



链滴

# 深入理解 L1,L2 正则化

作者: [zeekling](#)

原文链接: <https://ld246.com/article/1569160005769>

来源网站: [链滴](#)

许可协议: [署名-相同方式共享 4.0 国际 \(CC BY-SA 4.0\)](#)

<h2 id="概念">概念</h2>

<p><strong>正则化(Regularization)</strong> 是机器学习中对原始损失函数引入额外信息，以防止过拟合和提高模型泛化性能的一类方法的统称。正则化是在经验风险上面加了一个正则化项或者罚项,正则化函数一般是模型法则度的单调增函数,模型越负责,正则化值就越大.</p>

<p>正则化的一般形式:</p>

<div class="language-math"> $\min_{f \in F} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N L(y_i, f(x_i)) + \lambda J(f)$ </div>

<p>第一项是经验风险,第二项就是正则化项,<span class="language-math"> $\lambda \geq 0$ </span> 为调整两者之间的关系.</p>

<p>L1 正则化和 L2 正则化可以看做是<strong>损失函数的惩罚项</strong>。所谓<strong>惩罚</strong>是指对损失函数中的<strong>某些参数做一些限制</strong>。对于线性回归模型, <strong>使用 L1 正则化的模型叫做 Lasso 回归, 使用 L2 正则化的模型叫做 Ridge 回归 (岭回归) </strong>。</p>

<p>线性回归 L1 正则化损失函数: </p>

<div class="language-math"> $\min_w [\sum_{i=1}^N (w^T x_i - y_i)^2 + \lambda \|w\|_1]$ .....1) </div>

<p>线性回归 L2 正则化损失函数: </p>

<div class="language-math"> $\min_w [\sum_{i=1}^N (w^T x_i - y_i)^2 + \lambda \|w\|_2^2]$  .....2) </div>

<p>可以看到正则化项是对系数做了限制。L1 正则化和 L2 正则化的说明如下:</p>

<ul>

<li>L1 正则化是指权值向量<span class="language-math"> $w$ </span>中各个元素的绝对值之和通常表示为<span class="language-math">  $\|w\|_1$ </span></li>

<li>L2 正则化是指权值向量<span class="language-math"> $w$ </span>中各个元素的平方和然后求平方根 (可以看到 Ridge 回归的 L2 正则化项有平方符号) , 通常表示为<span class="language-math">  $\|w\|_2^2$ </span>。</li>

<li>一般都会在正则化项之前添加一个系数<span class="language-math">  $\lambda$ </span>。</li>

</ul>

<p>未完待续....</p>