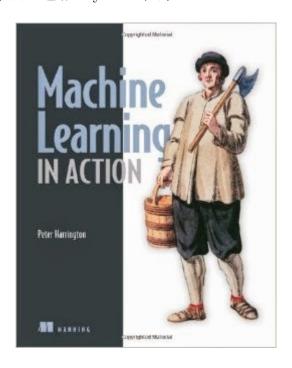
什么是 kNN 算法? (What is k-nearest-neighbor?)

甄景贤 (King-Yin Yan)

General. Intelligence@Gmail.com

学习 machine learning 的最低要求是什么?我发觉要求可以很低,甚至初中程度已经可以。首先要学习一点 Python 编程,譬如这两本小孩子用的书:【1】【2】便可。数学方面,只需要知道「两点间距离」的公式(中学的座标几何会读到)。

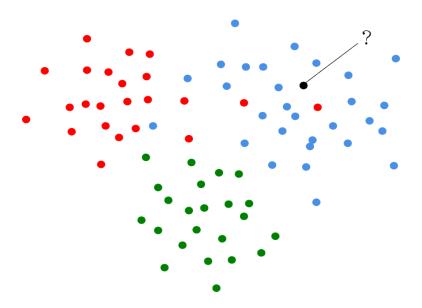
这本书第二章介绍 kNN 算法,包括 Python 程序:



(1)

其他章节的数学要求可能不同,但我目的是想说明,很多实用的人工智能的原理,其实也很简单的。

kNN 是什么? For example:



开始时,所有 data points 的 labels (颜色)已经是知道的。

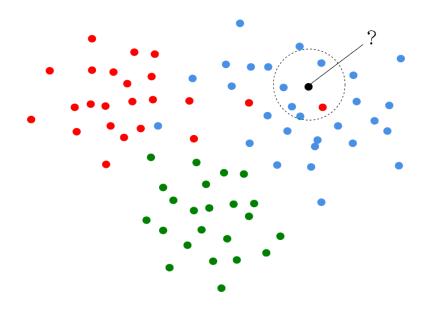
kNN 要解决的问题是:图中那「?」点的 label 应该是什么颜色?

用肉眼直观来看,那「?」的位置,是在蓝色点密集的区域,所以最「贴切」的标签应该是蓝色。

kNN 的算法就是:

- 在已知的 data points 中,逐一点检视(把這每一點叫作 P):
 - 首先计算「?」和 P 之间的距离
- 所有距离计算之后,将他们由小至大 sort 好
- 从 sort 好的序列,取最前的 k 个(即距离最接近「?」的 k 个点子)
- 对这 k 个点,读出他们的 label (颜色) 是什么,这是问题中已经知道的
- 所有这些 labels (颜色),哪个出现最多? (亦即是说,最接近「?」的 k 个点子,它们最普遍是什么颜色?)
- 这出现次数最多的颜色,就是答案

例如,使用者要求 k = 5 时:



最接近 [?] 的 5 个点,就是以 [?] 为中心的虚线圆圈内的 5 个点。它们的颜色顺序依次为: $[\bullet, \bullet, \bullet, \bullet, \bullet]$ 。出现的次数是 $4 \bullet 1 \bullet$,所以最高次数的颜色是 \bullet 。

(3)

1 如何用 Python 写 kNN?

1.1 计算点与「?」之间距离

首先,回忆中学的坐标几何里,两点间距离的公式。假设那两点是 A 和 B,它们的座标分别是 (x_A, y_A) 和 (x_B, y_B) ,则:

distance D =
$$\sqrt{(x_A - x_B)^2 + (y_A - y_B)^2}$$
 (4)

注意,在这公式里,用 $x_A - x_B$ 还是 $x_B - x_A$ 是没有分别的,因为那是正数和负数的分别,而在 ()² 之后便没有分别。(换句话说,计算 A,B 之间的距离,和计算 B,A 之间的距离,是一样的。)

