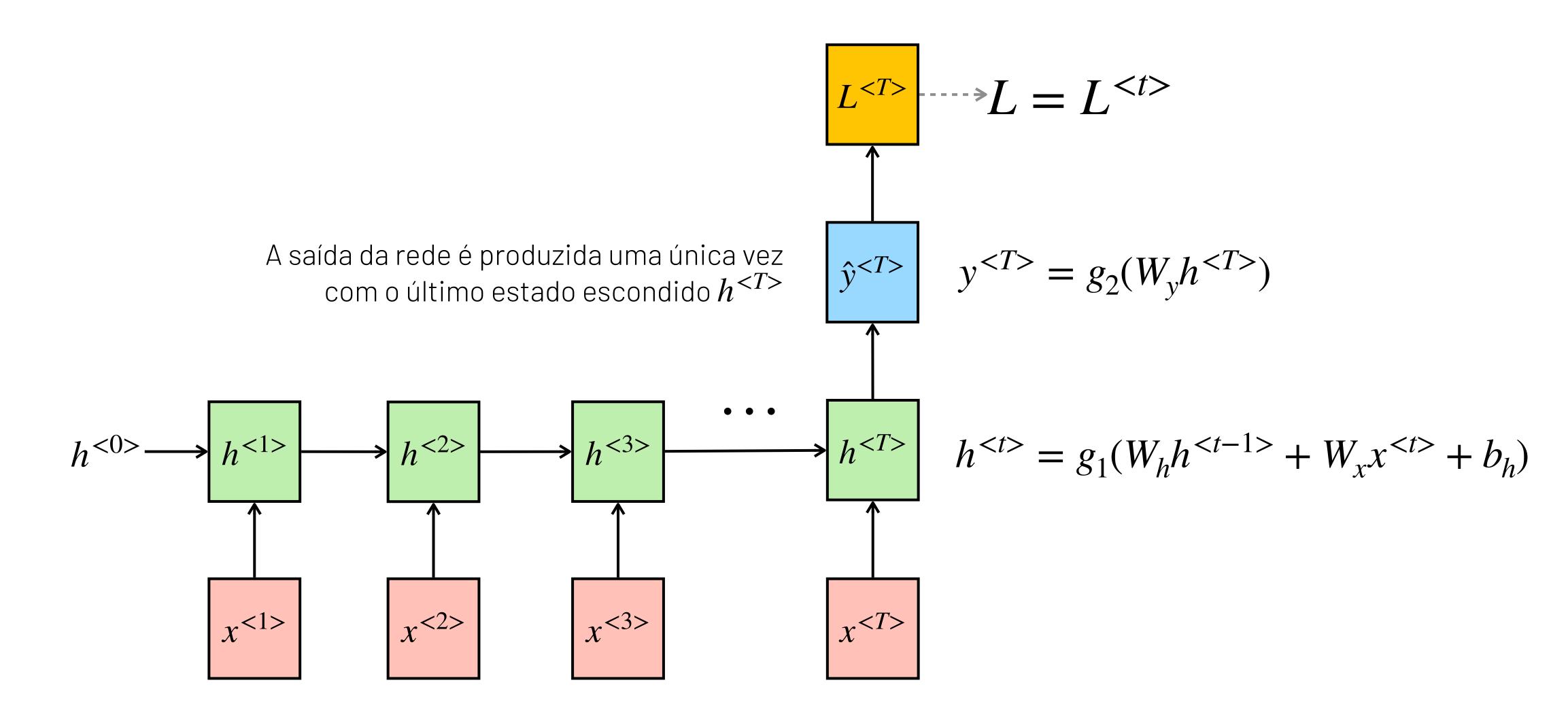
Exemplo MLP

**uma** para **uma** 

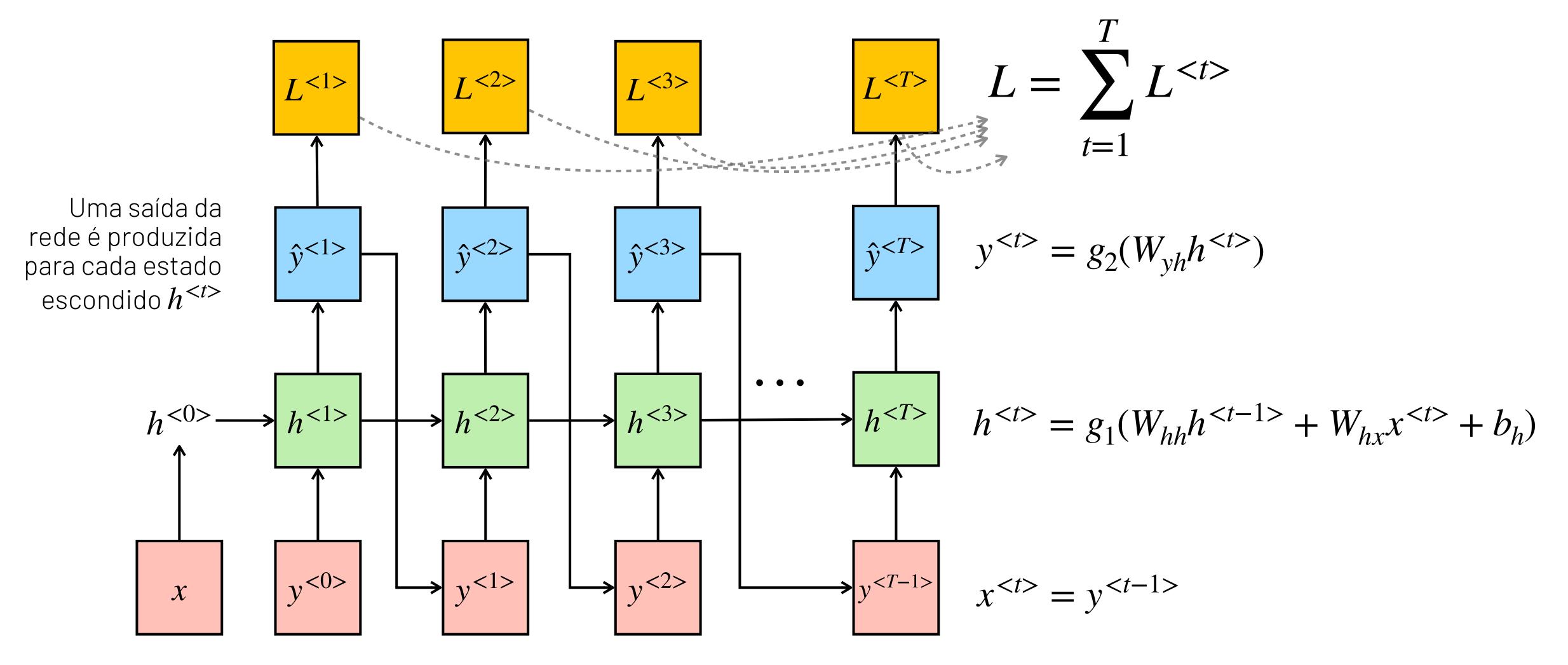
### Muitas para Muitas



