

循环神经网络

- 时序模型
- RNN
- LSTM

2.1

汉顺字序真的不影响阅读?

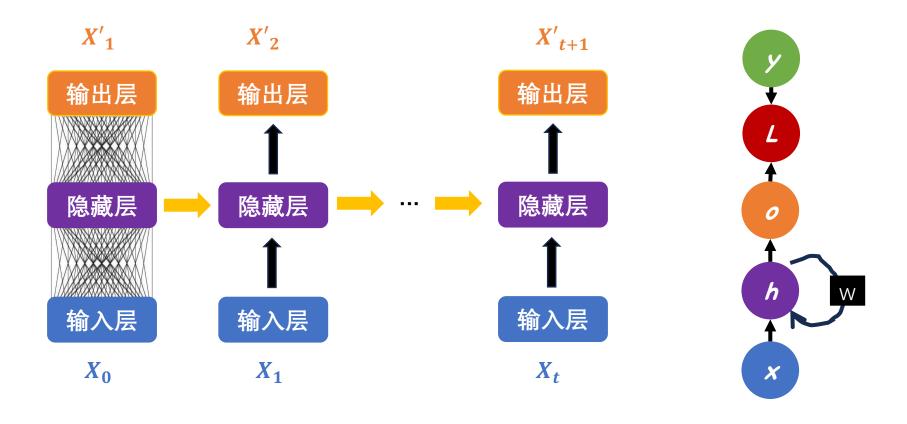
- ・ 张三 借 给了 李四 了 1000 元 钱
- 李四 借 给了 张三 了 1000 元 钱
- 顺序有时不重要,有时很致命
 - 翻译、语音与文字、含义理解
- 顺序: 现在+历史信息
- 如何预测 y_{t+1} ?
- 包含所有历史信息:

•
$$y_{t+1} = f(y_t, y_{t-1}, ..., y_1, y_0)$$

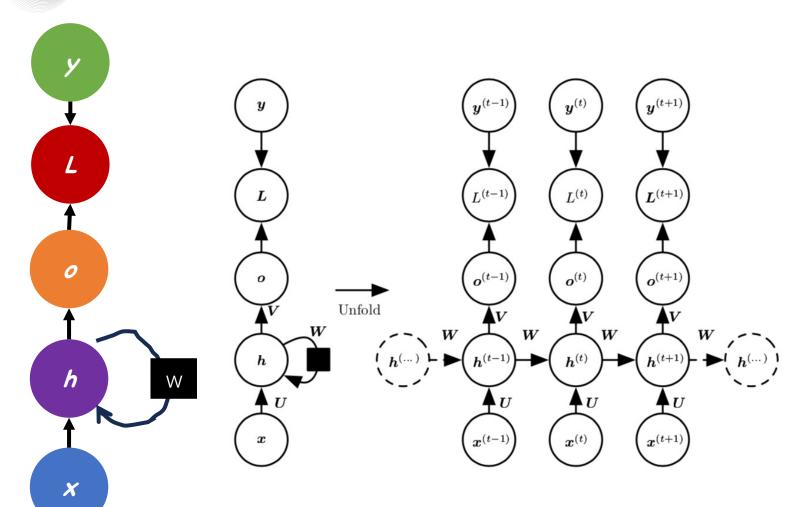
- · 马尔科夫假设: 只与最近₹期有关
 - $y_{t+1} = f(y_t, y_{t-1}, ..., y_{t-\tau})$
- 潜变量模型
 - $h_{t+1} = g(y_t, y_{t-1}, ..., y_1, y_0)$
 - $y_{t+1} = f(h_{t+1})$



