

PyTorch深度学习实践知识点总结整理 (by A.L.)

PyTorch深度学习实践

PyTorch深度学习实践知识点总结整理 (by A.L.)

- 01 Linear Model
- 02 Gradient Descent
- 03 Back Propagation
- 04 Linear Regression with PyTorch
- 05 Logistic Regression
- 06 Multiple Dimension Input
- 07 Dataset and Dataloader
- 补充1: 神经网络基础
- 补充2: 卷积神经网络

01 Linear Model

- 线性模型形如以下, 其中 w , b 均从random (initial) guess开始取值, 在给定范围内进行搜索。

$$y = x * w \text{ 或 } y = x * w + b$$

- 将给定数据集输入线性模型后, 输出预测值以及损失函数 (loss function) 以评估真实值和预测值之间的误差

02 Gradient Descent

- 损失函数 (loss function) 沿梯度 (gradient) 方向下降最快
- 以线性模型为例, 梯度 $\text{gradient} = \partial \text{cost} / \partial w$, update如下

$$w := w - \alpha * (\partial \text{cost} / \partial w)$$

	Gradient Descent	Stochastic Gradient Descent (SGD)
特点	对所有样本的梯度求均值 更新权重	对每一个样本的梯度进行更新; 可一定程度解决 DL中的鞍点问题
学习器 性能	低	高
时间复 杂度	低 (可并行计算)	高 (两个样本之间的GD不能并行, 存在依赖)

- 折衷方案: (Mini -) Batch SGD

03 Back Propagation

- 反向传播的本质是用**链式法则**求出目标函数关于每一层参数的梯度 (《深度强化学习》P16)
 - 计算图 (computational graph): 通过 参数 (e.g. w_1, w_2, b)、输入样本 (e.g. x_1, x_2)、算子 (neuron, e.g. $+, -, *$) 沿图前向 (forward) 计算各项 (经过算子计算的结果)及其对上一项 (参数或上一算子计算结果) 的偏导数, 和损失函数; 经由各项偏导反向 (backward) 利用链式法则计算损失函数对参数的梯度, 以待后续更新参数
 - PyTorch中的Tensor (类) 存储Data (参数, e.g. w) 以及关于损失函数的梯度Grad (e.g. $\partial \text{lost} / \partial w$)
 - 调用损失函数loss构建计算图, 利用 `.backward()` 计算设置 `requires_grad = True` 的参数的梯度, 使用SGD更新参数。注意执行`.backward()`后构建的计算图会被释放。
-

04 Linear Regression with PyTorch

1. 准备数据集
 2. 利用继承自`nn.Module`的类 (class) 设计网络模型
 3. 利用PyTorch API构建 (选择) 损失函数 (loss) 及优化器 (optimizer)
 4. 训练: 前馈 (计算 y^{\wedge} , loss) --> (梯度清零后) 反馈 (计算梯度) --> 更新参数
-

05 Logistic Regression

- logisitic regression 主要用于**分类 (classification)**, 预测属于每一个分类的概率 $[0,1]$
 - logistic function: $\sigma(x) = 1 / 1+e^{-x}$; PyTorch中约定俗成logistic function为sigmoid function
 - loss function for binary classification: `loss = - (ylogy^ + (1-y)log(1-y^))`
 - $y=1$ 时, `loss = -logy^`
 - $y=-1$ 时, `loss = -log(1-y^)`
-

06 Multiple Dimension Input

- dataset中通常一行称为一个**样本 (sample)**, 一列称为一个**特征 (feature)**
 - ```
self.linear = torch.nn.Linear(8, 1)
```

    - 8: 8D, size (number of features) of each input sample
    - 1: 1D, size of each output sample
  - 神经网络本质上是寻找一种非线性的空间变换函数 (e.g. 8D --> 1D, 引入激活函数)
  - 变换的维度和层数, 决定了网络的复杂程度。过程中到底如何变化, 即为超参数搜索
-

## 07 Dataset and Dataloader

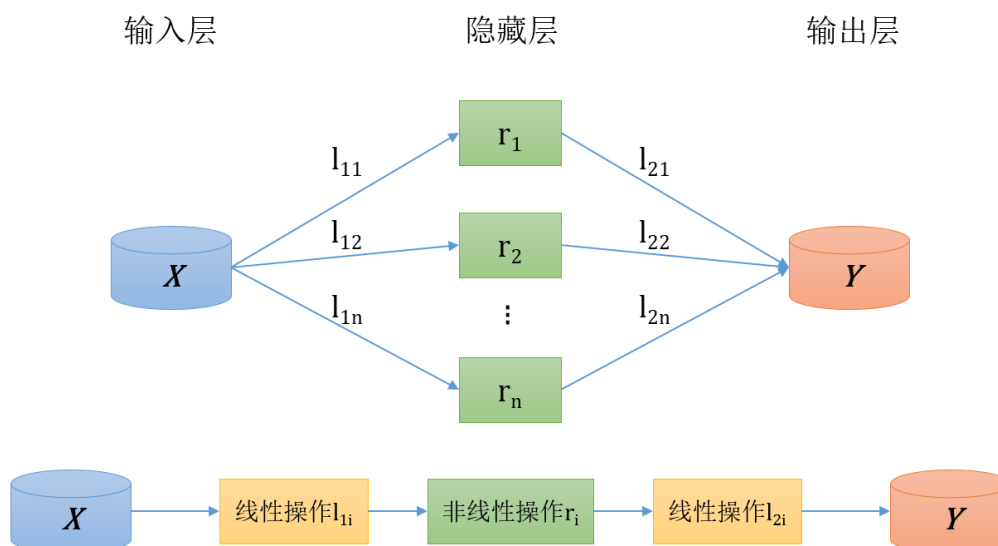
参考: [深度学习实践 加载数据集](#)

1. `DataSet` 是抽象类 (abstract class), 不能实例化对象, 主要是用于构造我们的数据集
2. 需要 `mini_batch` 就需要 `import DataSet, DataLoader`
3. 继承`DataSet`的类需要重写 `__init__()`, `__getitem__()`, `__len__()`, 分别是为了加载数据集, 获取数据索引, 获取数据总量
4. `DataLoader`对数据集先打乱 (shuffle), 然后划分成mini-batch
5. 在训练模块加入: `if __name__ == '__main__':`

### 补充1: 神经网络基础

参考: [五分钟秒懂神经网络原理, 机器学习入门教程](#)

神经网络 (neural network) 主要用于完成一种离散的**非线性**拟合的任务



### 补充2: 卷积神经网络

参考: 《深度强化学习》P12

- 卷积神经网络 (convolutional neural network, CNN) 的输入是矩阵或三阶张量, CNN从该张量提取特征, 并输出提取的特征向量。
- 图片通常是矩阵 (灰度图片) 和三阶张量 (彩色图片), 可以用CNN从中提取特征, 然后用一个或多个全连接层做分类或回归