進捗報告

1 今週やったこと

• SSD の損失関数の追加

2 今週の収穫

2.1 SSD の損失関数の追加

SSD の損失関数に新しい項である $\beta L_{dis}(x,l,g,o)$ を追加した.

$$\begin{split} L(x,c,l,g,o) &= \frac{1}{N}(L_{conf}(x,c) + \alpha L_{loc}(x,l,g)) + \underline{\beta} L_{dis}(x,l,g,o) \\ L_{conf}(x,c) &= -\sum_{i \in Pos}^{N} x_{ij}^{p} \log \hat{c}_{i}^{p} - \sum_{i \in Neg}^{N} x_{ij}^{p} \log \hat{c}_{i}^{0} \quad \text{where} \quad \hat{c}_{i}^{p} = \frac{\exp(c_{i}^{p})}{\sum_{p} \exp(c_{i}^{p})} \\ L_{loc}(x,l,g) &= \sum_{i \in Pos}^{N} \sum_{m \in cx, cy, w, h} x_{ij}^{k} \operatorname{smooth}_{L1}(l_{i}^{m} - \hat{g}_{j}^{m}) \quad \text{where} \quad \operatorname{smooth}_{L1} = \begin{cases} 0.5x^{2} & (|x| < 1) \\ |x| - 0.5 & (\text{otherwise}) \end{cases} \\ \underline{L_{dis}(x,l,g,o)} &= \operatorname{smooth}_{L1} \left(\sum_{a,b \in p}^{P} d \left(\sum_{i \in Pos}^{N} x_{ij}^{k} o_{i}^{a} l_{i}^{ma}, \sum_{i \in Pos}^{N} x_{ij}^{k} o_{i}^{b} l_{i}^{mb} \right) - \sum_{a,b \in p}^{P} d(\hat{g}_{j}^{ma}, \hat{g}_{j}^{mb}) \right) \end{split}$$

SSD の損失関数は確信度誤差である L_{conf} と位置特定誤差である L_{loc} の和で, α はハイパーパラメータである. ここで, x はクラス p において, i 番目のデフォルトボックスと j 番目の正解ボックスの一致度を示すものであり, 一致すれば 1, 一致しなければ 0 となる. また N はマッチしたデフォルトボックスの数, c はクラスの確信度, l は予測されたボックスの位置, g は正解ボックスの位置である.

また追加項に関しては, β はハイパーパラメータ, P は正解クラス数, 関数 d(A,B) は 2 点 A,B の直線距離をあらわしている. なお o_i^a は l_i^{ma} のクラス a における類似度を示しており, l_i^{ma} とクラス a の正解ボックスとの IoU を基に算出される.

3 今後の方針

実験を回す