2.1 网络实现



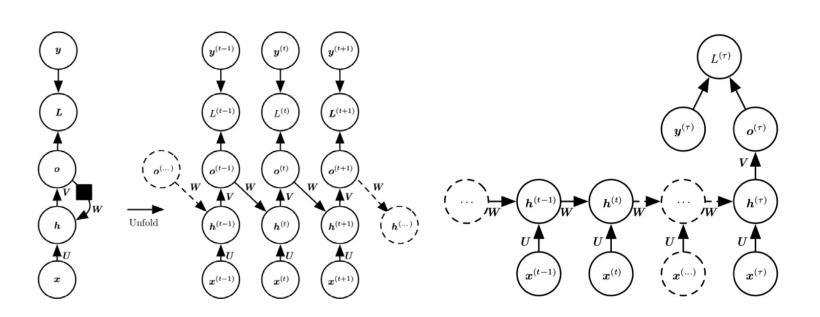
循环神经网络Recurrent Neural Network

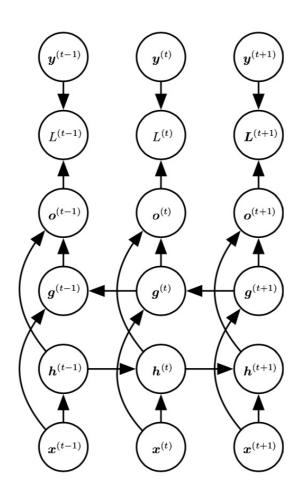


- 循环神经网络
- 历史信息在被应用
- 应用的权重是训练的一部分



更多结构的RNN





截图自花书

时间的力量

- 循环网络里的w可能迭代很多次,微小的变化可能引发大的变动
- $0.99^365 = 0.026$ $1.01^365 = 37.78$

2019年版:如何一年内用1万块赚到1个亿~ 1月买全柴动力涨80.89%资产1.8万 2月买岷江水电涨138.93%资产4.3万, 3月买启迪古汉涨149.07%资产10.8万, 4月买兴齐眼药涨217.31%资产34.2万, 5月买金力永磁涨183.21%资产96.7万, 6月买龙马环卫涨72.94%资产167.3万, 7月买南华仪器涨108.51%资产348.8万, 8月买中潜股份涨126.16%资产788.9万, 9月买宝鼎科技涨138.08%资产1878.03万 10月买诚迈科技涨106.29%资产3874.7万, 11月买麦克奥迪涨116.43%资产8386万, 12月买南宁百货涨156%,资产2.1亿收。

作为一名良好的韭菜,如何在今年用2个亿亏到只剩 10万块

1月, 买入亚太药业, 跌幅-47.95%, 资产变为1亿400万

2月, 买入宜华健康, 跌幅-14.25%, 资产变为8900万

3月, 买入恒铭达, 跌幅-18.42%, 资产变为7280万

4月, 买入派生科技, 跌幅-61.73%, 资产变为2700万

5月, 买入ST北迅, 跌幅-64.08%, 资产变为1000万

6月, 买入金逸影视, 跌幅-47.65%, 资产变为524万

7月, 买入ST信威, 跌幅-51.13%, 资产变为256.1万

8月, 买入微芯生物, 跌幅-41.92%, 资产变为148.7万

9月, 买入金力永磁, 跌幅-48.26%, 资产变为76.9万

10月, 买入科力尔, 跌幅-40.94%, 资产变为45.4万

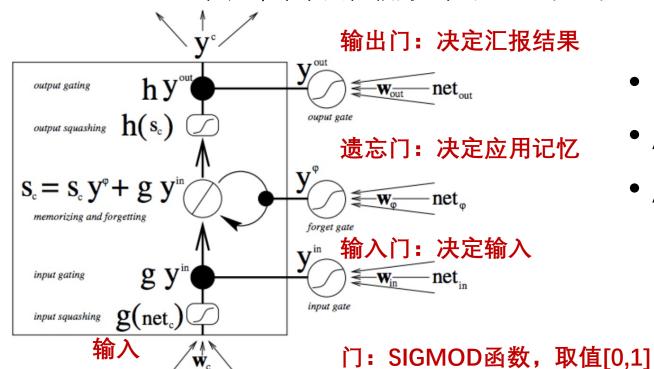
11月, 买入派思股份, 跌幅-61.48%, 资产变为17.5万

12月,买入创力集团,跌幅-45.36%,资产变为9.5万



Long Short-Term Memory

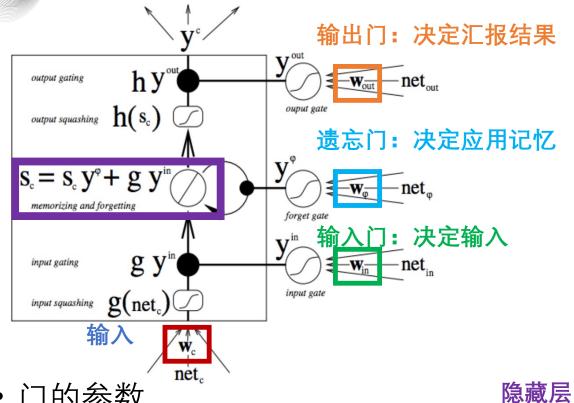
- Sepp Hochreiter and Jürgen Schmidhuber. (1997)
- 名字其实很关键
 - Memory 历史状态很关键
 - Long 这个网络可以很深
 - Short-term 但是单个节点依赖的记忆没必要那么深