### Muitas para Uma

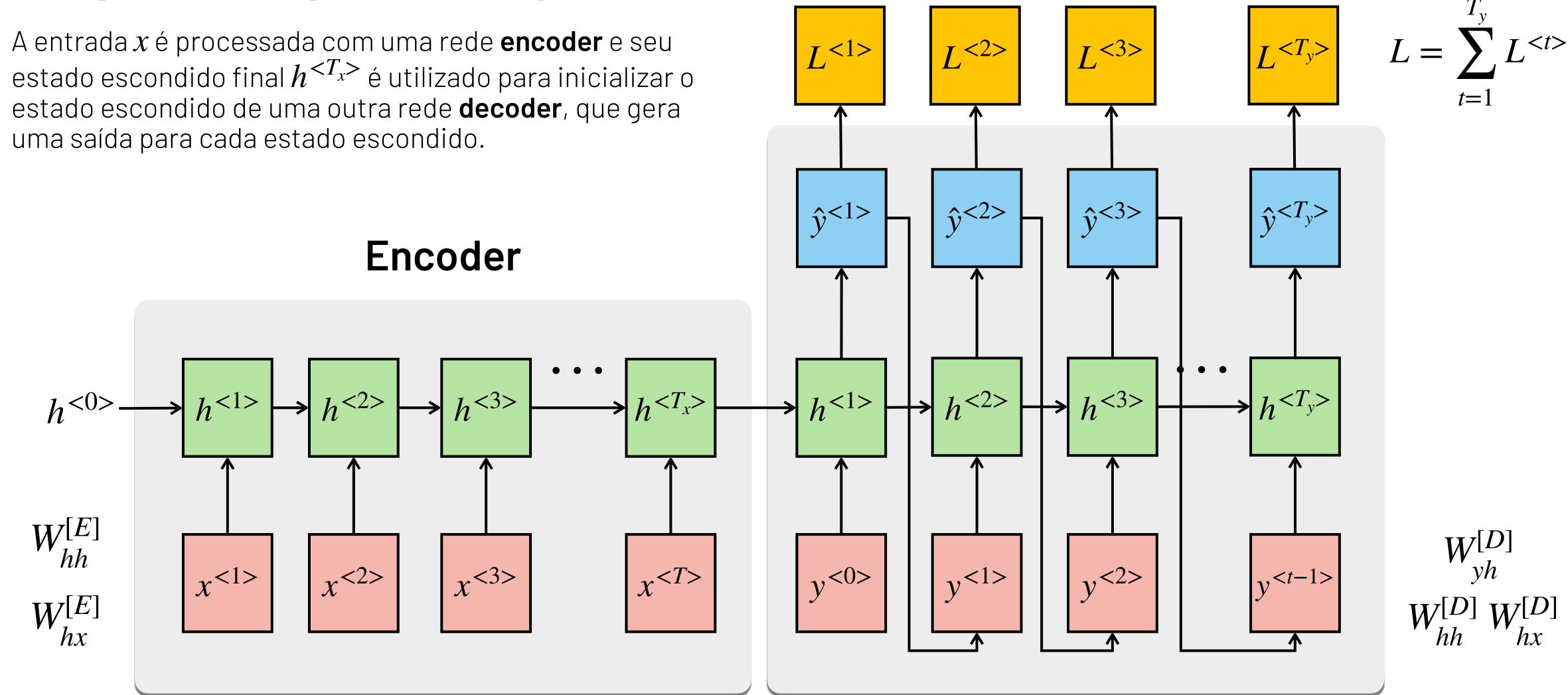


#### Uma para Muitas



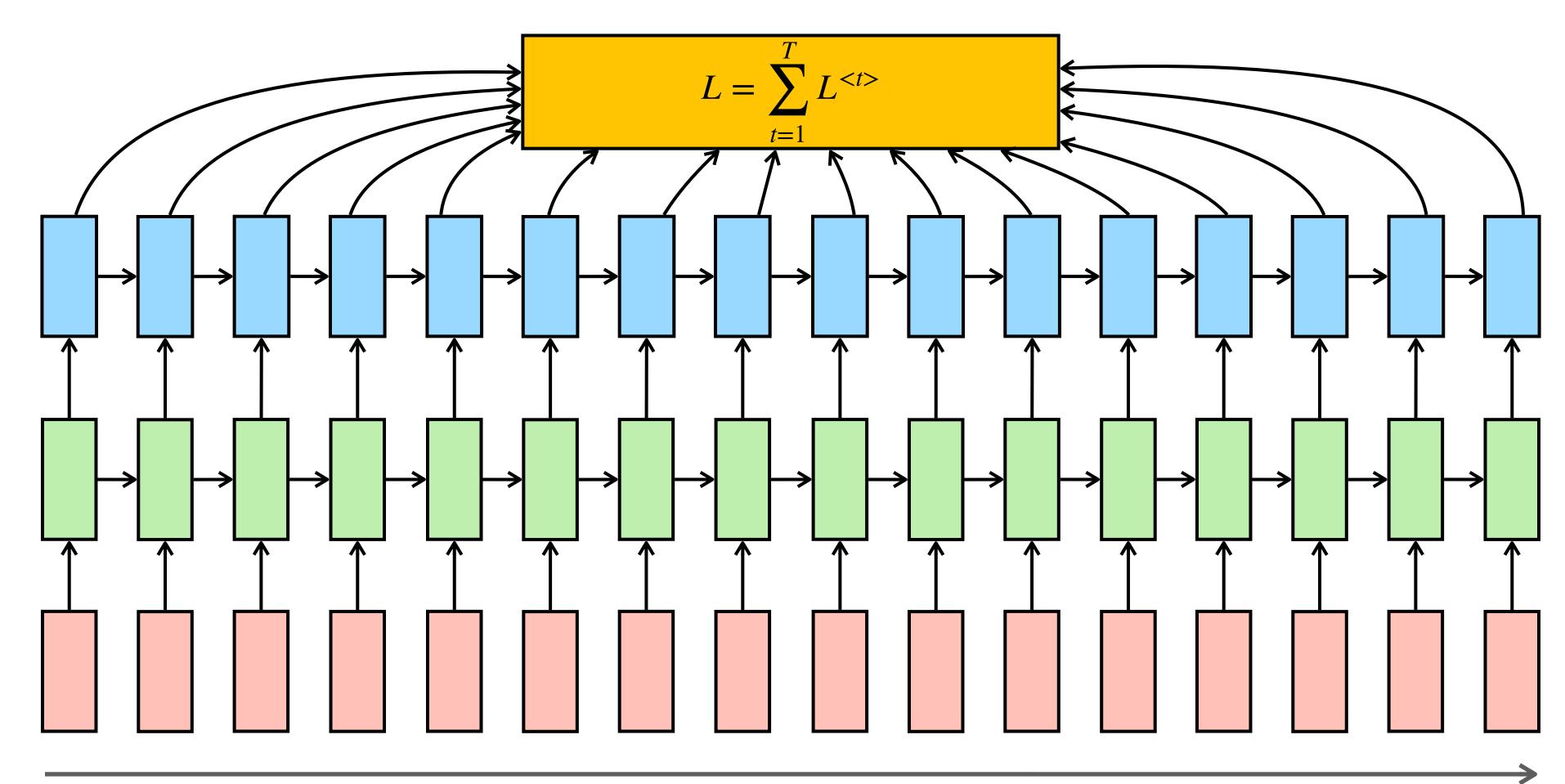
