

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



导师: 余老师







- 5. nn.L1Loss
 - 6. nn.MSELoss
 - 7. nn.SmoothL1Loss
 - 8. nn.PoissonNLLLoss
 - 9. nn.KLDivLoss
 - 10. nn.MarginRankingLoss
 - 11. nn.MultiLabelMarginLoss
 - 12. nn.SoftMarginLoss
 - 13. nn.MultiLabelSoftMarginLoss
 - 14. nn.MultiMarginLoss
 - 15. nn.TripletMarginLoss
 - 16. nn.HingeEmbeddingLoss
 - 17. nn.CosineEmbeddingLoss
 - 18 nn.CTCLoss



Loss Function

5, nn.L1Loss

功能: 计算inputs与target之差的绝对值

6, nn.MSELoss

功能: 计算inputs与target之差的平方

主要参数:

• reduction: 计算模式,可为none/sum/mean none- 逐个元素计算 sum- 所有元素求和,返回标量 mean- 加权平均,返回标量 nn.L1Loss(<u>size_average=None, reduce=None, reduction='mean'</u>)

$$l_n = |x_n - y_n|$$

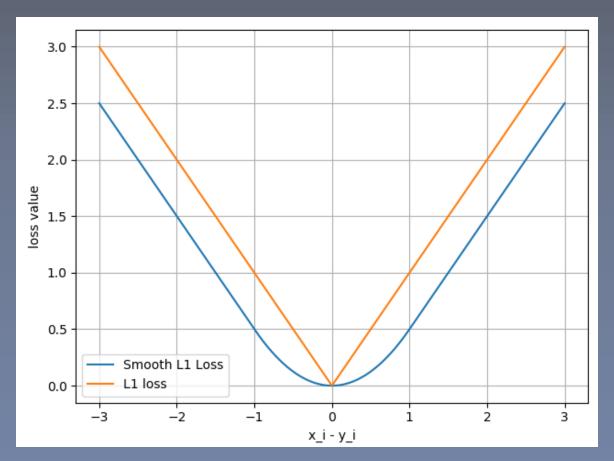
nn.MSELoss(size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$l_n = \left(x_n - y_n\right)^2$$

deepshare.net 深度之眼

Loss Function

7. SmoothL1Loss



nn.SmoothL1Loss(size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$\mathrm{loss}(x,y) = rac{1}{n} \sum_i z_i$$

$$z_i = egin{cases} 0.5(x_i-y_i)^2, & ext{if } |x_i-y_i| < 1 \ |x_i-y_i| - 0.5, & ext{otherwise} \end{cases}$$



Loss Function

8. PoissonNLLLoss

功能: 泊松分布的负对数似然损失函数

主要参数:

· log_input:输入是否为对数形式,决定计算公式

• full: 计算所有loss, 默认为False

· eps:修正项,避免log (input)为nan

nn.PoissonNLLLoss(log_input=True, full=False, size_average=None, eps=1e-08, reduce=None, reduction='mean')

log_input = True loss(input, target) = exp(input) - target * input

log_input = False

loss(input, target) = input - target * log(input + eps)



Loss Function

9. nn.KLDivLoss

功能: 计算KLD (divergence), KL散度, 相对 熵

注意事项:需提前将输入计算(log-probabilities,)

如通过nn.logsoftmax()

主要参数:

reduction: none/sum/mean/batchmean
 batchmean- batchsize维度求平均值
 none- 逐个元素计算
 sum- 所有元素求和,返回标量
 mean- 加权平均,返回标量

nn.KLDivLoss(size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$D_{KL}(P \parallel Q) = E_{x \sim p} \left[\log \frac{P(x)}{Q(x)} \right] = E_{x \sim p} \left[\log P(x) - \log Q(x) \right]$$
$$= \sum_{i=1}^{N} P(x_i) \left(\log P(x_i) - \log Q(x_i) \right)$$

$$l_n = y_n \cdot (\log y_n - \underline{x_n})$$

deepshare.net 深度之眼

Loss Function

10, nn.MarginRankingLoss

功能: 计算两个向量之间的相似度, 用于排序任务

特别说明:该方法计算两组数据之间的差异,返回一个n*n

的 loss 矩阵

主要参数:

· margin:边界值,x1与x2之间的差异值

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

y = 1时, 希望x1比x2大,当x1>x2时,不产生loss

y = -1时, 希望x2比x1大, 当x2>x1时, 不产生loss

nn.MarginRankingLoss(margin=0.0, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$loss(x, y) = max(0, -y * (x1 - x2) + margin)$$

deepshare.net 深度之眼

Loss Function

11. nn.MultiLabelMarginLoss





Loss Function

12, nn.SoftMarginLoss

功能: 计算二分类的logistic损失

主要参数:

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

nn.SoftMarginLoss(size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$loss(x, y) = \sum_{i} \frac{log(1 + exp(-y[i] * x[i]))}{x.nelement()}$$



Loss Function

13, nn.MultiLabelSoftMarginLoss

功能: SoftMarginLoss多标签版本

主要参数:

