



机器学习 (第二部分): 神经网络及其应用

第一届 CMS 中国冬令营

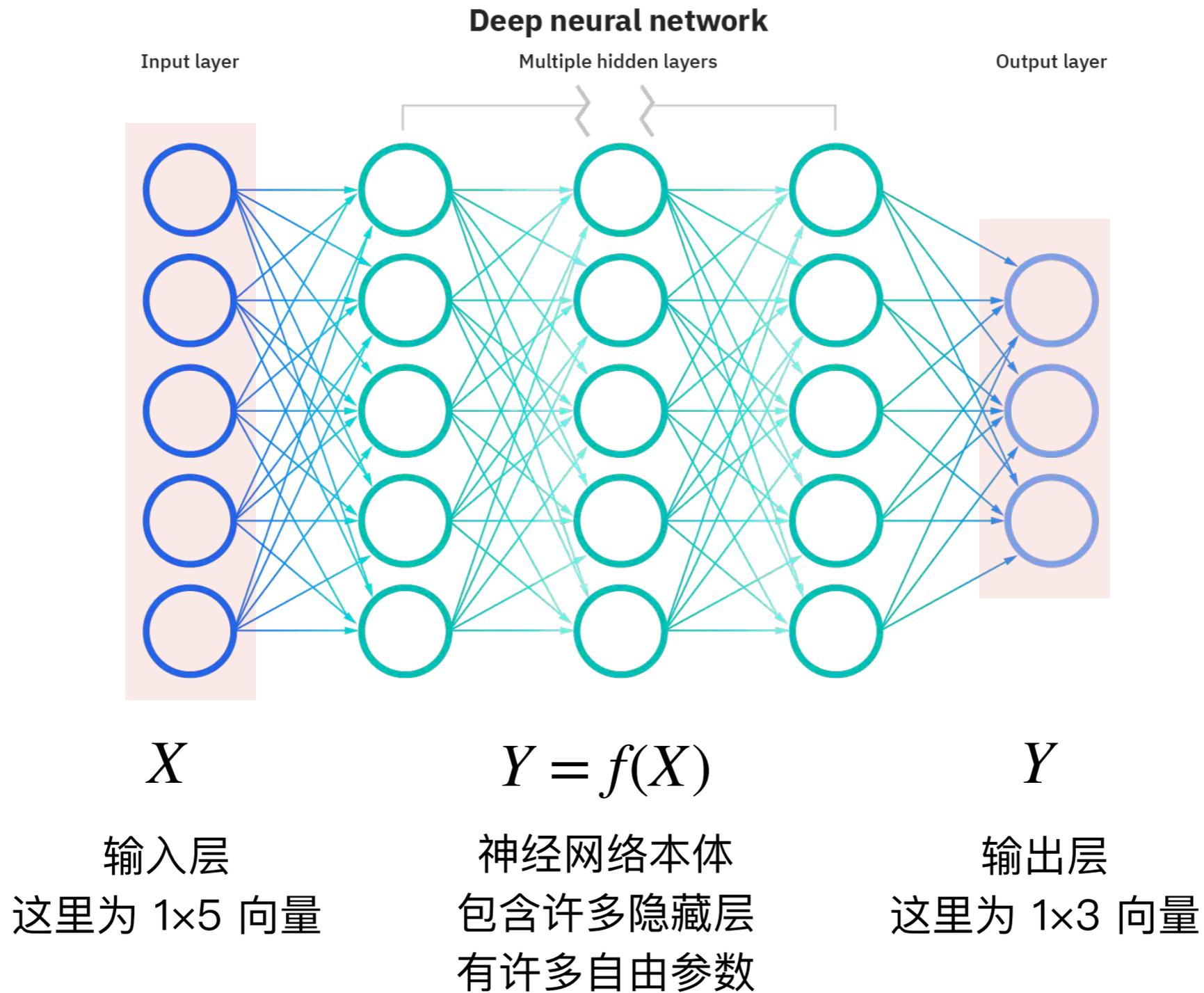
主讲人: 李聪乔 钱思天

2021/12/20

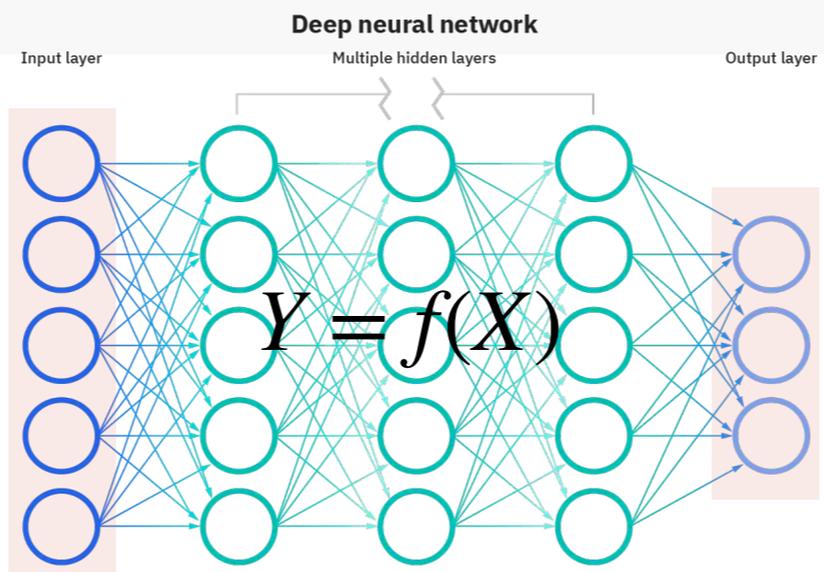
内容简介

- 本 hands-on 环节将向同学们介绍基础的神经网络知识及它在 CMS 实验中的应用
 - ❖ 什么是神经网络? 它的基本原理是什么?
 - ❖ 它在 CMS 分析中的典型应用是什么 (hands-on)
 - ❖ 学习一些实战技术、调参细节
 - ❖ 在 CMS 实验中的一些前沿应用 (hands-on)
- 本 hands-on 环节的全部代码请见:
 - ❖ <https://gitee.com/colizz/cmschina-dnn-tutorial>

神经网络介绍



神经网络介绍



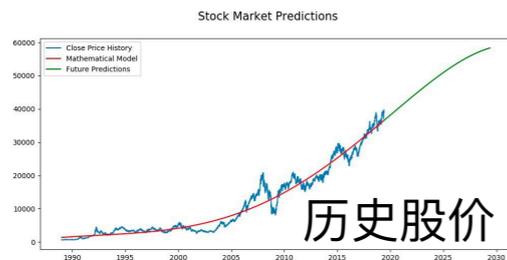
X

Y

输入手写数字图像

0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1
2	2	2	2	2	2
3	3	3	3	3	3

输入图像



吃了吗您?
中文文本

0 1 ... 0 0

手写数字分类
10 种类别

0 1 ... 0 0

ImageNet 分类:
1000 种类别

?

下一时刻股价预测

...