Utilizar x para inicializar  $h^{<0>}$ 

#### Sequência para Sequência

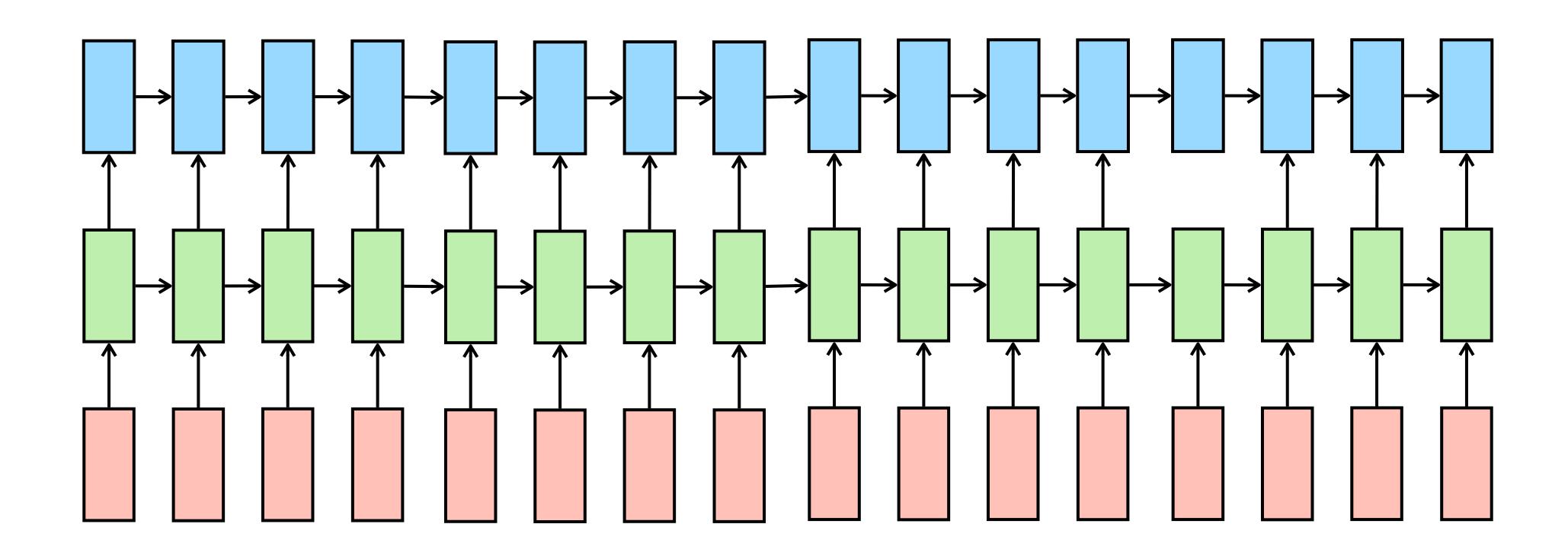


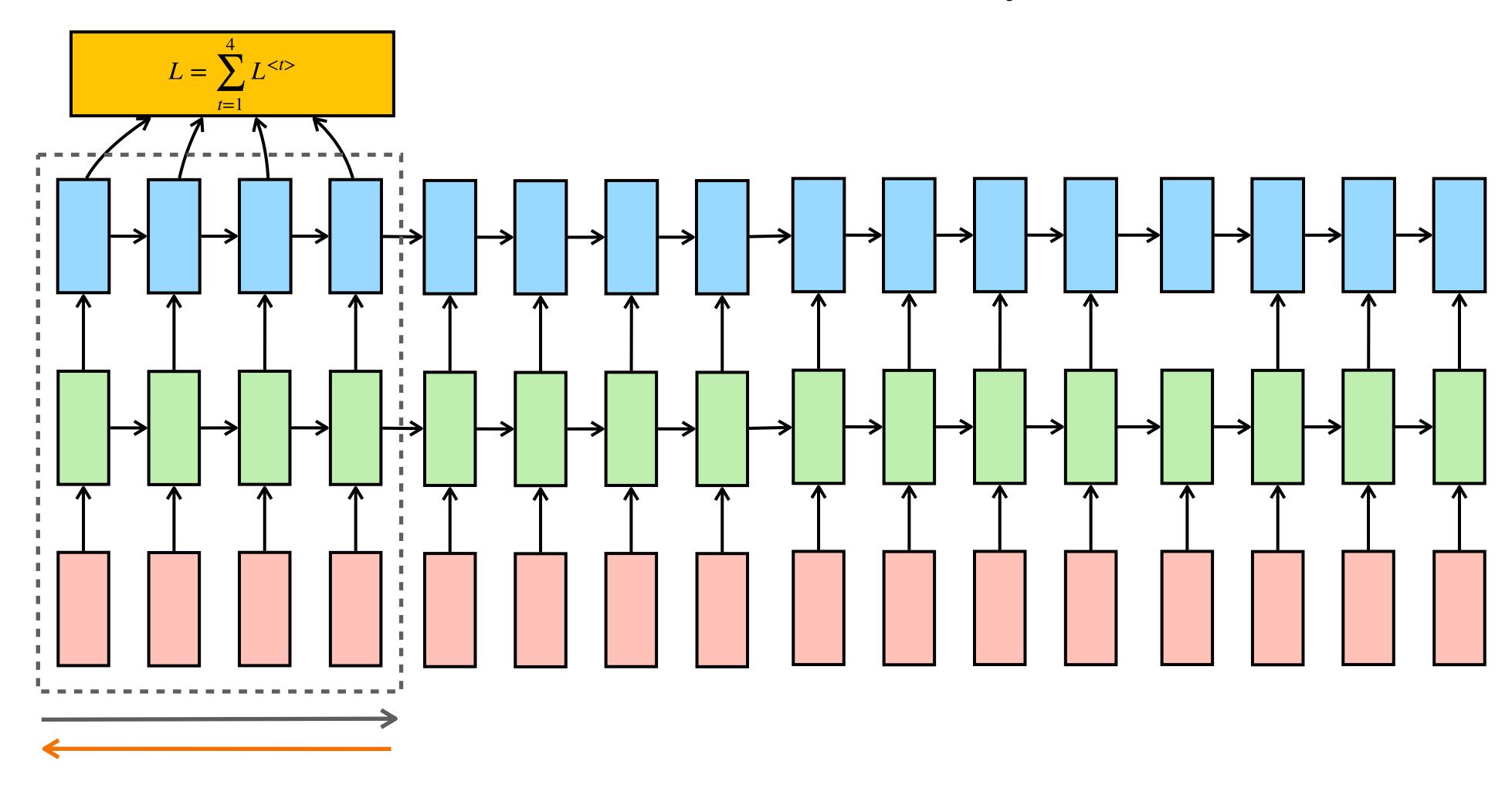
Decoder