- weight: 各类别的loss设置权值

reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

nn.MultiLabelSoftMarginLoss(weight=None, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$loss(x,y) = -rac{1}{C} * \sum_i y[i] * rac{\log((1+\exp(-x[i]))^{-1})}{(1+\exp(-x[i]))} + (rac{1-y[i])}{*} * \log\left(rac{\exp(-x[i])}{(1+\exp(-x[i]))}
ight)$$



Loss Function

14. nn.MultiMarginLoss

功能: 计算多分类的折页损失

主要参数:

· p: 可选1或2

· weight: 各类别的loss设置权值

· margin: 边界值

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean



5

nn.MultiMarginLoss(p=1, margin=1.0, weight=None, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$ext{loss}(x,y) = \underbrace{\sum_{i} ext{max}(0, ext{margin} - x[y] + x[i]))^p}_{ ext{x.size}(0)}$$

where $x\in\{0,\ \cdots,\ ext{x.size}(0)-1\}$, $y\in\{0,\ \cdots,\ ext{y.size}(0)-1\}$, $0\leq y[j]\leq ext{x.size}(0)-1$, and $i\neq y[j]$ for all i and j .

deepshare.net 深度之眼

Loss Function

15, nn.TripletMarginLoss

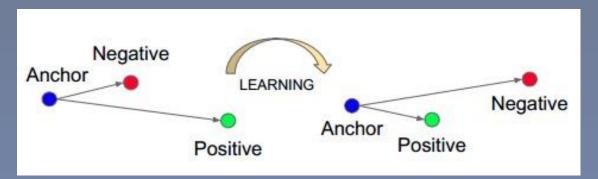
功能: 计算三元组损失, 人脸验证中常用

主要参数:

🔹 🧧 : 范数的阶,默认为2

· margin: 边界值

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean



nn.TripletMarginLoss(margin=1.0, p=2.0, eps=1e-06, swap=False, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$L(a,p,n) = \max\{d(a_i,p_i) - d(a_i,n_i) + \mathrm{margin}, 0\}$$

$$d(x_i,y_i) = \|\mathbf{x}_i - \mathbf{y}_i\|_p$$



Loss Function

16. nn.HingeEmbeddingLoss

功能: 计算两个输入的相似性, 常用于

非线性embedding和半监督学习

特别注意:输入x应为两个输入之差的绝对值

主要参数:

· margin: 边界值

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

nn.HingeEmbeddingLoss(margin=1.0, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$l_n = egin{cases} x_n, & ext{if } y_n = 1, \ \max\{0, \Delta - x_n\}, & ext{if } y_n = -1, \end{cases}$$



Loss Function

17. nn.CosineEmbeddingLoss

功能: 采用余弦相似度计算两个输入的相似性

主要参数:

· margin: 可取值[-1, 1], 推荐为[0, 0.5]

· reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

nn.CosineEmbeddingLoss(margin=0.0, size_average=None, reduce=None, reduction='mean')

$$\mathrm{loss}(x,y) = egin{cases} 1-\mathrm{cos}(x_1,x_2), & ext{if } y=1 \ \mathrm{max}(0,\mathrm{cos}(x_1,x_2)-\mathrm{margin}), & ext{if } y=-1 \end{cases}$$

$$\cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|} = \frac{\sum_{i=1}^{n} A_i \times B_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (A_i)^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (B_i)^2}}.$$



Loss Function

18, nn.CTCLoss

功能: 计算CTC损失,解决时序类数据的分类

Connectionist Temporal Classification

主要参数:

blank: blank label

· zero infinity:无穷大的值或梯度置0

reduction: 计算模式,可为none/sum/mean

torch.nn.CTCLoss(*blank=0*, *reduction='mean'*, *zero_infinity=F alse*)

参考文献:

A. Graves et al.: Connectionist Temporal Classification: Labelling Unsegmented Sequence Data with Recurrent Neural Networks

deepshare.net 深度之眼

Loss Function

- 1. nn.CrossEntropyLoss
- 2. nn.NLLLoss
- 3. nn.BCELoss
- 4. nn.BCEWithLogitsLoss
- 5. nn.L1Loss
- 6. nn.MSELoss
- 7. nn.SmoothL1Loss
- 8. nn.PoissonNLLLoss
- 9. nn.KLDivLoss

- 10. nn.MarginRankingLoss
- 11. nn.MultiLabelMarginLoss
- 12. nn.SoftMarginLoss
- 13. nn.MultiLabelSoftMarginLoss
- 14. nn.MultiMarginLoss
- 15. nn.TripletMarginLoss
- 16. nn.HingeEmbeddingLoss
- 17. nn.CosineEmbeddingLoss
- 18. nn.CTCLoss

结语-

在这次课程中, 学习了14种损失函数

在下次课程中, 我们将会学习

pytorch的优化器





deepshare.net

深度之眼

联系我们:

电话: 18001992849

邮箱: service@deepshare.net

Q Q: 2677693114



公众号



客服微信