每个点子有 3 个坐标,分别是: x = 「坐飞机旅程」、<math>y = 「吃雪糕的量」、z = 「玩电玩时间」,而 labels 是: 「很喜欢」、「普通喜欢」、「不喜欢」。

因为坐标有 3 个,所以处理的空间是 3 度空间,但为了初学者方便,我们只考虑其中两个座标,所以局限在 2 度空间(平面上)。如果要 generalize 到 N-度空间,那需要用到 N-度空间中两点间距离的公式,留给读者作为练习 \odot

写程式时,首先要知道那些点子是如何储存於某个 variable 中。在书中的"dating"例子里,那些点子的坐标是 datingDataMat,而 labels 是储存在 datingLabels。

(妳可以在 Python 命令行,呼叫 file2matrix 函数去准备那些点子,然后试试印出 dating-DataMat 和 datingLabel 这两个 variables 的内容。例如 datingDataMat[:,1] 可以印出所有点子的第二个坐标(即吃雪糕量)。那「:」的意思是,不指定指标的 begin 和 end,所以是对那个指标「全取」。)

我们用比较浅显的方法重写书中的 Python 函数(書裡的程式用了 vector 和 matrix 的表示法,比較簡潔,但較難懂):

```
def classify1(inP, dataSet, labels, k):
    N = len(dataSet)
    Ds = array([0] * N)
    for i in range(N):
        x2 = (inP[0] - dataSet[i][0])**2
        y2 = (inP[1] - dataSet[i][1])**2
        D = sqrt(x2 + y2)
        Ds[i] = D
```

第1句: 定义我们的 function。inP 是 input point 的意思。

第 2 句: N 是我们 dataSet 的 size, 即总共有多少点子。

第3句: 我们要计算距离 D,而且有 N 个这样的距离,所以要将结果储存在 array 里。但使用 array 之前,要先定义它,并填上 0 (这叫初始化,initialize)。Ds 这名字的意思是「多个 D」(如英语中的 dogs=dog 的众数)。

第 4 句是 loop: 对於每一点,我们用 i 这个 index「指着」它。Index 是处理 array 的惯用做法,因为 array 容许妳读取任意位置的元素。

第 5、6 句: 计算 Δx^2 和 Δy^2 的值,注意,因为我们储存 x, y 的方法是 [x, y] 这样的 list,所以 x 用指标 [0] 读取, y 用指标 [1] 读取。

第 7 句: 计算 $D = \sqrt{\Delta x^2 + \Delta y^2}$ 。

第8句:将计算好的D放进 array Ds 里。

1.2 将距离排序

很简单,一句:

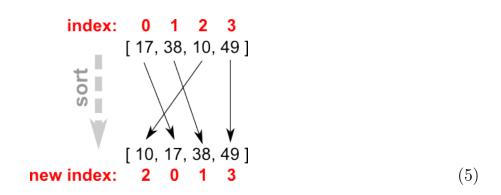
Dsorted = Ds.sort()

注意,這些程式段落要適當地 indent 好,不然 Python 會出錯的。这句仍屬於 classify1 函数。

1.3 读出点的颜色

刚才说错了,因为 Ds 排序之后,再弄不清哪个点子对应於哪个 label,所以我们要用的是 "arg sort" (argument sort,即是用 **指标**来排序)。

例如,设 a = array([17, 38, 10, 49]), a.sort()会给出[10, 17, 38, 49], 但 a.argsort()会给出[2, 0, 1, 3],这些是 indices (指标)。 换句话说: argsort 的结果是旧的 indices 的新的排法。



Python 程式:

D_sorted = Ds.argsort()
first_k = D_sorted[0:k]

提取前 k 个元素(但這句其實不需用到)

现在要找出这 k 个点子的 labels, 我们可以创造一个新的 array 储存它们:

```
first_k_labels = array([0]*k) # 准备空的 array
for i in range(0,k):
    first_k_labels[i] = labels[D_sorted[i]]
```

最后那句要说明一下:如果写 labels[i] 那就是第 i 个元素的 label。但我们要的是排序好之后的元素的 label,所以我们先「look up」这个 D_sorted array,找出排序后的元素的指标,再用那指标「look up」那 labels array。(就像查字典,我们想查某个中文字的日语翻译,但我们只有汉英字典和英日字典,所以要两次 look up,出现了 array1[array2[i]] 这样的语法。这是很常见的。)

1.4 哪个颜色出现最多?

