

# 法律声明

本课件包括演示文稿、示例、代码、题库、视频和声音等内容，深度之眼和讲师拥有完全知识产权；只限于善意学习者在本课程使用，不得在课程范围外向任何第三方散播。任何其他人或者机构不得盗版、复制、仿造其中的创意和内容，我们保留一切通过法律手段追究违反者的权利。

## 课程详情请咨询

- 微信公众号：深度之眼
- 客服微信号：deepshare0920



公众号



微信

关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文





deepshare.net

深度之眼

# 计算图与动态图机制

导师：余老师

---

关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文



# 目录

1/ 计算图

2/ PyTorch的动态图机制



# 计算图

Computational Graph

---



# 计算图

Computational Graph



计算图是用来描述运算的有向无环图

计算图有两个主要元素：结点 (Node) 和边 (Edge)

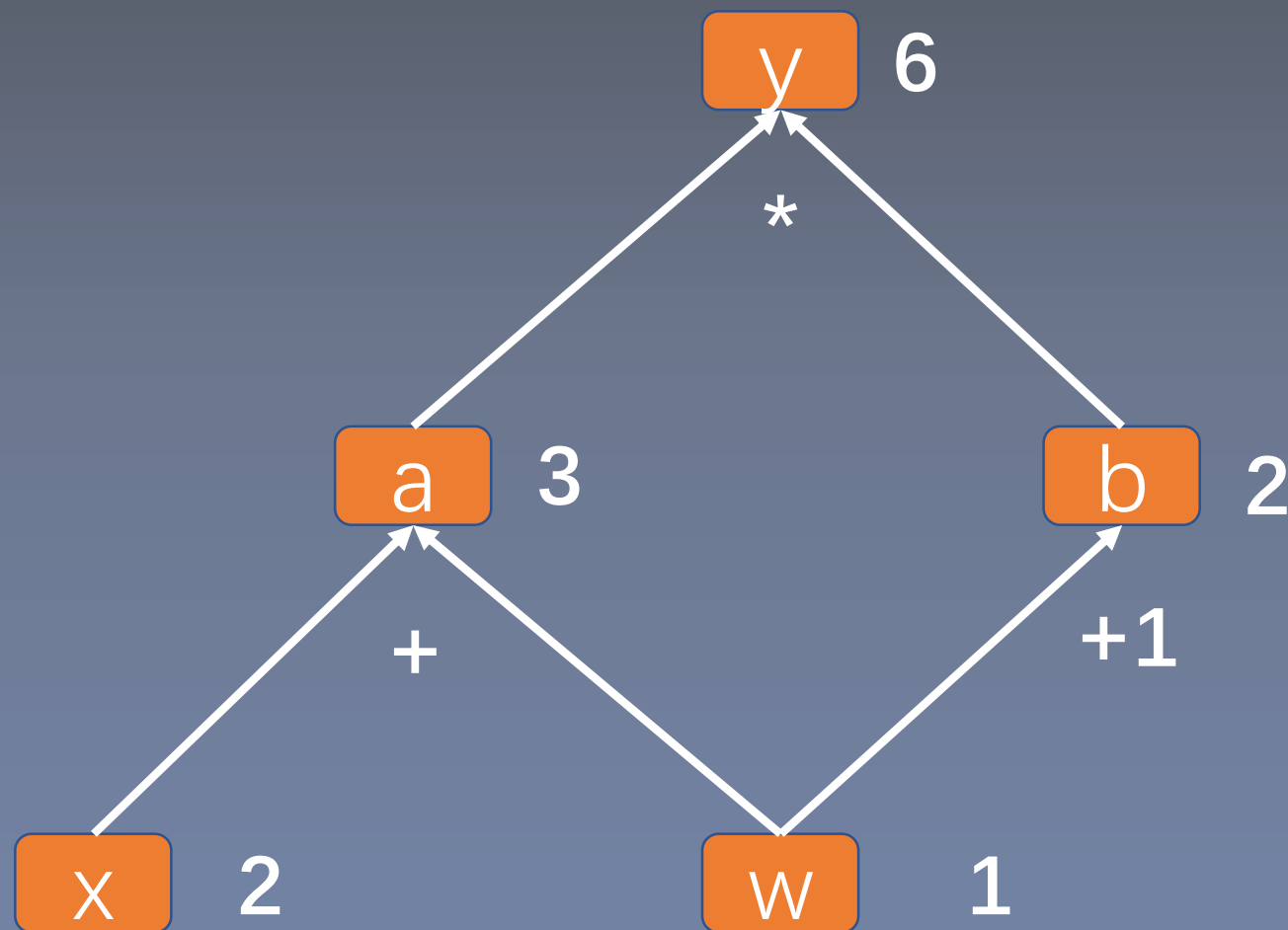
结点表示数据，如向量，矩阵，张量

边表示运算，如加减乘除卷积等

用计算图表示： $y = (x + w) * (w + 1)$

$a = x + w$        $b = w + 1$

$y = a * b$



关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文

# 计算图

Computational Graph

计算图与梯度求导

$$y = (x + w) * (w + 1)$$

$$a = x + w \quad b = w + 1$$

$$y = a * b$$

$$\frac{\partial y}{\partial w} = \frac{\partial y}{\partial a} \frac{\partial a}{\partial w} + \frac{\partial y}{\partial b} \frac{\partial b}{\partial w}$$

