神经网络参数优化器

待优化参数w,损失函数loss,学习率lr,每次迭代一个batch, t表示当前batch迭代的总次数:

1. 计算t时刻损失函数关于当前参数的梯度 $g_t = V loss = \frac{\partial loss}{\partial (w_t)}$

2. 计算t时刻一阶动量 m_t 和二阶动量 V_t 3. 计算t时刻下降梯度: $\eta_t = lr \cdot m_t / \sqrt{V_t}$

4. 计算t+1时刻参数: $w_{t+1} = w_t - \eta_t = w_t - lr \cdot m_t / \sqrt{V_t}$

一阶动量: 与梯度相关的函数 二阶动量: 与梯度平方相关的函数

神经网络岩发化化器:

特比的考验 W

注一阶功里、梯庆超关飞钩

换支量和bss

二阶功量:构成的和发引起

学习ない

每次发行选化一个 batch

七支流的战机线光的总次物。

1. 计算七时到 105s 对 W的据反 9t= 7/05s= 2/0ss

2. 计算t时划一下行动量 mt, 二阶动量 Vt

3、计算七时划下降本第反、刀七二(r× mt

4. 计氧计时划 3 数: WtH=Wt-Nt=Wt-L+* 1111 化化器.

SGD (无功量) ase

mt=9t Vt=1 H= L_r * $\frac{mt}{\sqrt{vt}}$ = L_r *9t

Wt= Wt- 1t = Wt- Lx9t

SGDM (SGDT-PYZZZ)

 $mt = \beta \cdot mt + (+\beta) \cdot gt \qquad V_{t=1} \qquad ft = L_{t} \times \frac{mt}{\sqrt{V_{t}}} = L_{t} \times (\beta \cdot mt + (+\beta) \cdot gt)$

Wen=We-1t=Wt-1x*(B.Mt++(1-B).Jt)

Magrad (SGD+ = MAR)

 $M_{t}=g_{t}$ $V_{t}=\frac{t}{z_{t}}g_{t}^{2}$ 开始到现在标成的累织和、 $\eta_{t}=\zeta_{t}*\frac{m_{t}}{\sqrt{v_{t}}}=\zeta_{t}*\frac{g_{t}}{\sqrt{\frac{t}{z}g_{t}^{2}}}$

Wt= Wt-1t= Wt- h* 1502

RMSProp (SGO+=P472)

 $m_{t} = g_{t} \quad V_{t} = \beta \cdot V_{t+1} + (1-\beta) \cdot g_{t}^{2} \qquad 1_{t} = l_{r} \times \frac{M_{t}}{\sqrt{V_{t}}} = l_{r} \times \frac{J_{t}}{\beta \cdot V_{t+1} + (l+\beta) \cdot g_{t}^{2}}$

Wt+1 = Wt -1t = Wt - Lr* 18.4-1+ (1-18)92



Adam (同时结合SGDM-产物里和RMSProp=产物型)

 $M_{t} = \beta_{1} \cdot M_{t+1} + (1-\beta_{1}) \cdot g_{t}$ ий 一片 对是的偏差: $M_{t} = \frac{m_{t}}{1-\beta_{1}}$ V+=β2·V+1+(1-β2)·Jt 俗正洲幼皇的偏差: V+= V+
1-ρt $T_{t} = L_{t} \times \frac{\hat{m}_{t}}{\sqrt{\hat{v}_{t}}} = L_{r} \times \frac{m_{t}}{1-\beta_{t}} / \sqrt{\frac{V_{t}}{1-\beta_{t}}}$ $= \frac{1}{1-\beta_{1}t} + \frac{\beta_{1} \cdot m_{t+1} + (1-\beta_{1}) \cdot g_{t}}{1-\beta_{1}t} + \frac{\beta_{1} \cdot V_{t+1} + (1-\beta_{2}) \cdot g_{t}}{1-\beta_{1}t}$