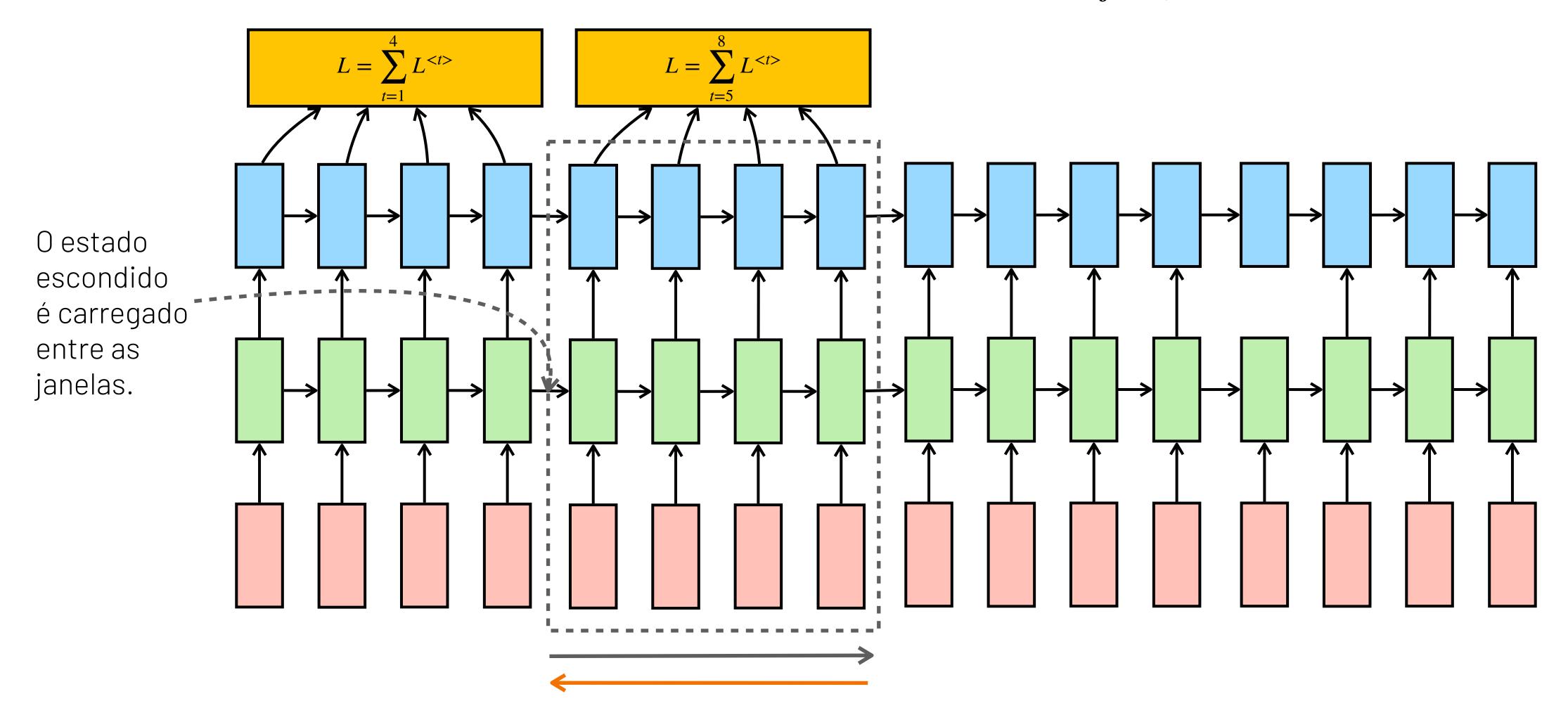
#### Retropropagação no Tempo

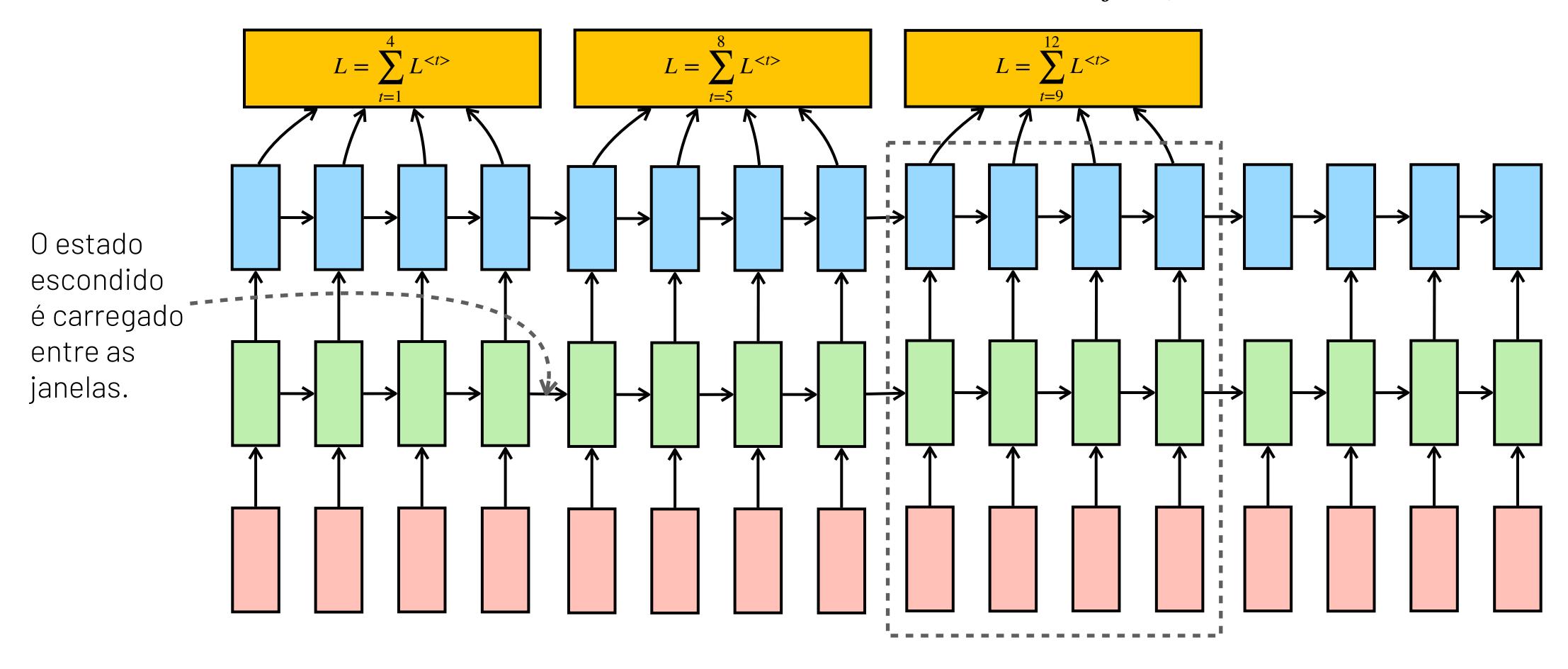


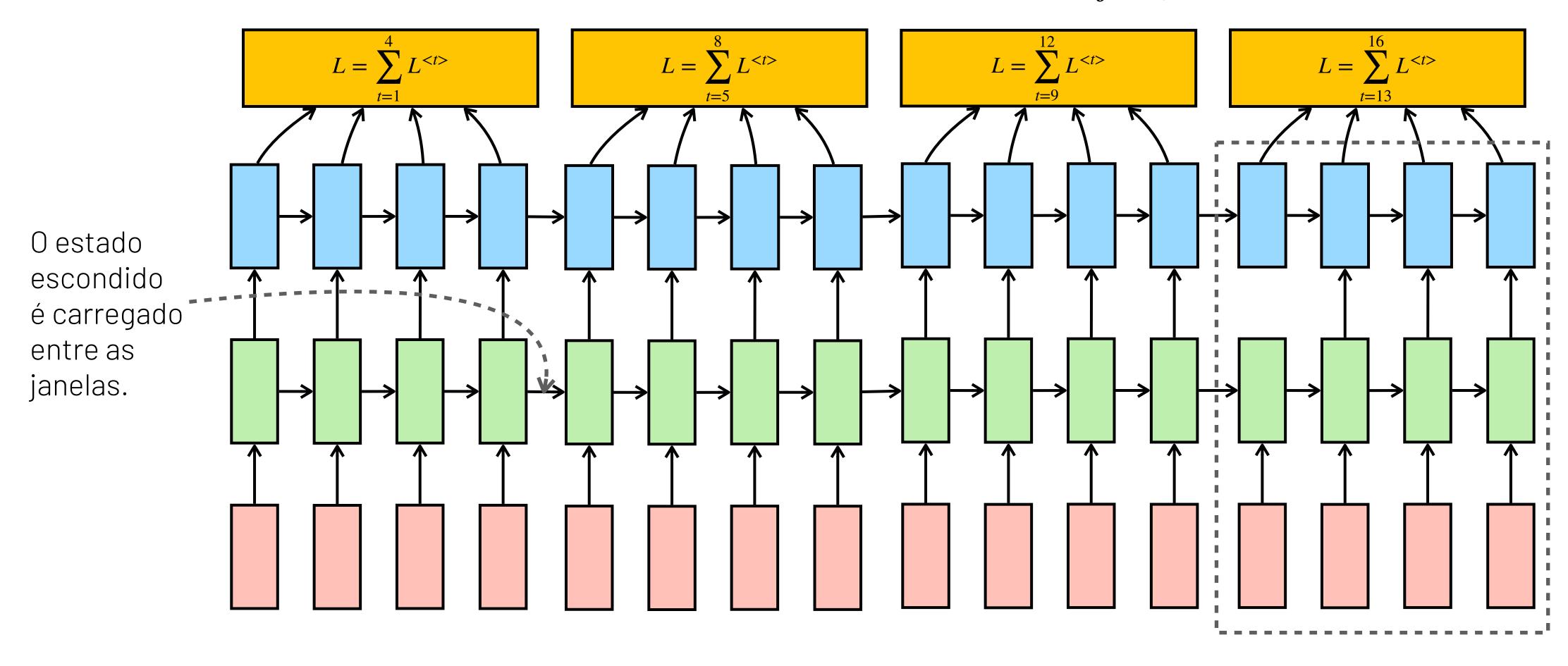
Processar todos os T elementos da sequência para calcular a perda













Explique em poucas palavras como você funciona.