矢量嵌入

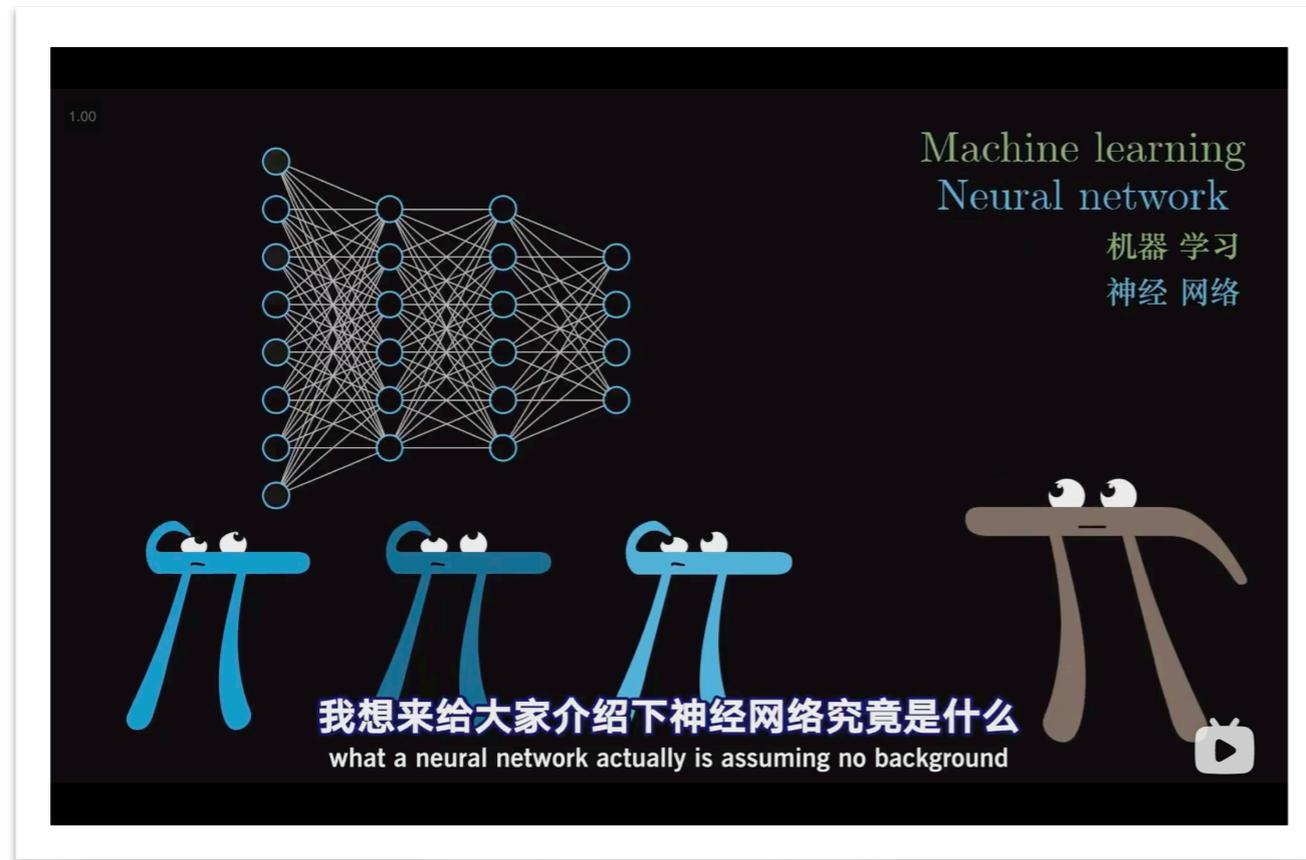
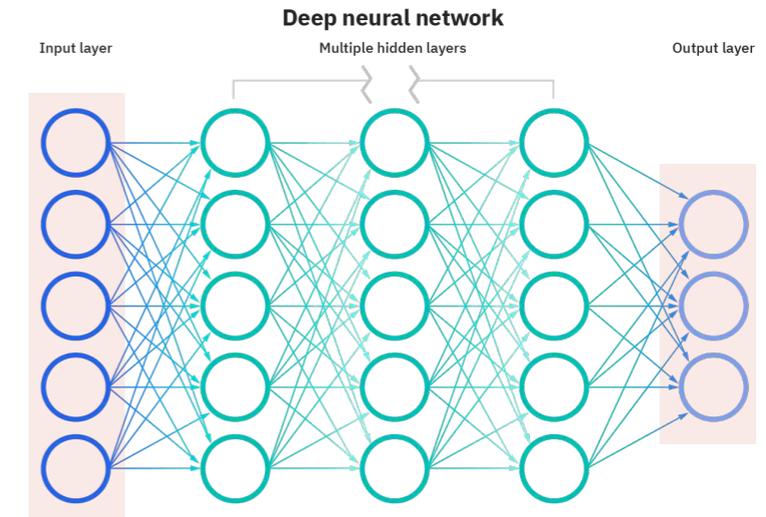
How are you doing?
英文文本

分类

回归

神经网络工作原理

- 观看视频短篇，了解神经网络的工作原理
- 带着如下问题观看：
 - ❖ 神经网络为什么要很多隐藏层？
 - ❖ 神经网络为什么设置“激活”层？
 - ❖ 神经网络函数的参数以什么为目标进行更新？

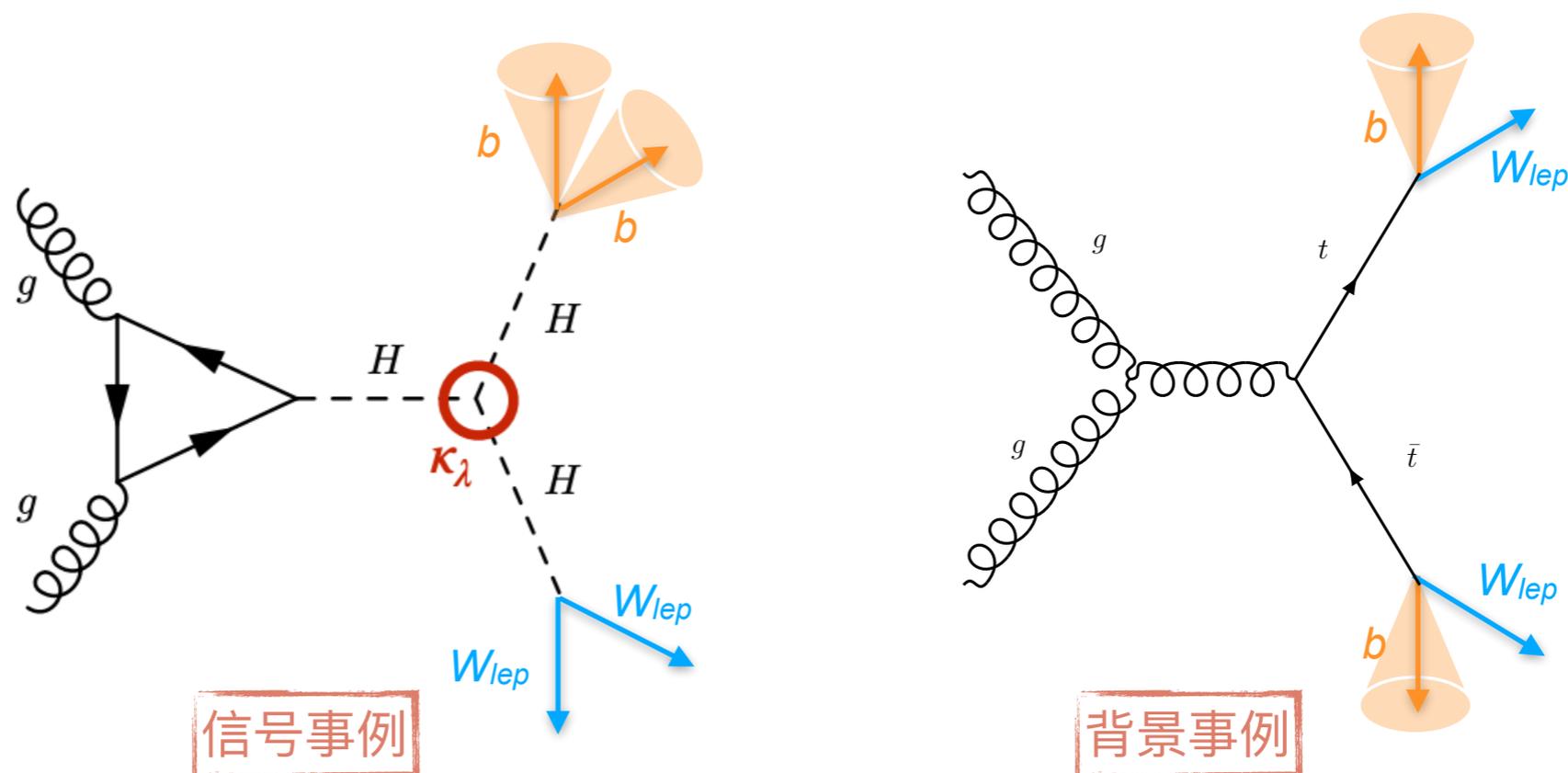


视频链接  [\[Part1\]](#) [\[Part2\]](#)