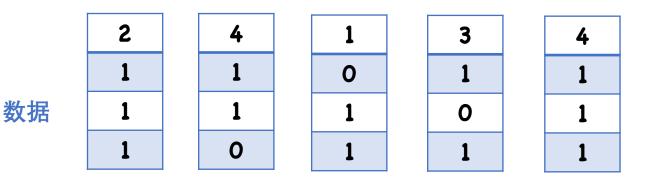


- 为什么work?
- ARIMA: 时序计量的良心
- AR(3)MA(2): 手动的、静态的

手撕LSTM



- 门的参数
 - 所有参数实际是训练出来的
 - 演示方便我们手动设定
 - $W_c = [1,0,0,0]$
 - $w_{in} = [0,1,0,0], b_{in} = -0.5, f = sigmoid$
 - $w_{\varphi} = [0,0,1,0], b_{\varphi} = -0.5, f = sigmoid$
 - $w_{out} = [0,0,0,1], b_{out} = -0.5, f = sigmoid$

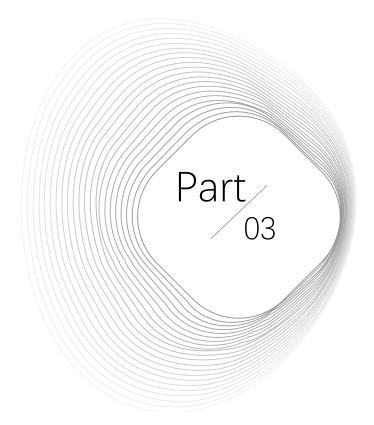


输入g	2	4	1	3	4
输入门	1	1	0	1	1

6 3

输出门

输出 3

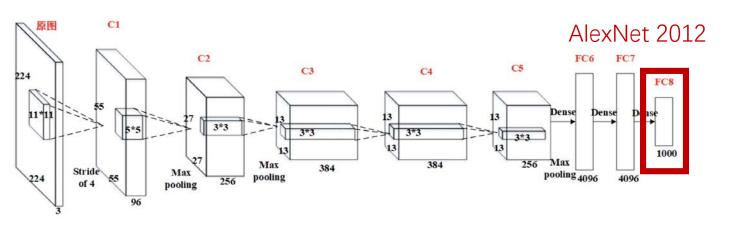


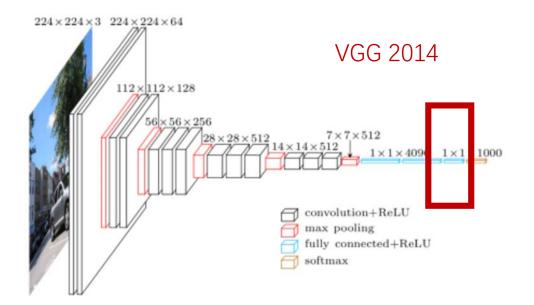
生成模型

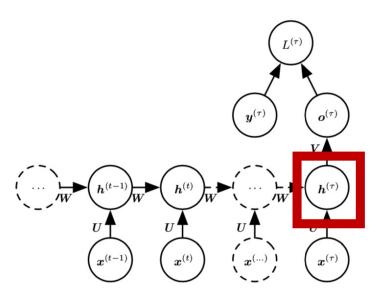
- 广义编码器
- Auto Encoder
- GAN
- 现代生成模型



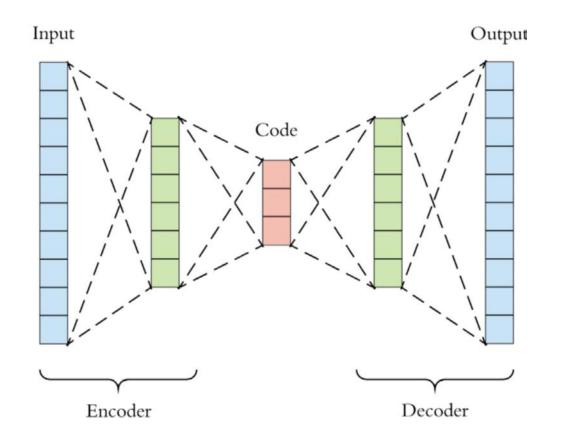
