

主成分分析（PCA）

吴恩达机器学习公开课

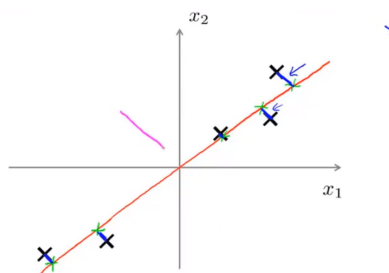
(<http://study.163.com/course/courseLearn.htm?courseId=1004570029#/learn/video?lessonId=1052316982&courseId=1004570029>)

1. 降维

- a) 节省内存
- b) 可视化

2. PCA 目标:

找到一个超平面，最小化点到超平面的距离



3. PCA 算法

功能：将 n 维数据转化为 k 维后的数据；

输入： n 维数据： $\{x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(m)}\}$

输出：转化后的 k 维数据： $\{z^{(1)}, z^{(2)}, \dots, z^{(m)}\}$

步骤：

(1) 归一化数据：
$$x_j^{(i)} = \frac{x_j^{(i)} - \mu_j}{s_j}$$

(2) 计算协方差：
$$\Sigma = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^n (x^{(i)})(x^{(i)})^T$$

(3) 计算特征向量： $[U, S, V] = \text{svd}(\Sigma)$ ，其中 svd 表示 SVD 分解；

$U = [U^{(1)}, U^{(2)}, \dots, U^{(m)}]$ ，取前 k 个 $U_{\text{reduce}} = U^{(1)}, U^{(2)}, \dots, U^{(k)}$

(4)
$$z^{(i)} = U_{\text{reduce}}^T x^{(i)}$$

5. 如何选择 K

a. 令: $x_{approx}^{(i)} = U_{reduce} z^{(i)}$

b. 对于 $K=1$;

计算 $U_{reduce}, z^{(1)}, z^{(2)}, \dots, z^{(m)}, x_{approx}^{(1)}, x_{approx}^{(2)}, \dots, x_{approx}^{(m)}$

$$\text{Check if: } \frac{\frac{1}{m} \|x^{(i)} - x_{approx}^{(i)}\|^2}{\frac{1}{m} \sum \|x^{(i)}\|^2} \leq 0.01$$

c. 这里计算上式有一个简化过程:

$[U, S, V] = \text{svd}(\Sigma)$, 后

$$S = \begin{pmatrix} S_{11} & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & S_{nn} \end{pmatrix}, \quad \text{对于给定的 } k \text{ 计算: } 1 - \frac{\sum_{i=1}^k S_{ii}}{\sum_{i=1}^m S_{ii}} \leq 0.01;$$

6. PCA 使用

$$X \rightarrow z \rightarrow h_{\theta}(z) = \frac{1}{1 + e^{-\theta^T z}}$$