我们要处理的物理对象

- 首先让我们熟悉一下处理的物理对象
- 与 BDT 的分类任务相同, 我们将分辨**双希格斯物理**中的物理信号 $HH \rightarrow bbWW$ 与其最大的背景过程 $t\bar{t} \rightarrow bWbW$
 - ❖ 二者的末态完全相同: 两个 b 夸克会形成**两个 b 喷注**; 两个 W 玻色子研究其轻子化衰变, 生成**两个轻子** (即电子或 μ 子) 和看不见的中微子
 - ❖ 但二者的事例结构稍有差别: HH 和 $t\bar{t}$ 各自是头对头出射的 (因极端相对论效应), 所以前者 bb 和 WW 可能各自很近, 后者两个 bW 对各自很近
 - ❖ 我们可以实验上测出信号和背景的末态信息, 即两个 b 喷注 + 两个轻子的信息 (四动量、喷注性质变量等等), 那么, 能否用神经网络技术区分两种过程?

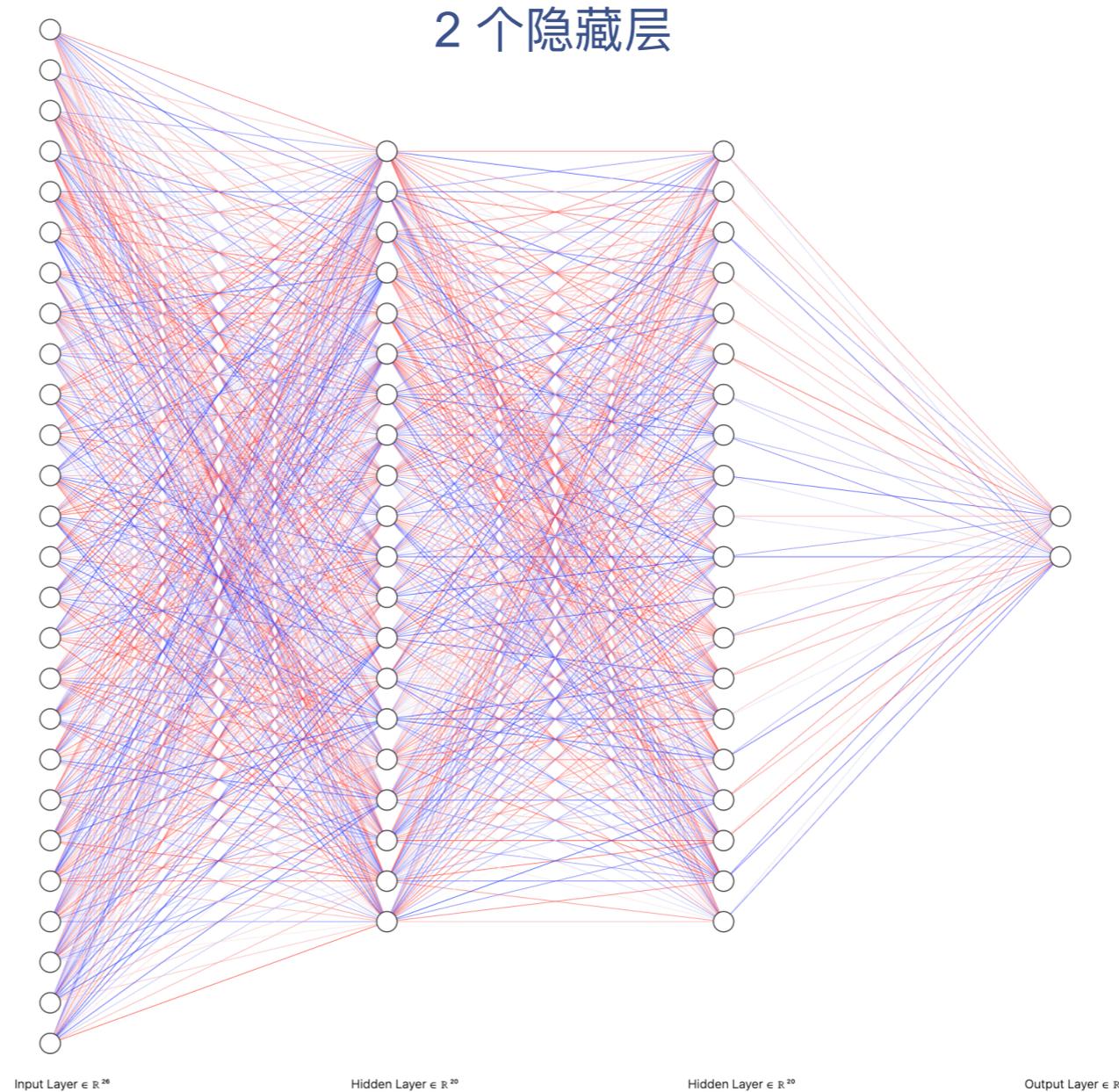
物理动机:
双希格斯过程将出现
三希格斯耦合顶点
 κ_λ , 测出该过程出现
概率即可**实验测定** κ_λ



构建简单的前馈神经网络

26 个输入变量, 分别为

- bjet1_pt 1号b喷注的横向动量
- bjet1_eta 赝快度 ($\approx \operatorname{arctanh}(v_z/c)$)
- bjet1_phi xy 平面转角
- bjet1_eratio 电磁量能器与强子量能器能量累计比
- bjet1_mass 质量
- bjet1_ncharged 所含带电强子个数
- bjet1_nneutrals 所含中性强子个数
- bjet2_pt
- bjet2_eta
- bjet2_phi
- bjet2_eratio
- bjet2_mass
- bjet2_ncharged
- bjet2_nneutrals
- lep1_pt 1号轻子的横向动量
- lep1_phi xy 平面转角
- lep1_eta 赝快度 ($\approx \operatorname{arctanh}(v_z/c)$)
- lep1_charge 所带电荷
- lep1_type 种类 (电子0, μ 子1)
- lep2_pt
- lep2_phi
- lep2_eta
- lep2_charge
- lep2_type
- met 丢失横动量的大小
- met_phi 丢失横动量的 xy 平面转角大小



输出层: 二分类
 HH 信号为 (0, 1)
 tt 背景为 (1, 0)

第 1 步: 首先运行 notebook: 01-visualize.ipynb
 研究各个变量的分布直方图是什么样的, 信号和背景有什么差别?

Hands-on: 开始训练!

