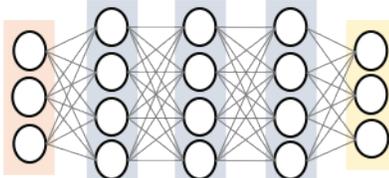
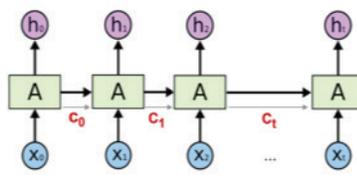


快速入门指南

使用 MATLAB 进行深度学习

Deep Learning Toolbox™ 提供用于创建、训练和验证深度神经网络的内置功能。此参考资料显示的是部分常见用例。

更多示例请访问文档: mathworks.com/help/deeplearning/examples.html

选择架构	预训练的网络																									
<p>卷积神经网络 (CNN)</p> <ul style="list-style-type: none"> • 图像数据: 分类, 检测 • 常见层: <ul style="list-style-type: none"> • 卷积层 • 最大化池层 • ReLU 层 • 批归一化层 • 从头开始训练或对预训练的模型使用迁移学习 <p>长短期记忆 (LSTM) 网络</p> <ul style="list-style-type: none"> • 连续性数据: 时序预测、信号分类、文本预测 • 常见层: <ul style="list-style-type: none"> • LSTM 层 • BiLSTM 层 • 执行回归或分类任务 	<p>导入网络</p> <p>该工具箱提供了多个用于导出模型和层的函数。更多内容请参见 GitHub 和 FileExchange。</p> <table border="1"> <tr> <td>导入层</td> <td><code>importCaffeLayers</code> <code>importKerasLayers</code></td> </tr> <tr> <td>导入网络</td> <td><code>importCaffeNetwork</code> <code>importKerasNetwork</code></td> </tr> <tr> <td>导出</td> <td><code>exportONNXNetwork</code></td> </tr> </table> <p>预训练模型</p> <p>从附加功能资源管理器中, 使用以下其中一个命令导入网络:</p> <table border="1"> <tr> <td><code>alexnet</code></td> <td><code>vgg19</code></td> <td><code>inceptionv3</code></td> </tr> <tr> <td><code>googlenet</code></td> <td><code>resnet50</code></td> <td><code>squeezenet</code></td> </tr> <tr> <td><code>vgg16</code></td> <td><code>resnet101</code></td> <td></td> </tr> </table>	导入层	<code>importCaffeLayers</code> <code>importKerasLayers</code>	导入网络	<code>importCaffeNetwork</code> <code>importKerasNetwork</code>	导出	<code>exportONNXNetwork</code>	<code>alexnet</code>	<code>vgg19</code>	<code>inceptionv3</code>	<code>googlenet</code>	<code>resnet50</code>	<code>squeezenet</code>	<code>vgg16</code>	<code>resnet101</code>											
导入层	<code>importCaffeLayers</code> <code>importKerasLayers</code>																									
导入网络	<code>importCaffeNetwork</code> <code>importKerasNetwork</code>																									
导出	<code>exportONNXNetwork</code>																									
<code>alexnet</code>	<code>vgg19</code>	<code>inceptionv3</code>																								
<code>googlenet</code>	<code>resnet50</code>	<code>squeezenet</code>																								
<code>vgg16</code>	<code>resnet101</code>																									
  <p>使用 Deep Network Designer 应用程序交互式创建和评估网络</p>																										
训练选项	验证	改进精确度																								
<p>训练选项</p> <table border="1"> <tr> <td>Execution Environment</td> <td>并行、GPU、多 GPU、自动 (默认)</td> </tr> <tr> <td>MaxEpochs</td> <td>一轮训练是对整个训练数据集的一次完整遍历。</td> </tr> <tr> <td>MiniBatchSize</td> <td>训练集的子集, 用于评估梯度并更新权重</td> </tr> <tr> <td>InitialLearnRate</td> <td>初始速率越高, 训练速度越快, 但是可能会发生偏离</td> </tr> <tr> <td>LearnRateSchedule</td> <td>随着时间按特定系数降低学习速率</td> </tr> <tr> <td>ValidationData</td> <td>在训练中验证</td> </tr> <tr> <td>ValidationPatience</td> <td>如果精确度重复几次则停止训练 (节省时间)</td> </tr> </table>	Execution Environment	并行、GPU、多 GPU、自动 (默认)	MaxEpochs	一轮训练是对整个训练数据集的一次完整遍历。	MiniBatchSize	训练集的子集, 用于评估梯度并更新权重	InitialLearnRate	初始速率越高, 训练速度越快, 但是可能会发生偏离	LearnRateSchedule	随着时间按特定系数降低学习速率	ValidationData	在训练中验证	ValidationPatience	如果精确度重复几次则停止训练 (节省时间)	<p>推理</p> <p><code>predict</code> 返回每个类的概率 <code>classify</code> 返回每个类的标签和概率 <code>[Ypred,scores] = classify(net,X);</code></p> <p>状态</p> <p>网络状态可通过 <code>predictAndUpdateState</code> 和 <code>classifyAndUpdateState</code> 采集和更新</p> <p>可视化</p> <p>可通过 <code>trainingOptions</code> 指定多种验证和可视化形式</p> <table border="1"> <tr> <td>Plots</td> <td>进度可视化</td> </tr> <tr> <td>Verbose</td> <td>设为 true 可显示每轮训练的进度</td> </tr> <tr> <td>VerboseFrequency</td> <td>显示频率</td> </tr> <tr> <td>OutputFcn</td> <td>自定义函数</td> </tr> <tr> <td>CheckpointPath</td> <td>每轮训练中用于保存模型的目录</td> </tr> </table>	Plots	进度可视化	Verbose	设为 true 可显示每轮训练的进度	VerboseFrequency	显示频率	OutputFcn	自定义函数	CheckpointPath	每轮训练中用于保存模型的目录	<p>模型精确度的改进取决于任务和数据。常见方法包括:</p> <p>网络架构:</p> <ul style="list-style-type: none"> • 使用来自社区专家的预训练模型 • 更新层并调整参数 <p>数据准备:</p> <ul style="list-style-type: none"> • 添加数据 • 训练/验证/测试拆分 • 数据归一化 • 移除异常值 • 均衡类 (添加权重) <p>超参数调优:</p> <ul style="list-style-type: none"> • 使用贝叶斯优化进行训练参数调优 • 使用 <code>optimizableVariable</code> 设置问题 • 编写函数调用模型和选项 • 使用 <code>bayesopt</code> 执行优化 <pre>obj = bayesopt(ObjFcn,OptVars,...);</pre>
Execution Environment	并行、GPU、多 GPU、自动 (默认)																									
MaxEpochs	一轮训练是对整个训练数据集的一次完整遍历。																									
MiniBatchSize	训练集的子集, 用于评估梯度并更新权重																									
InitialLearnRate	初始速率越高, 训练速度越快, 但是可能会发生偏离																									
LearnRateSchedule	随着时间按特定系数降低学习速率																									
ValidationData	在训练中验证																									
ValidationPatience	如果精确度重复几次则停止训练 (节省时间)																									
Plots	进度可视化																									
Verbose	设为 true 可显示每轮训练的进度																									
VerboseFrequency	显示频率																									
OutputFcn	自定义函数																									
CheckpointPath	每轮训练中用于保存模型的目录																									

了解更多: mathworks.com/solutions/deep-learning