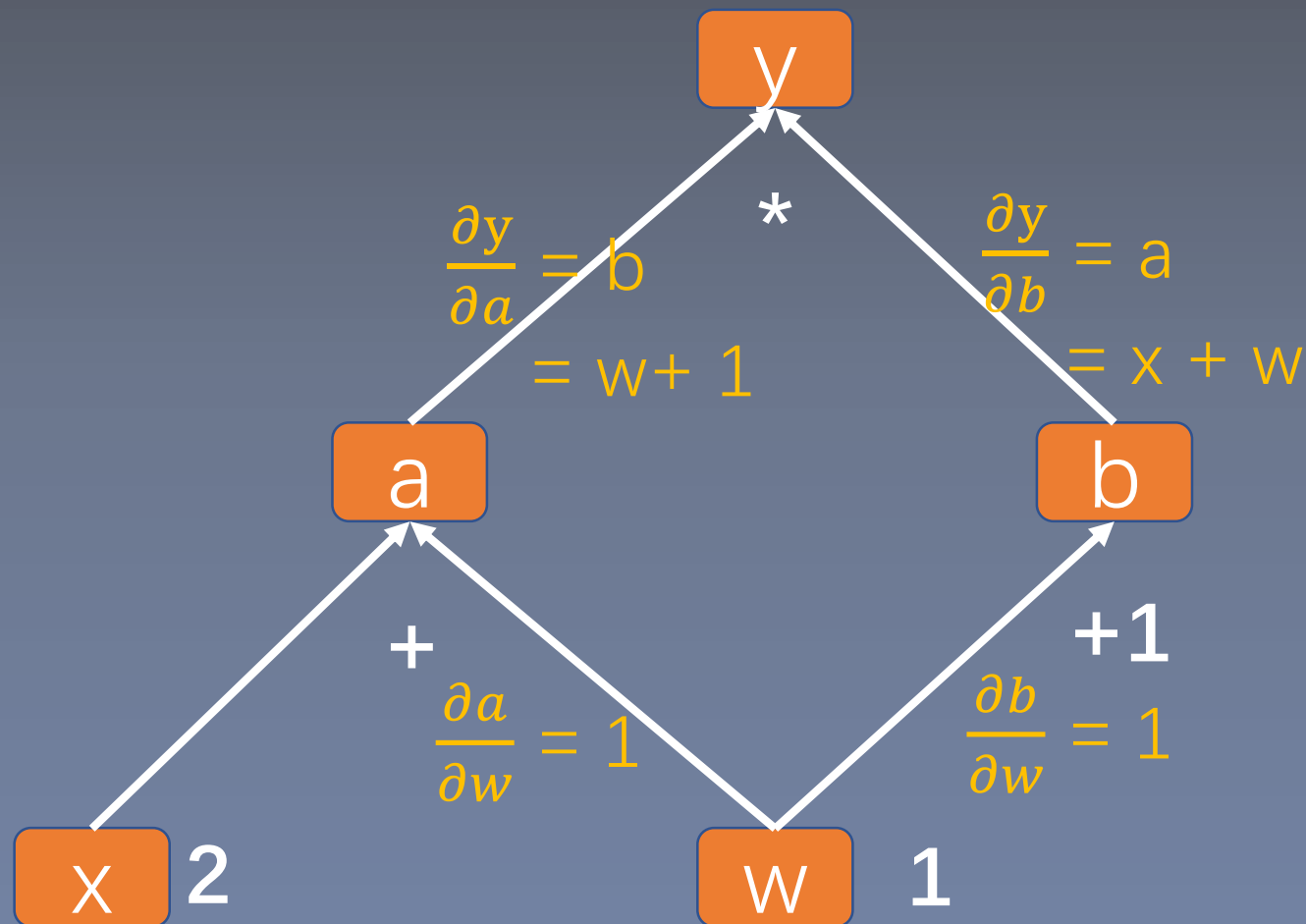
$$= b * 1 + a * 1$$

$$= b + a$$

$$= (w + 1) + (x + w)$$

$$= 2 * w + x + 1$$

$$= 2 * 1 + 2 + 1 = 5$$