3.1 广义编码器:最后一个隐藏层



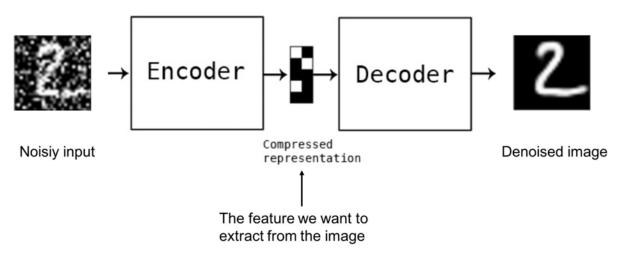




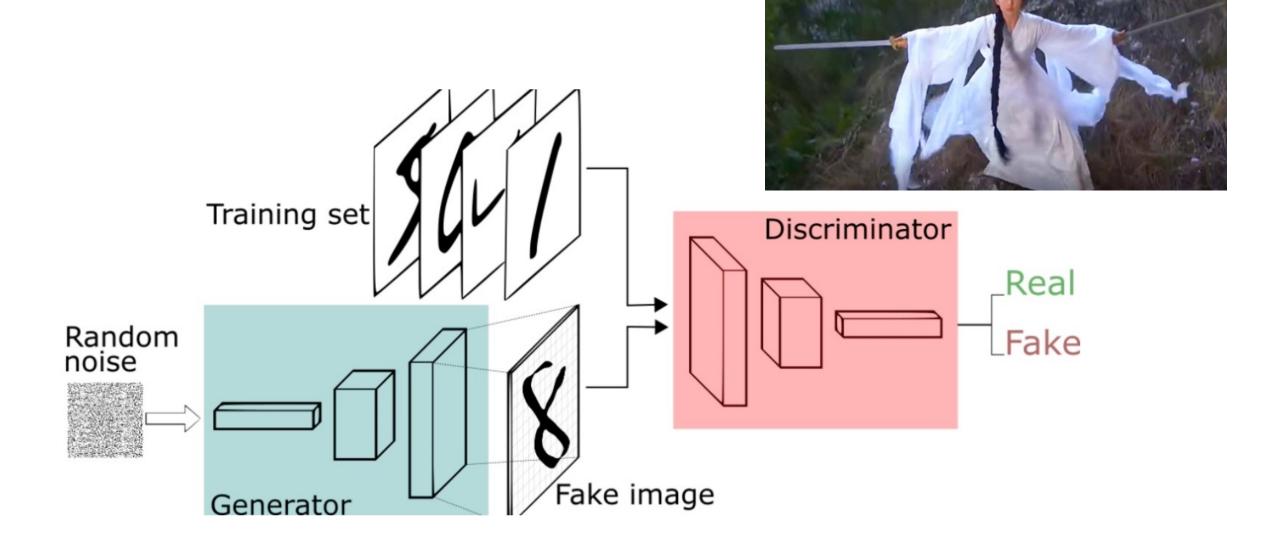
Auto-Encoder



- 输入和输出相同
- 全连接网络
- 中间code可以认为是输入信息的一个表达
- Encoding 之外的应用:
 - 降噪/生成



GAN Generative Adversarial Network

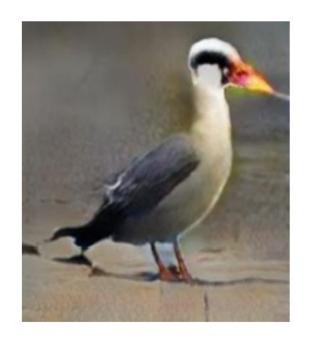


3.4

GAN 都干了啥(2019)

Face Aging

这个方向是NLP与CV碰撞的结果,任务描述为:从给定的一段文字描述,生成一张和图像文字匹配的图像。比如:根据文字:一只黑色 冠冕和黄色喙的白色的鸟,生成下面的这张图像;













2023年: GPT4V描述 DALL·E 3画图

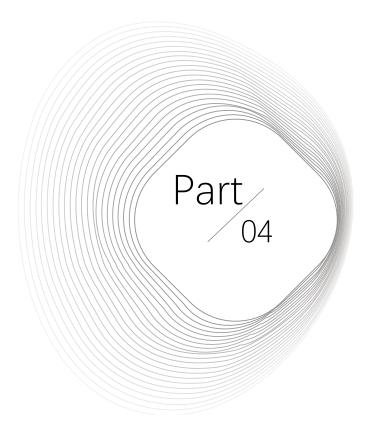




2023年的生成模型







强化学习

• 基本概念



强化学习

• 一个复杂、长期的问题







- 市场、投资组合
- 市场状态、投资决策、回报(多样化)



强化学习样例

100 Training Episodes