第 2 步: 运行 notebook: 02-dnn.ipynb 开始训练

→ 使用 notebook 中的默认参数训练, 可以看到不错的区分效果: 分类的准确率达到 ~ 80% 🎉

→ 用 notebook 绘制 ROC 曲线

→ 动手尝试

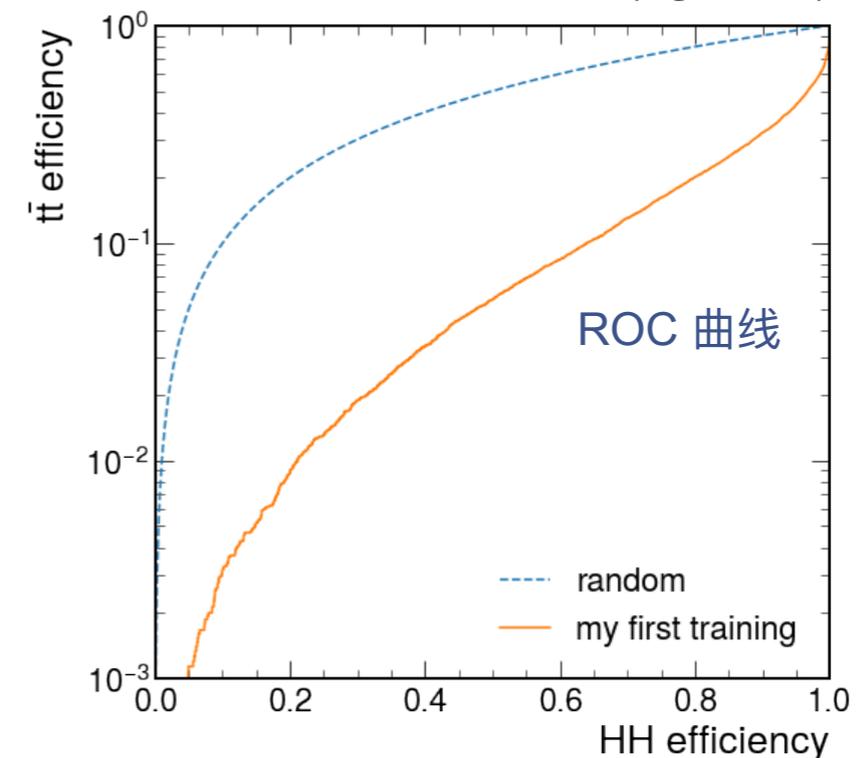
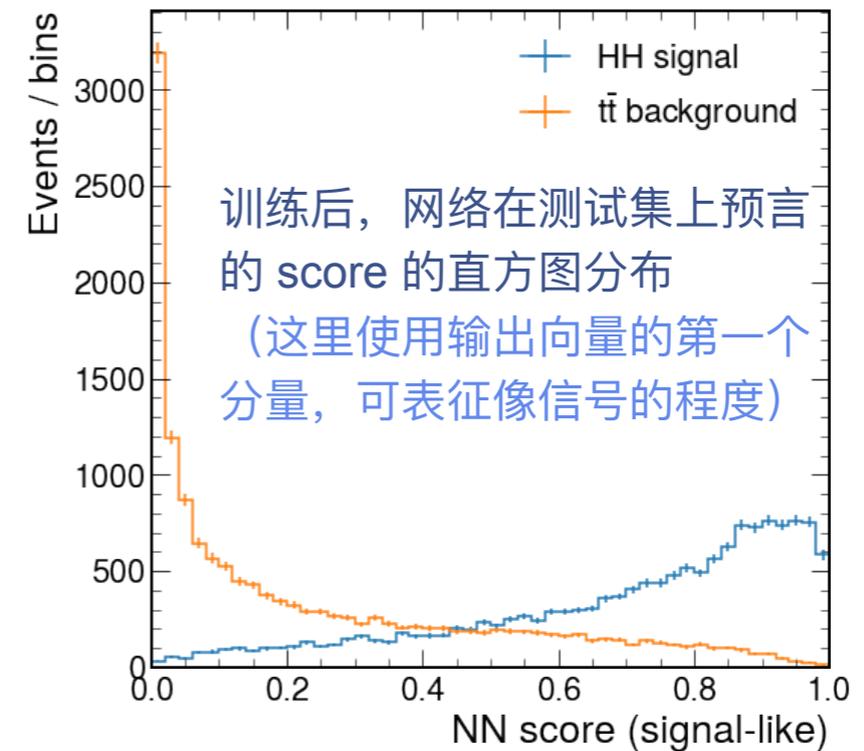
❖ 增加一个隐藏层, 再次训练检查结果

hands-on 任务, 把新网络的预测分数绘制的 ROC 曲线与之前曲线画在一张图上

❖ 我们先前的训练是否饱和? 尝试增加训练的 epoch

❖ 尝试给输入变量分别做平移、缩放的预处理, 使各变量均值为 0, 标准差为 1

❖ 其它改进的方式? ...



神经网络的调参

人工智能训练师 国家职业技能标准 (2021 年版)

1. 职业概况

1.1 职业名称

人工智能训练师

1.2 职业编码

4-04-05-05

1.3 职业定义

使用智能训练软件,在人工智能产品实际使用过程中进行数据库管理、算法参数设置、人机交互设计、性能测试跟踪及其他辅助作业的人员。

1.4 职业技能等级

本职业共设 5 个等级,分别为:五级/初级工、四级/中级工、三级/高级工、二级/技师、一级/高级技师。

1.5 职业环境条件

室内,常温。

1.6 职业能力特征

具有一定的学习能力、表达能力、计算能力;空间感、色觉正常。

1.7 普通受教育程度

初中毕业(或相当文化程度)。

1.8 培训参考学时

五级/初级工 60 标准学时;四级/中级工 50 标准学时;三级/高级工 40 标准学时;二级/技师 40 标准学时;一级/高级技师 30 标准学时。

1.9 职业技能鉴定要求

1.9.1 申报条件

具备以下条件之一者,可申报五级/初级工:

(1) 累计从事本职业或相关职业^①工作 1 年(含)以上。

^① 相关职业:人工智能工程技术人员、呼叫中心服务员、电子商务师等职业。下同。

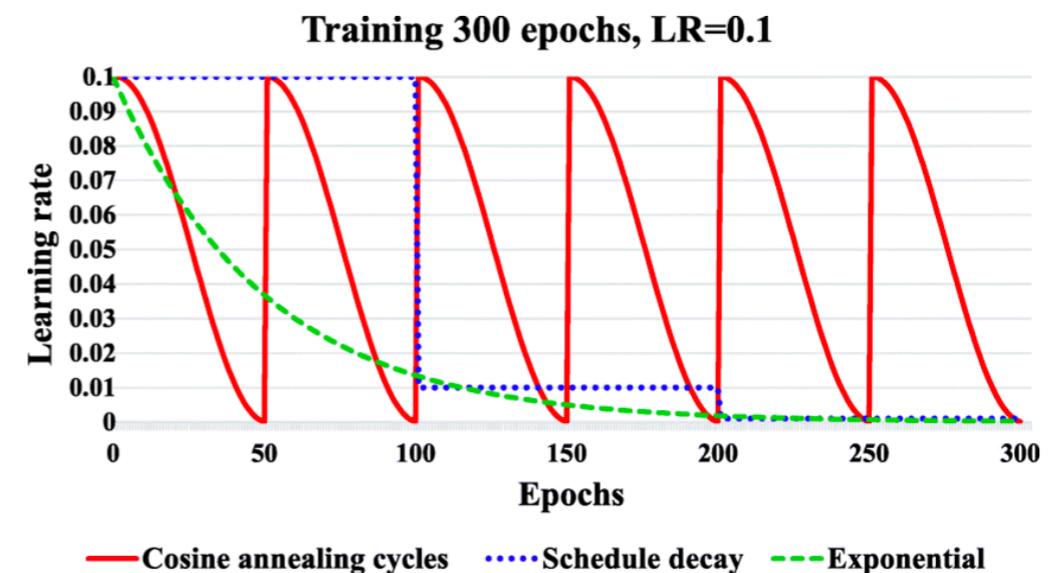
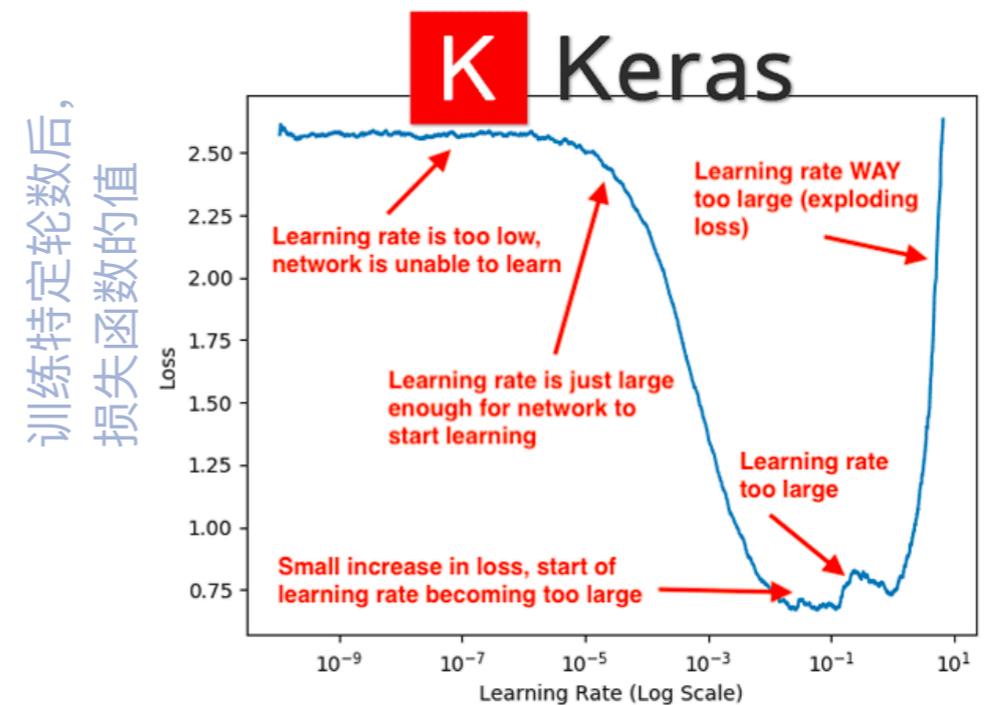
神经网络的调参

