

Lab 7 使用以下方法進行點型態分析,

並用Monte Carlo Simulation檢定統計顯著性

- 1. Nearest Neighbor Analysis
- 2. K-order Nearest Neighbor Indices
- 3. G Function

(以矩形範圍為研究區邊界)

加分題

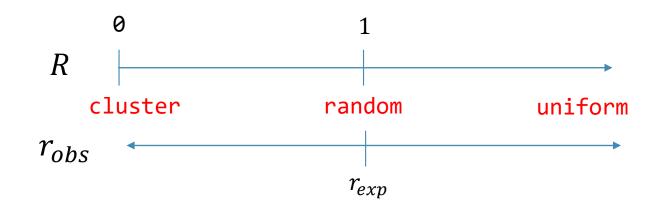
計算NNA:

- 1.考慮行政區邊框的Monte Carlo Simulation檢定統計顯著性。
- 2.比較設定行政區邊框與矩形邊框,計算統計顯著性的差異,說明可能的原因。

Nearest Neighbor Analysis (NNA) Step 1 - 每一個點,找最近的點的距離

Step 2 - 所有距離的**平均**,得到 r_{obs}

(Step 3 - **觀察値**與**理論隨機値**的比值: $R = r_{obs}/r_{exp}$)



K-order NNI

每一個點,找**第k近的點**的距離

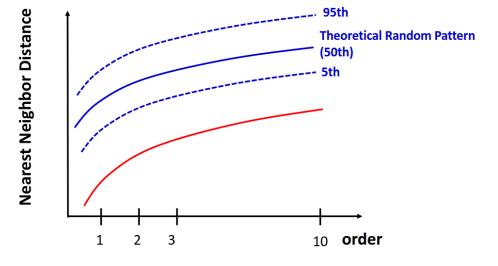
NNA 顯著性檢定

1. 理論隨機分布

$$Z = \frac{r_{obs} - r_{exp}}{s.e.}$$

$$r_{exp} = \frac{0.5}{\sqrt{n_A}}$$
; s.e. = $\frac{0.26136}{\sqrt{n^2/A}}$

2. Monte Carlo 顯著性檢定



模擬隨機分布(i.e.1000次)

找出是否落在信賴包絡(confidence envelope)之中

(i.e.1000次中,排序前後25名的數值)

k-NNI實作

Step 1 - 每一個點,找**前k近的點**的距離

Step 2 - 所有距離的**平均**,得到 r_{obs}

點轉換成ppp的格式

ppp(x.coor,y.coor,x.range,y.range)

計算最鄰近距離(NNA)

nndist(points.ppp, k=1) → 取平均値

K order-NNI (i.e.最近100點) nndist(points.ppp, k=1:100)
apply(.....,2,mean)
得到最近1~100個點的平均距離

產生隨機點與研究區邊界

產生隨機點

Windows = owin(xrange=x.range, yrange=y.range) #矩形邊界

RandomPts = **rpoint**(n, <u>win=Windows</u>) → n:隨機點個數

簡化ppp參數

ppp(x.coor,y.coor,x.range,y.range)

ppp(x.coor,y.coor,Windows) #可用owin代替

不規則邊界

<u>座標</u> Windows = owin(poly=多邊形(逆時針點))

shp圖檔 Windows = as.owin(TN)

x1 y1 [1,] 164481.9 2541476

[2,] 164497.4 2541324

[3,] 164390.8 2541256

[4,] 164288.9 2541191

[5,] 164241.2 2541161 [6,] 164214.4 2541046

[7,] 164223.8 2541030

[/,] 104223.6 2341030 [0] 164333 3 354103

[8,] 164223.2 2541027

[9,] 164214.4 2541018

補充

TW@polygons[[1]]@Polygons[[1]]@coords

有幾個鄉鎮 該鄉鎮有幾 (data有幾列) 個多邊形

mean(nndist(pts.ppp,k=1))

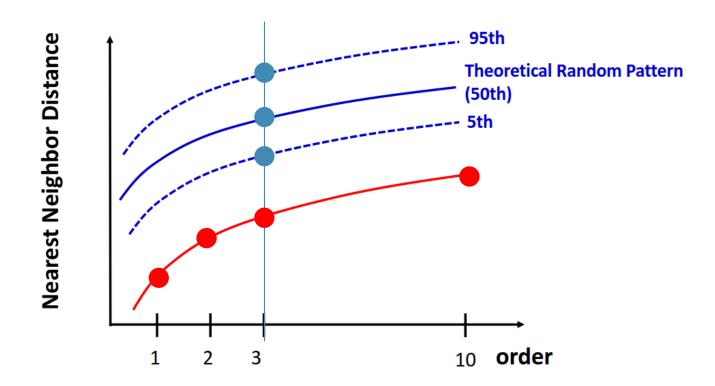
會有 1 個數值

apply(nndist(pts.ppp,k=1:10),2,mean) 會有 10 個數值

模擬1000次:

1*1000

10*1000

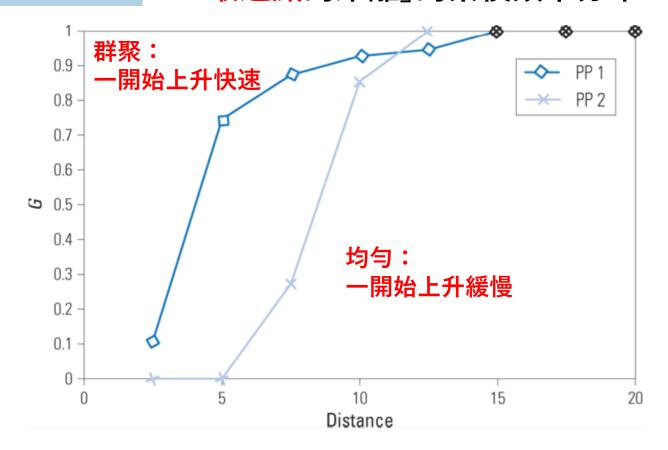


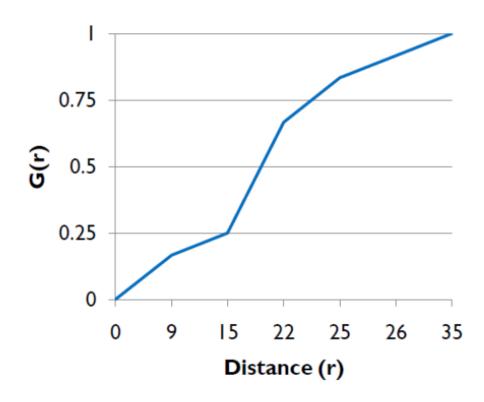
1000次找前後5%

排序函數:sort()

G Function

「最近點的距離」的累積頻率分布





G 實作 nnd = nndist(pts.ppp, k=1)
G = ecdf(nnd) →累積頻率分布