Eu sou um modelo de linguagem desenvolvido pela OpenAl chamado GPT-3.5. Funciono processando texto ou linguagem escrita para gerar respostas ou textos coerentes e relevantes com base nas informações e no contexto fornecido. Isso é feito por meio do aprendizado de máquina e da análise de vastas quantidades de texto durante o treinamento. Posso ser usado para uma variedade de tarefas, como responder a perguntas, gerar texto, traduzir idiomas e muito mais. Minha capacidade de resposta depende das informações disponíveis até a minha data de corte em setembro de 2021.

口凸口口

Essa aula está muito

Prever a próxima palavra (ou caractere) a partir de um contexto textual.

Problema fundamental em Processamento de Linguagem Natural (PLN).

### Essa aula está muito $P(x_t | x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_1)$

$$P(x_t | x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_1)$$

contexto *x* 

legal 0.31

interessante

0.01 cachorro

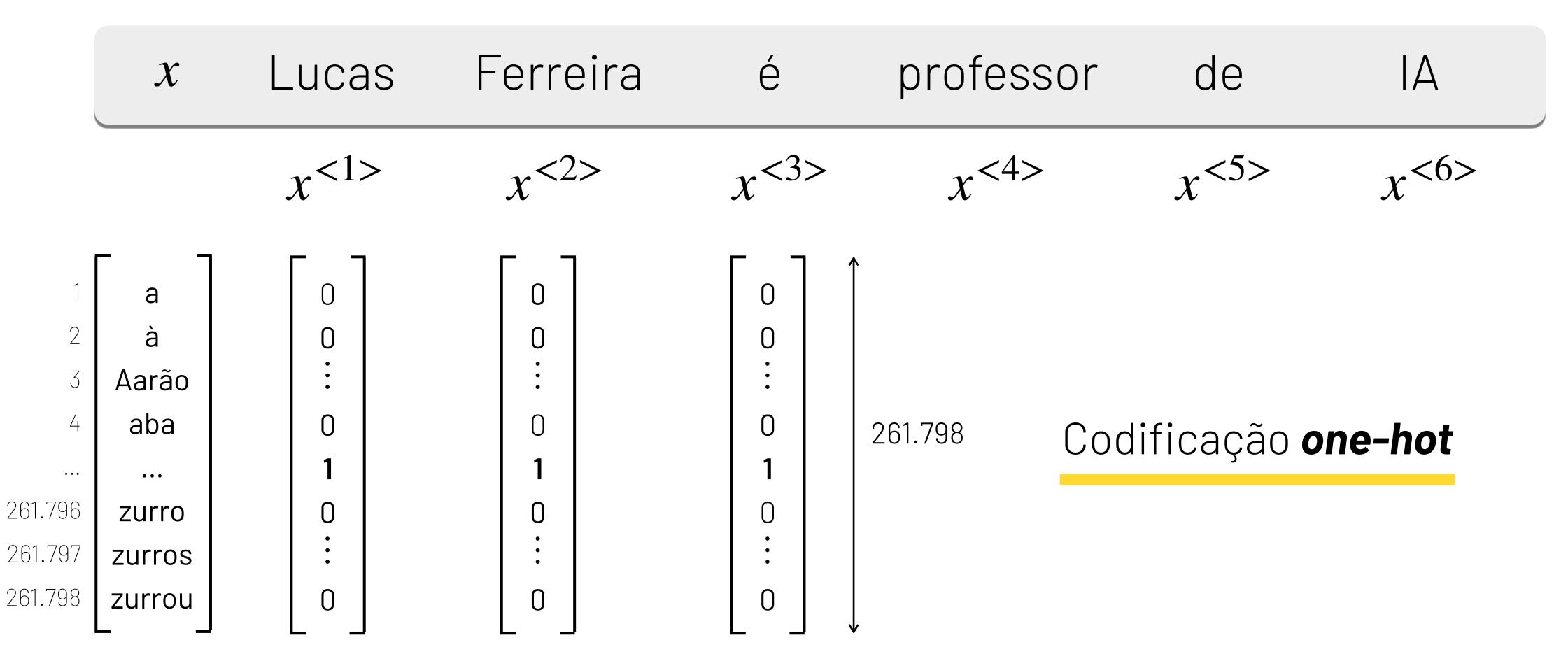
https://pt.wikipedia.org/wiki/ Universidade Federal de Viçosa A Universidade Federal de Viçosa (UFV) é uma universidade pública brasileira, com sua sede localizada na cidade de Viçosa, no estado de Minas Gerais, possuindo campus também nas cidades de Rio Paranaíba e Florestal.