→ 学习率 (learning rate)

- ❖ learning rate 是最重要的超参量
- ❖ 反映训练的每一步按照梯度更新参数的步长，可以以指数为跨度进行调节，最后挑选始终的值

→ 学习率的衰减 (decay rate)

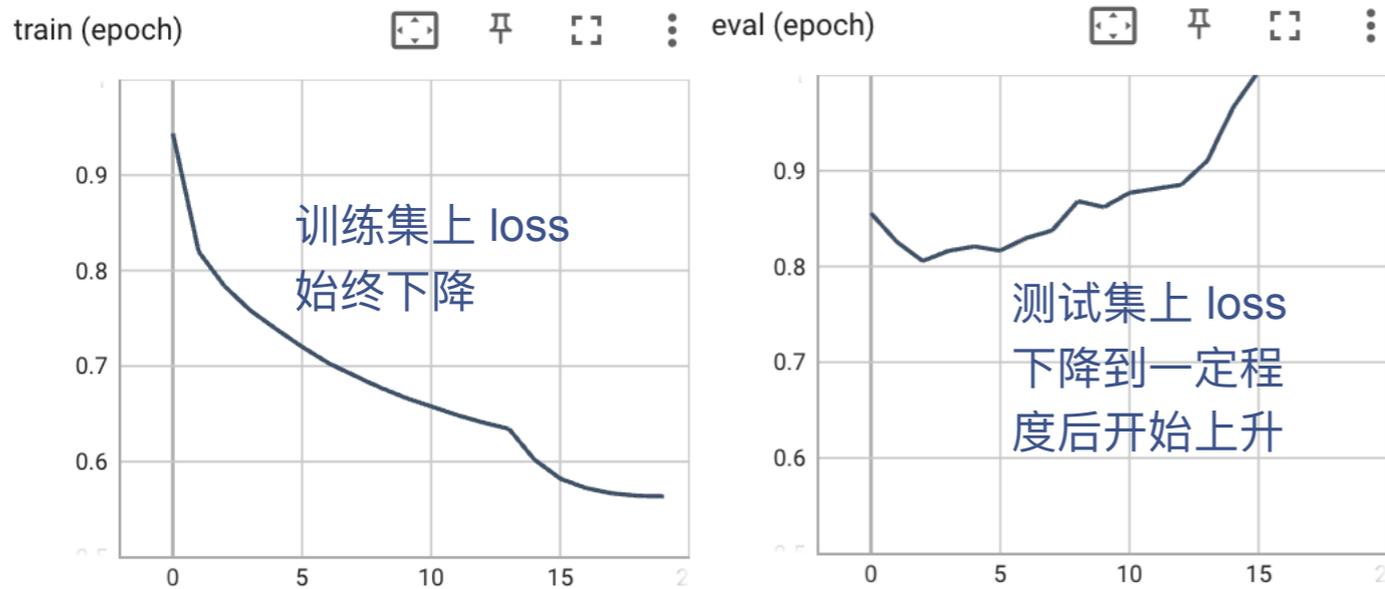
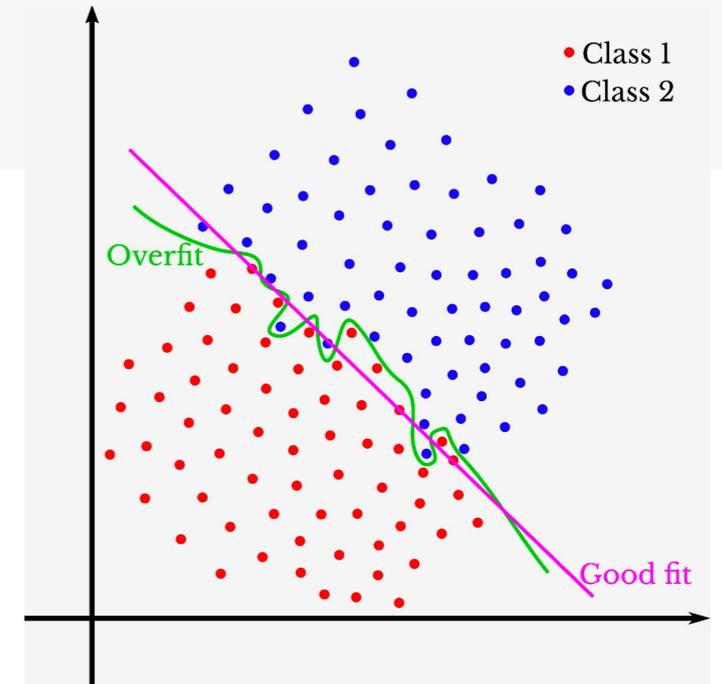
- ❖ 学习率选用何种模式衰减？阶梯式衰减、指数衰减、余弦退火衰减，在不同的场景下各有应用
- ❖ 对于基础的神经网络，选择简单的阶梯式或指数衰减即可



神经网络的调参-有关过拟合

→ 过拟合

- ❖ 表现: loss 在训练样本上始终下降, 但每轮 epoch 结束后在测试样本上运行发现不再下降, 甚至有所上升



❖ 原因:

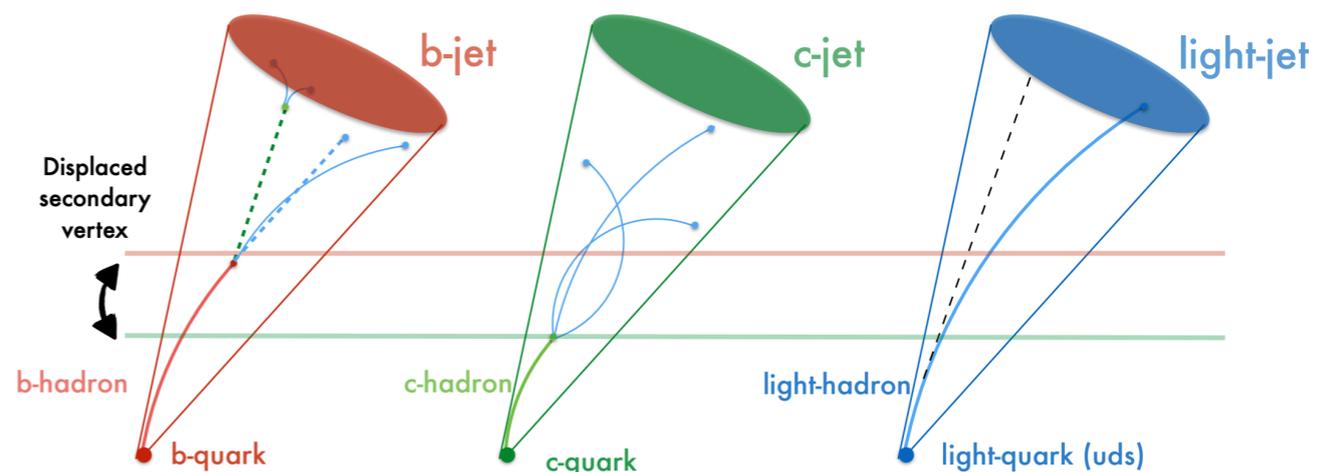
- ▶ 模型设计过大, 有很多冗余参数
- ▶ 训练的样本量太小, 无法支持深层神经网络进行训练 (经验上, NN 比 BDT 先天需更多样本)