关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文

# 计算图

Computational Graph

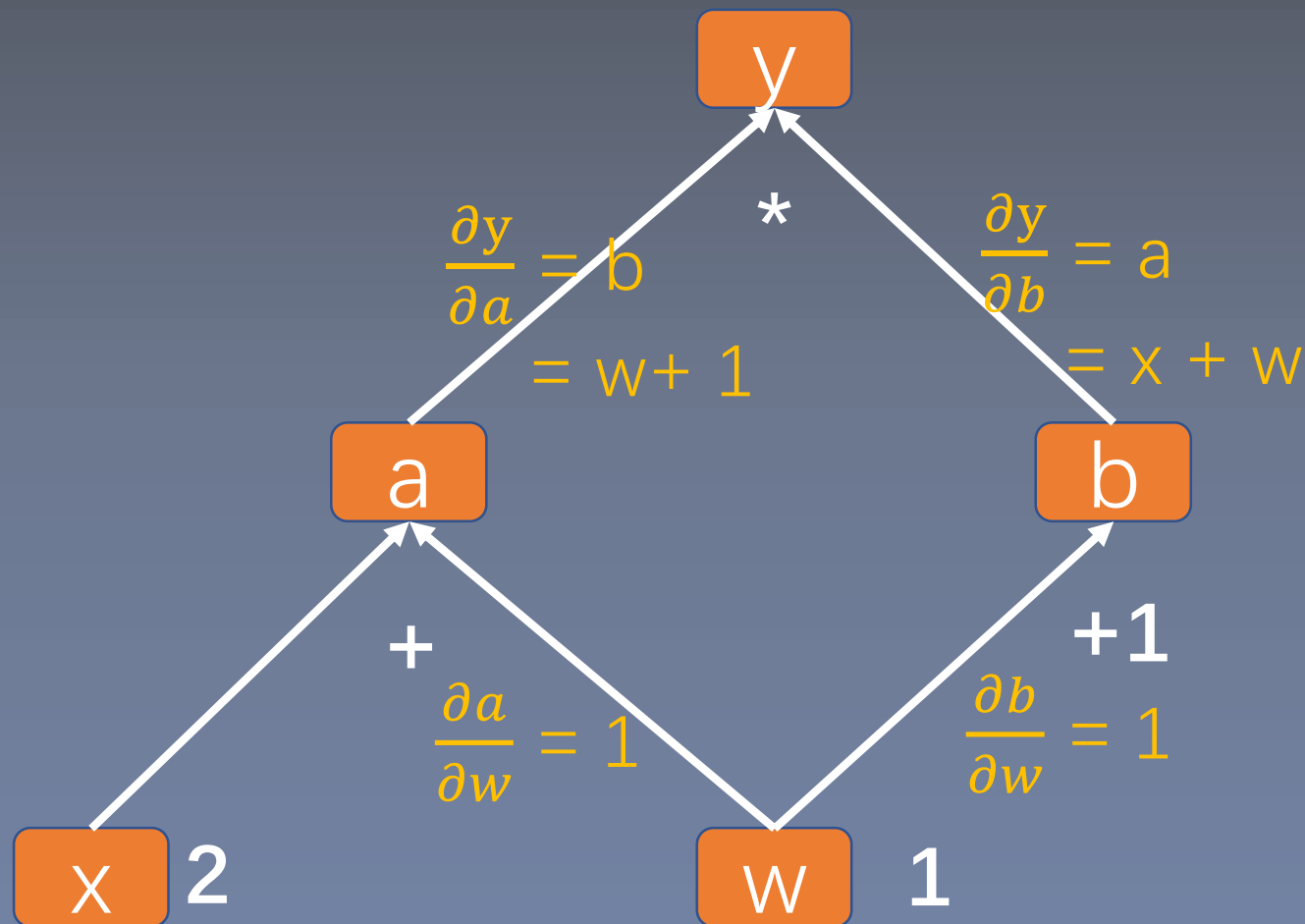
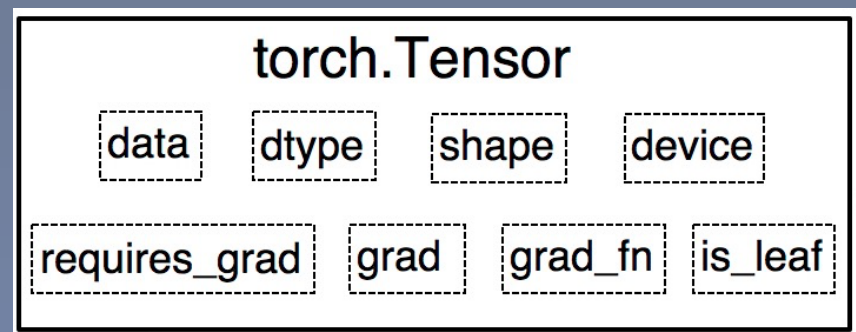