#### Conjunto de dados

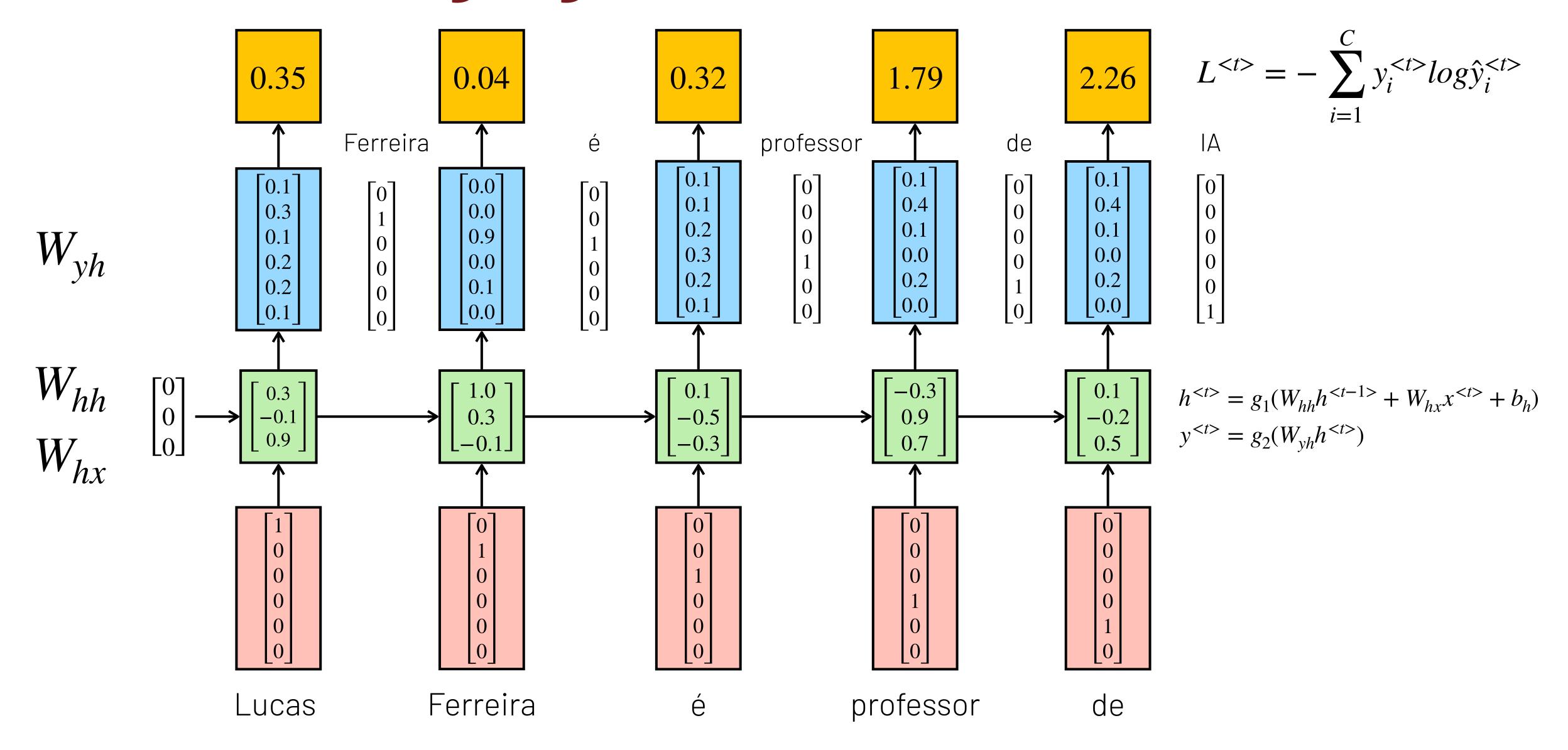
Coletar um volume gigante de texto (e.g., wikipedia) e criar exemplos (x, y) usando uma janela deslizante (e.g., tamanho J=8)

$x^{(1)}$	A	Universidade	Federal	de	Viçosa	(UFV)	é
$y^{(1)}$	Universidade	Federal	de	Viçosa	(UFV)	é	uma
$x^{(2)}$	universidade	pública	brasileira	ı	com	sua	sede
$y^{(2)}$	pública	brasileira	I	com	sua	sede	localizada
$x^{(3)}$	na	cidade	de	Viçosa	ı	no	estado
$y^{(3)}$	cidade	de	Viçosa	I	no	estado	de
$\chi^{(4)}$	Minas	Gerais	I	possuindo	campus	também	nas
$y^{(4)}$	Gerais	I	possuindo	campus	também	nas	Cidades
$\chi^{(5)}$	de	Rio	Paranaíba	е	Florestal	•	<pad></pad>
$y^{(5)}$	Rio	Paranaíba	е	Florestal	•	<pad></pad>	<pad></pad>

#### Representação Vetorial de Palavras



Vocabulário



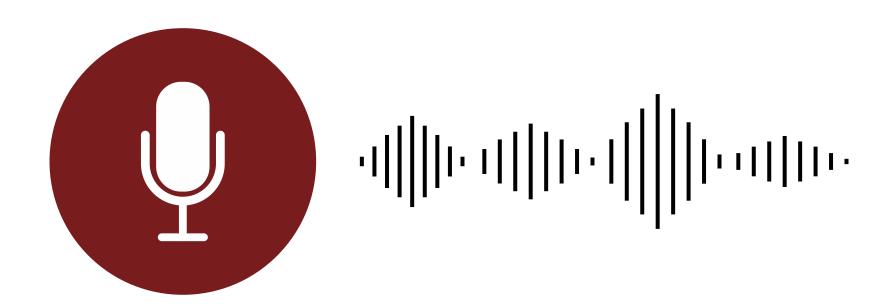
#### Aplicações de modelos de linguagem

Sugerir próximas palavras ao escrever mensagens de texto.