❖ 改进方案:

- ▶ 减小模型尺寸 (如减少层数、减小每层的大小)
- ▶ 加 dropout: 一种训练技巧, 每批训练时随机删除一些神经元 → keras 里有相应设置

深入神经网络在 CMS 中的前沿应用

- CMS 在喷注鉴别的任务中首先部署了前沿的神经网络架构
- ❖ 喷注鉴别属于传统的多分类问题，因此最早展开前沿神经网络的尝试
- ❖ 采用底层变量进行训练（构成每个喷注的 **~100 个粒子信息直接作为信息输入**，而不是描述喷注的高级变量（如我们之前采用的变量）



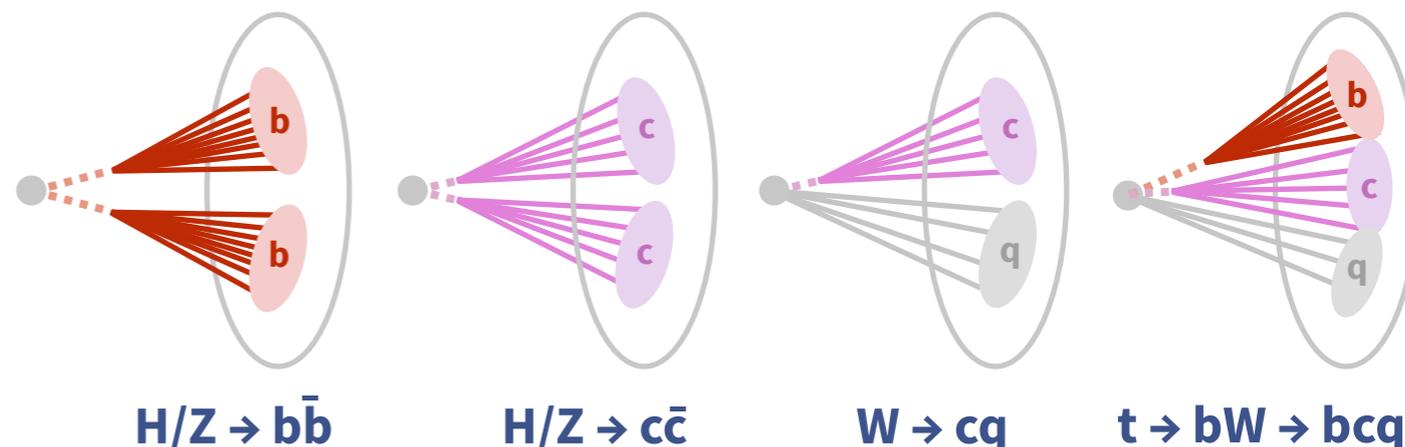
喷注鉴别：即判断一个喷注来自一个 b 夸克、c 夸克、或是轻夸克或胶子 u/d/s/g

- 它们主要差别在于产生强子的数目，以及次级顶点偏移的距离（次级顶点是由 b/c/轻味道强子飞出一定距离后才衰变导致的，因寿命不同，所以有差异）

相关材料 [链接](#)

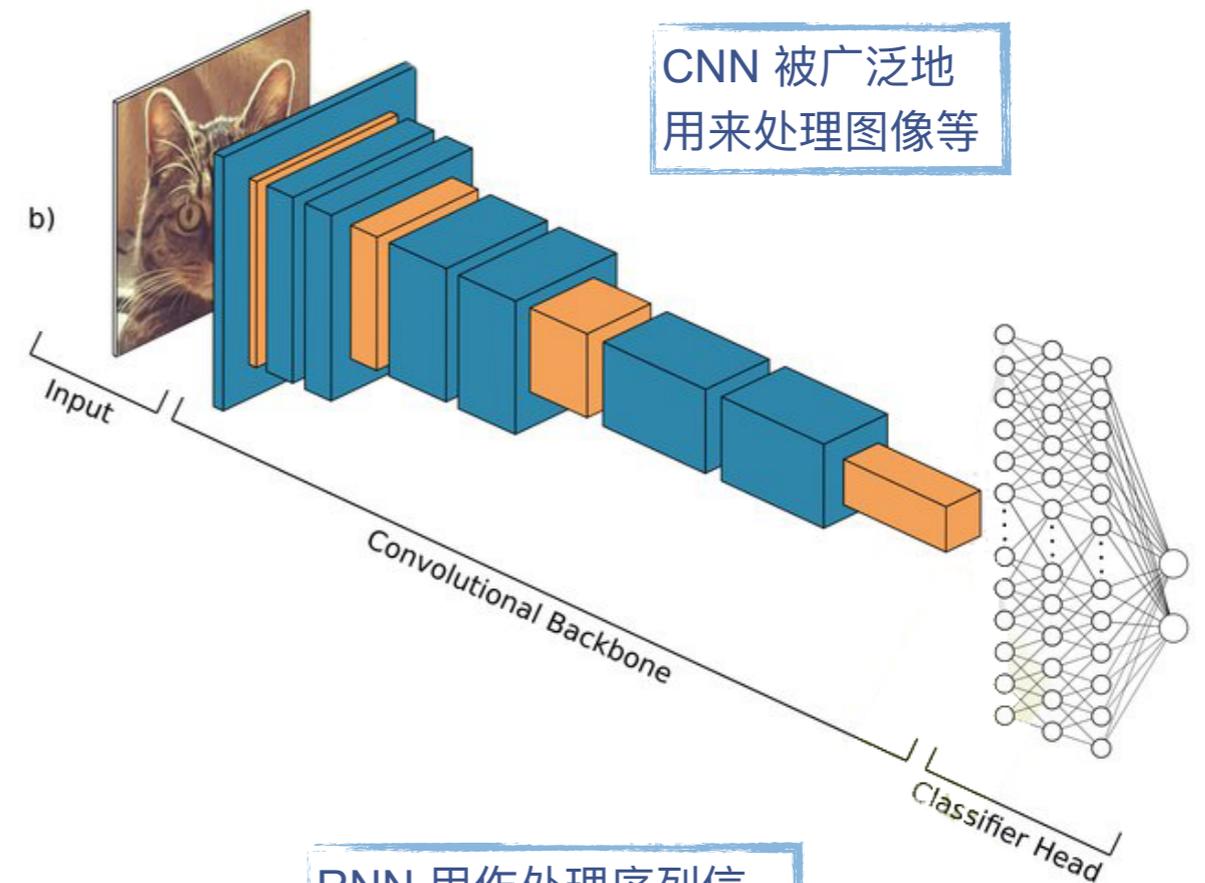
相关材料 [链接](#)