计算图与梯度求导

$$y = (x + w) * (w + 1)$$

叶子结点：用户创建的结点称为叶子结点，如X 与 W

is\_leaf: 指示张量是否为叶子结点



关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文

# 计算图

## Computational Graph



deepshare.net

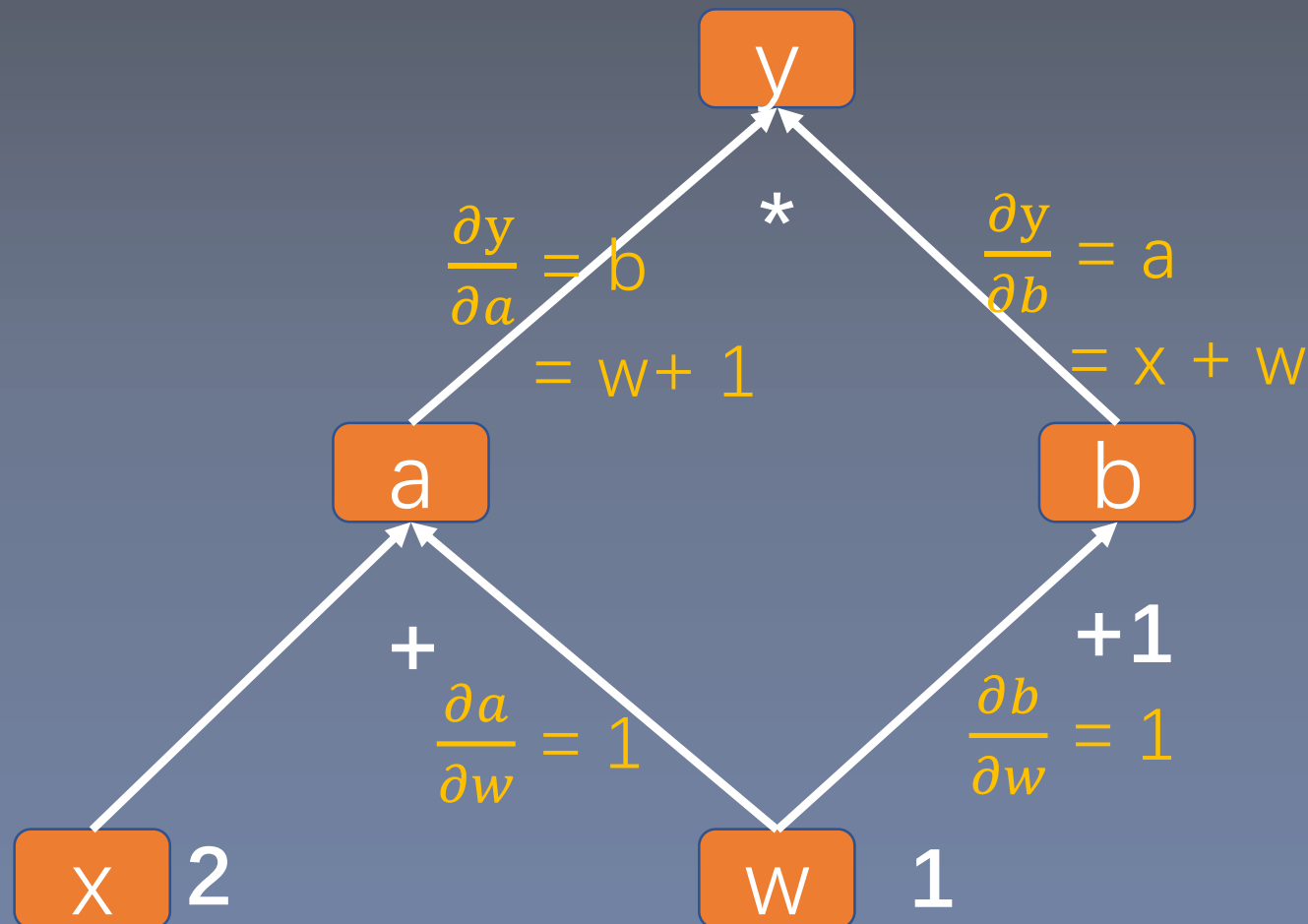
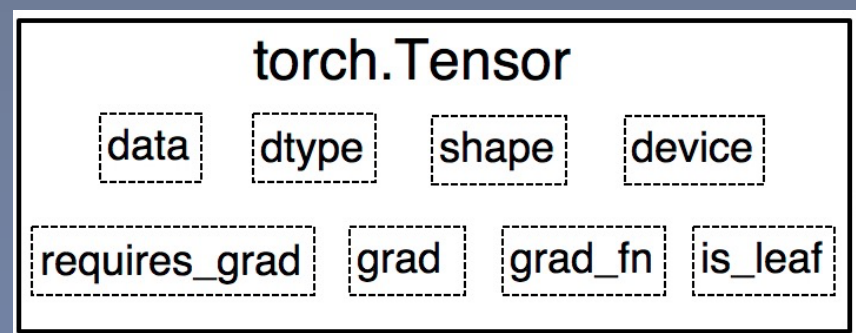
深度之眼

grad\_fn: 记录创建该张量时所用的方法  
(函数)

```
y.grad_fn = <MulBackward0>
```

```
a.grad_fn = <AddBackward0>
```

```
b.grad_fn = <AddBackward0>
```



关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文



# 动态图

Dynamic Graph

---



# 动态图vs 静态图

Dynamic VS Static Computational Graphs