#### Aplicações de modelos de linguagem

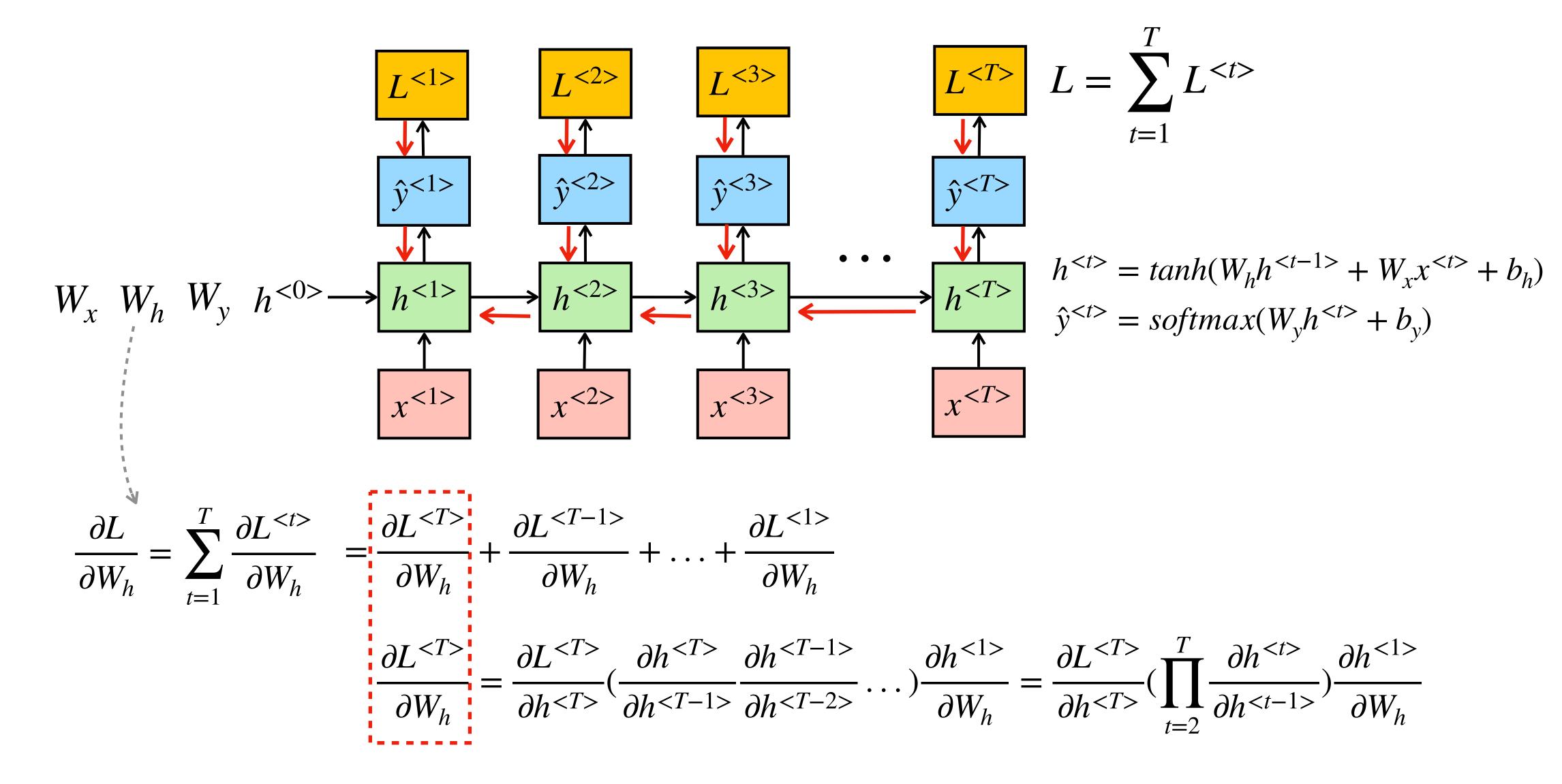
Calcular a probabilidade de uma sequência de palavras.



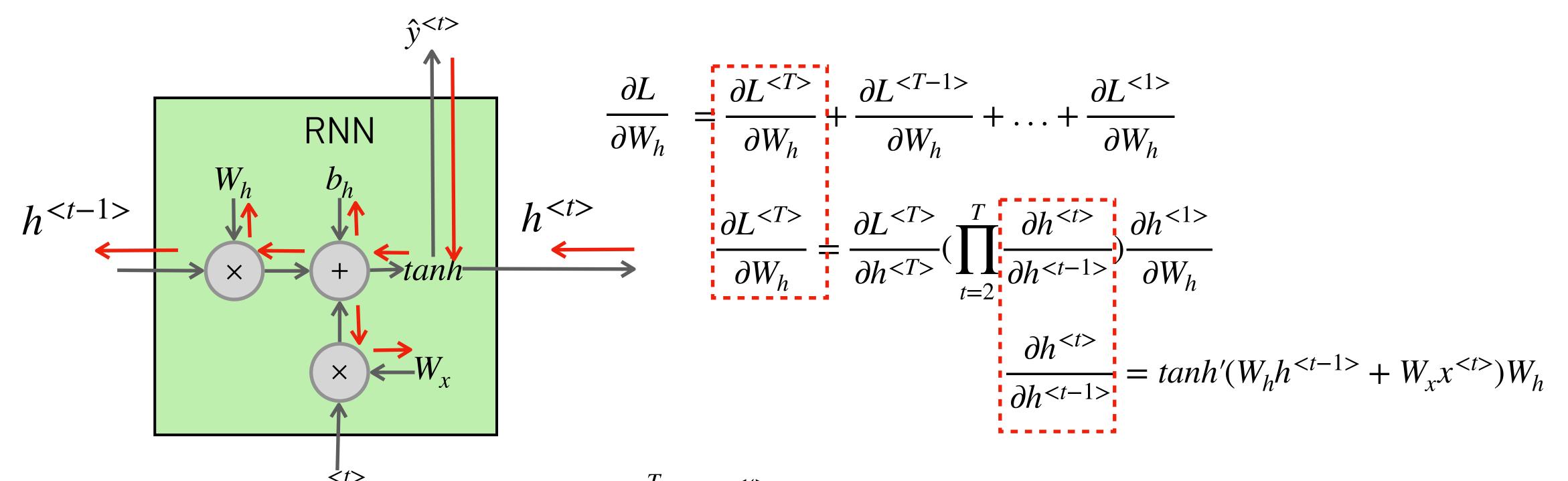
P("A palavra rubrica tem acento?") = 0.23

P("A palavra rubrica tem assento?") = 0.1

#### Explosão e Desaparecimento de Gradientes



#### Explosão e Desaparecimento de Gradientes



 $\prod_{t=2}^{T} \frac{\partial h^{<t>}}{\partial h^{<t-1>}} \text{ produz uma série de multiplicações de } W_h \text{ por ela mesma:}$ 

- ▶ Se os pesos de  $W_h > 1$  → explosão de gradientes
- $\blacktriangleright$  Se os pesos de  $W_h$  < 1  $\rightarrow$  desaparecimento de gradientes

#### Próxima aula

A17: GRU e LSTM

Arquiteturas recorrentes avançadas para processamento de sequências longas.