用这个 loop 计算每个 label 出现的次数:

然后,找出出现次数最多那个 label:

```
if like1 > like2 and like1 > like3: # 如果 like1 出现最多
best_label = 1 # 答案是「不喜欢这男孩」
elif like2 > like1 and like2 > like3: # 如果 like2 出现最多
best_label = 2 # 答案是「普通喜欢这男孩」
else: # 如果 like3 出现最多
# 如果 like3 出现最多
# 答案是「非常喜欢这男孩」
```

1.5 完工!

return best_label

2 Testing

实际的 Python program, 还要加上这几行"header":

```
# -*- coding: utf-8 -*- # 加了這句可以用中文 comments
from numpy import array
from math import sqrt
```

运行结果:

```
yky@China-A: ~/Downloads/machinelearninginaction/Ch02
<u>F</u>ile <u>E</u>dit <u>T</u>abs <u>H</u>elp
                                             $ python
Python 2.7.6 (default, Mar 22 2014, 22:59:56)
[GCC 4.8.2] on linux2
[000 4.0.2] On timux2
Type "help", "copyright"<u>, "ere</u> import 书的版本和我们的版本 <sub>information.</sub>
>>> import kNN
>>> import kNN1
                                                            原书中这个 file name 有误
>>> dm, dl = kNN.file2matrix('datingTestSet2.txt')
>>> dm[0:10]
        4.09200000e+04,
                            8.32697600e+00,
array([[
                                               9.53952000e-01],
                            7.15346900e+00,
          1.44880000e+04,
                                               1.67390400e+00],
          2.60520000e+04,
                            1.44187100e+00,
                                               8.05124000e-01],
          7.51360000e+04,
                            1.31473940e+01,
                                               4.28964000e-01],
                                                                     印头 10 个点子的
          3.83440000e+04,
                            1.66978800e+00,
                                               1.34296000e-01],
                                                                       坐标出来看看
          7.29930000e+04,
                            1.01417400e+01,
                                               1.03295500e+00],
          3.59480000e+04,
                            6.83079200e+00,
                                               1.21319200e+00],
          4.26660000e+04,
                            1.32763690e+01,
                                               5.43880000e-01],
          6.74970000e+04,
                            8.63157700e+00,
                                               7.49278000e-01],
          3.54830000e+04,
                            1.22731690e+01,
                                               1.50805300e+0011)
>>> dl[0:10]
                                    ——— 印头 10 个点子的 labels
[3, 2, 1, 1, 1, 1, 3, 3, 1, 3] \leftarrow
>>> kNN1.classify1([4.54e+04, 4.98e+00], dm, dl, 100)
like1 = 39
like2 = 0
                       我凭空作的「?」的坐标
like3 = 61
best label = 3
>>> kNN1.classify1([4.54e+04, 4.98e+00], dm, dl, 600)
like1 = 281
                           我的「?」似乎在 label 1 和 3 密集的
like2 = 15 ≺
                           地方,所以要到 k = 600 时,才开始出
like3 = 304
best label = 3
                           现 label 2 的点子
```

这例子里,「?」的坐标是 [4.54e+04, 4.98e+00],那是我看了数据后作出来的。 4.54e+04 是 scientific notation,即是 4.54×10^4 。

(6)

我把 k 增加到 600, 才开始看到 like2 不是 0。