deepshare.net

深度之眼

## 动态图

运算与搭建**同时**进行

**灵活 易调节**

## 静态图

**先**搭建图，**后**运算

**高效 不灵活**

根据计算图搭建方式，可将计算图分为**动态图**和**静态图**

关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文

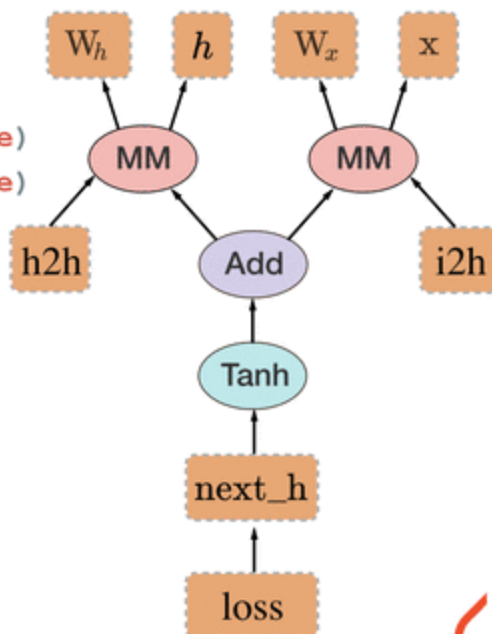


## Back-propagation uses the dynamically created graph

```
W_h = torch.randn(20, 20, requires_grad=True)
W_x = torch.randn(20, 10, requires_grad=True)
x = torch.randn(1, 10)
prev_h = torch.randn(1, 20)
```

```
h2h = torch.mm(W_h, prev_h.t())
i2h = torch.mm(W_x, x.t())
next_h = h2h + i2h
next_h = next_h.tanh()
```

