

頁數	行數	舊版	更正版
xiii	10	.....網路、彈性製造與與企業電子化等。.....	.....網路、彈性製造與企業電子化等。.....
97	19	# Python 泛函示編程語法示例	# Python 泛函式編程語法示例
124	12	.....，取得各個檔名是否為train開頭的邏輯真假值.....	.....，取得各個檔名是否為train開頭的索引編號.....
435	倒數5	.....不相似性(即距離)矩陣利用	.....不相似性(即距離)矩陣值利用
518	24	.....，即曼哈頓距離與歐幾里德直角距離，是	.....，即曼哈頓直角距離與歐幾里德直線距離，是
519	9	.....儲存起來，進行死記應背的學習.....	.....儲存起來，進行死記硬背的學習.....
530	9	.....簡單且容易理解的的線性分類模型.....	.....簡單且容易理解的線性分類模型.....
542	2	.....核函數預設為線性.....	.....核函數預設為線性，新版改為徑向基底函數.....
543	14	# 核函數變更為徑向基底函數	# 核函數仍為預設的徑向基底函數
116	11	newbie <-read_excel("./_data/106新生final-toR語言分析.xls")	newbie <-read_excel("./_data/106_freshmen_final-toR_language.xls")
618~619	(6.7)式 (6.8)式		<p>其中 <math>\hat{y}_i</math> 是 (6.5) 式的樣本 <math>i</math> 陽性事件發生可能性；多元分類問題 (假設 <math>k</math> 類) 則是根據神經網路的 <math>k</math> 個輸出節點，估計 <math>k</math> 個類別的可能性 <math>\hat{\mathbf{y}}_i = (\hat{y}_{i1}, \dots, \hat{y}_{ik})</math>，下面的 Softmax 活化函數再將 <math>\hat{\mathbf{y}}_i</math> 正規化為 <math>\Phi(\hat{\mathbf{y}}_i)_1, \dots, \Phi(\hat{\mathbf{y}}_i)_k</math>，也就是讓 <math>\Phi(\hat{\mathbf{y}}_i)_l, l = 1, \dots, k</math> 的總和為 1。</p> $\Phi(\hat{\mathbf{y}}_i)_l = \frac{e^{\hat{y}_{il}}}{\sum_{j=1}^k e^{\hat{y}_{ij}}}, l = 1, \dots, k, \quad (6.7)$ <p>進一步計算各樣本 <math>i</math> 真實類別 <math>l</math> 下的交叉熵 (cross-entropy) 損失函數：</p> $CE = - \sum_{i=1}^n \sum_{l=1}^k y_{il} \log \Phi(\hat{\mathbf{y}}_i)_l \quad (6.8)$ <p>上式可視為 (6.6) 式推廣到 <math>k</math> 類情況下的對應式。</p>