粗喷注鉴别：选择用更大的喷注半径重建末态，则一个粗喷注可能是由 2 到 3 个原始夸克导致的，而它们来源于一个共振态粒子（Higgs、Z、W 玻色子等）

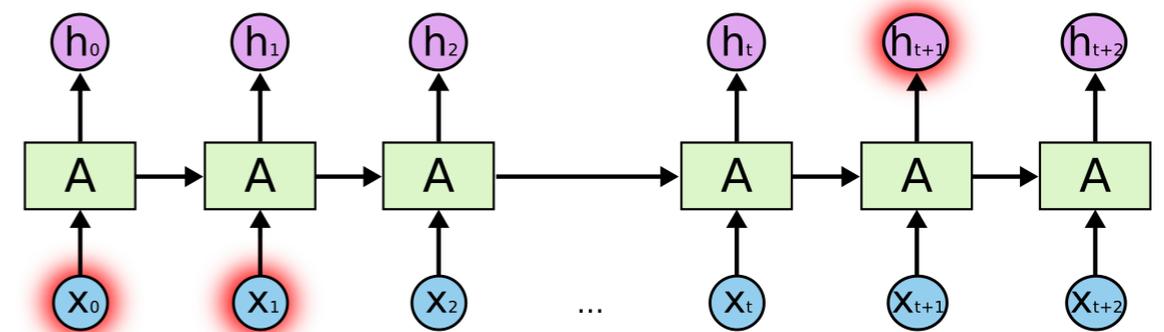


深入神经网络在 CMS 中的前沿应用

- CMS 在喷注鉴别的任务中首先部署了前沿的神经网络架构
- ❖ 喷注鉴别属于传统的多分类问题，因此最早展开前沿神经网络的尝试
- ❖ 采用底层变量进行训练（构成每个喷注的 ~100 个粒子信息直接作为信息输入，而不是描述喷注的高级变量（如我们之前采用的变量）
- ❖ 用更大的、更复杂的、有特定特征的神经网络模式（如卷积神经网络 CNN、循环神经网络 RNN，及近期发展的图神经网络 GNN）
 - 这些网络相比传统的前馈神经网络 (feed-forward NN) 性能优越，也被很多独立分析所采用



RNN 用作处理序列信息，如自然语言处理



训练一个复杂的网络

详见 [CMS ML 文档](#)

→ 我们将简单地重复 CMS 粗喷注鉴别的训练工作

→ [CMS ML 文档](#) 介绍了如何使用复杂网络

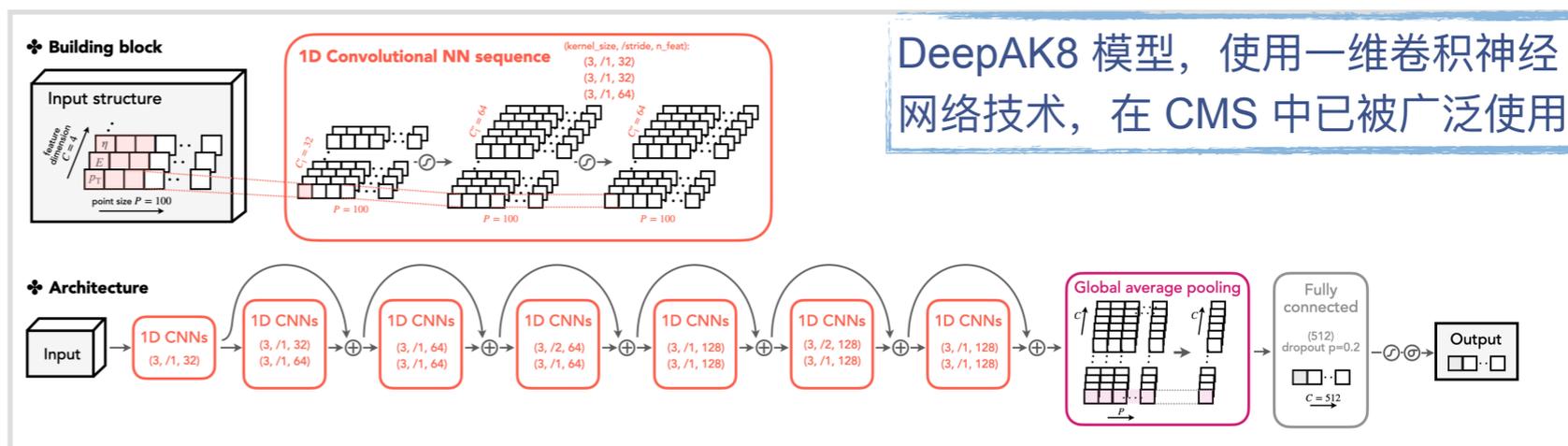
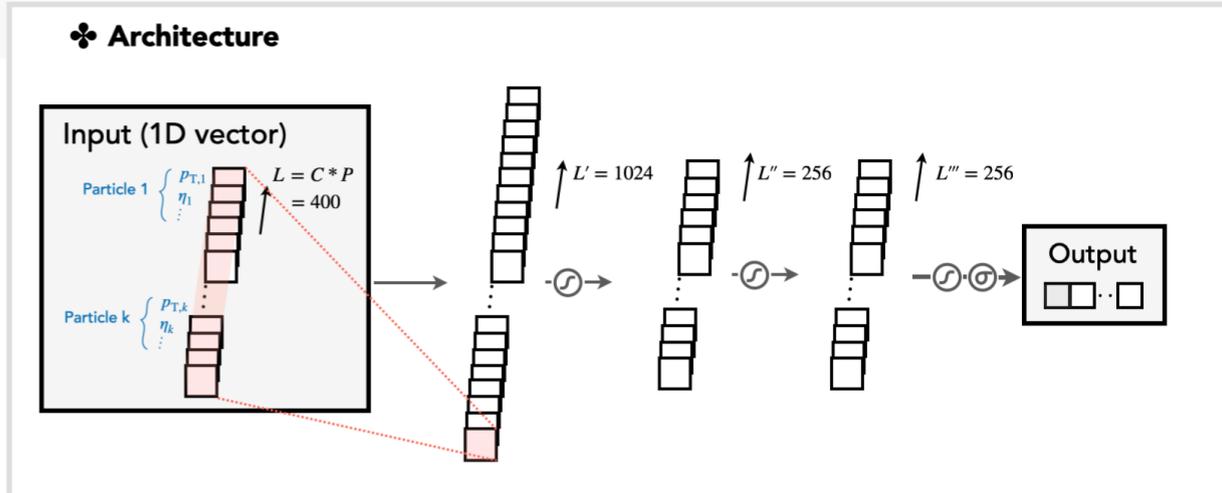
❖ 用更先进的训练框架: PyTorch

❖ 提供了三种神经网络模型的训练样例

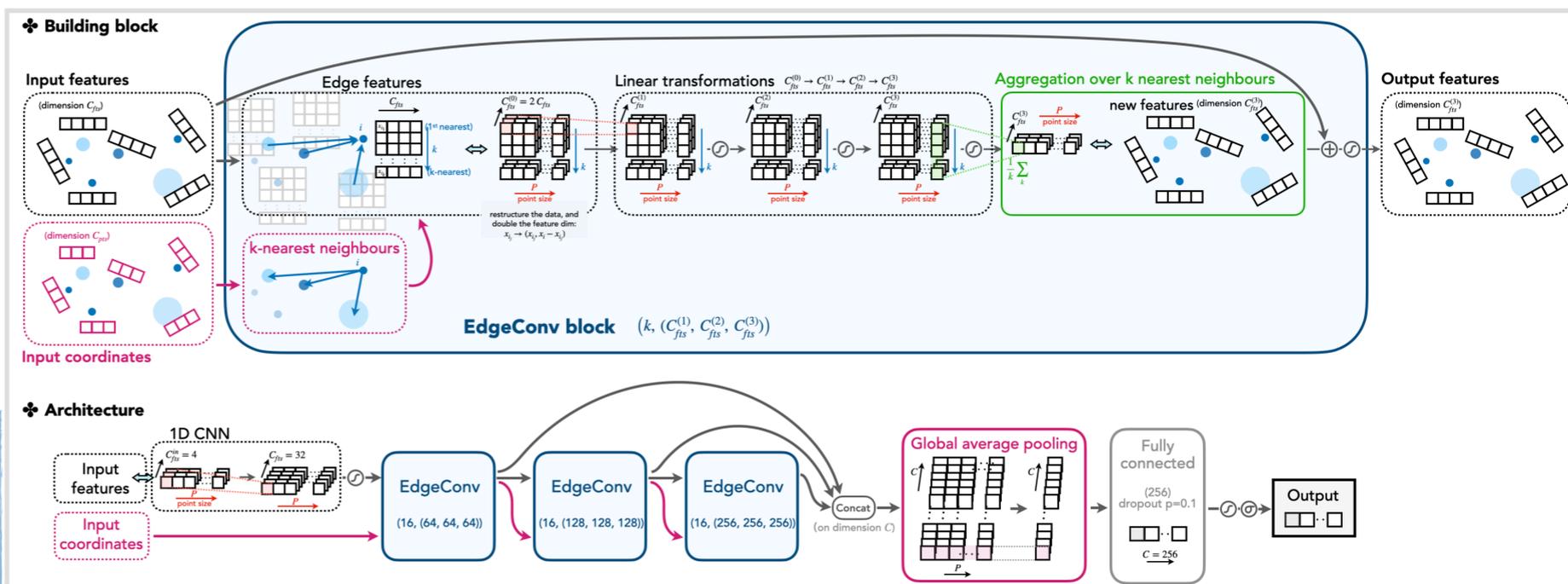
❖ 今天我们尝试简单重复第一个例子 (使用 CPU 训练)