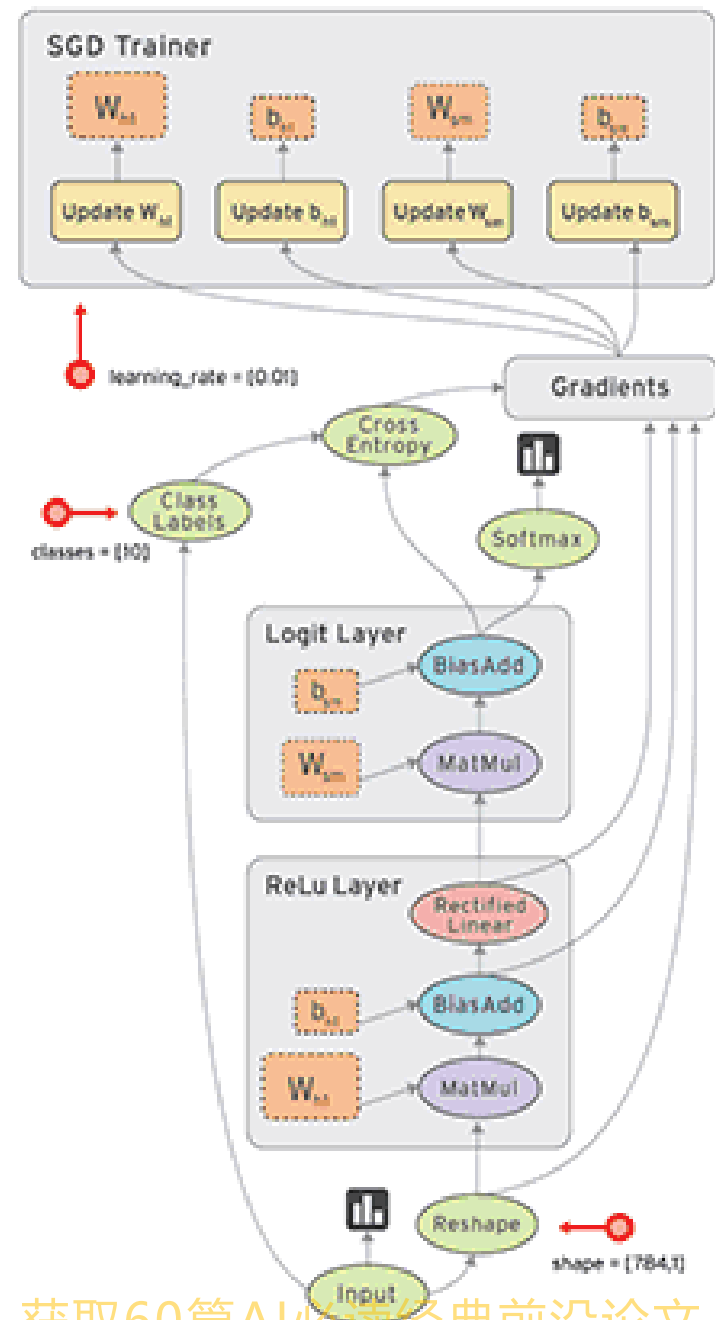
```
loss = next_h.sum()
loss.backward() # compute gradients!
```



动态图 PyTorch ↑

静态图 TensorFlow →

关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文



# —— 结 语 ——

在这次课程中，学习了计算图与动态图机制

在下次课程中，我们将会学习PyTorch的

**自动求导系统torch.autograd及  
逻辑回归实现**



关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文





**deepshare.net**

深度之眼

联系我们：

电话：18001992849

邮箱：[service@deepshare.net](mailto:service@deepshare.net)

QQ：2677693114



公众号



客服微信

关注公众号深度之眼，后台回复论文，获取60篇AI必读经典前沿论文