ParticleNet 模型, 使用图卷积技术, 是目前效果最佳的喷注鉴别神经网络, 开始在 CMS 被广泛了解并使用

一个简单的前馈神经网络的例子



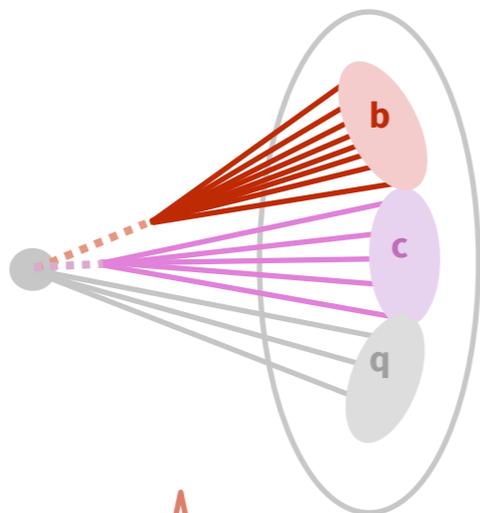
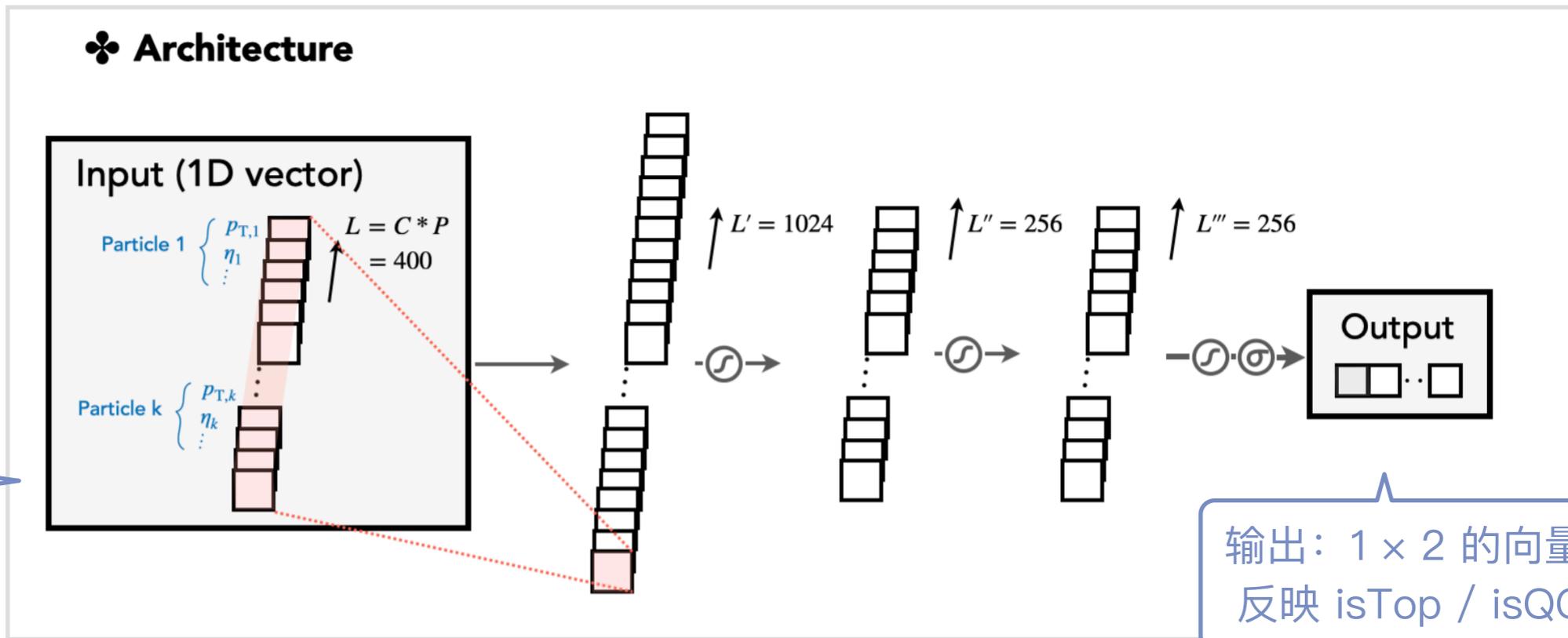
DeepAK8 模型, 使用一维卷积神经网络技术, 在 CMS 中已被广泛使用



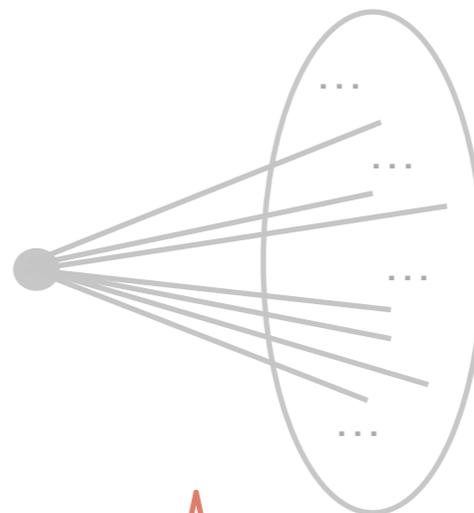
Hands-on: 训练用于粗喷注鉴别的复杂网络

hands-on: 运行
03-jet-
tagging.ipynb

输入: 每个喷注
取前 100 个粒
子, 各 4 个粒子
信息, 排列成 1×400 的向量



信号喷注: 来自 t 夸克的 top 喷注, 因 $t \rightarrow bW \rightarrow bcq/bqq$ 的衰变特征而形成典型的 3 叉结构



背景喷注: 由强相互作用随机辐射出的夸克/胶子, 进入粗喷注中, 称为 QCD 喷注

总结

- 机器学习在高能物理中应用广泛
 - ❖ 传统的 BDT 方法仍在广泛用于分类任务中，已有几十年的历史
- 深度学习的飞速发展高能物理带来更多使用场景
 - ❖ 多隐藏层的深度神经网络结构开始取代 BDT 被用于分析的事例鉴别任务
 - ❖ 新型神经网络架构（如 DeepAK8、ParticleNet 模型）紧跟深度学习领域前沿，直接采用底层信息作为输入，用大样本量训练一些通用任务（如喷注鉴别）
 - ❖ 同时也在开辟除了传统的分类、回归任务以外的新方法，如使用生成模型直接生成末态粒子，代替现有 particle-flow 重建算法等

附录: 了解深度学习前沿

→ 计算机视觉课程:

- ❖ [UMich EECS 498](#): Deep Learning for Computer Vision [[Youtube](#)]
[[bilibili](#)]

→ 经典文章导读系列:

- ❖ Bilibili: 跟李沐学AI [[link](#)]