1 Exercici 1 [25%]: Anàlisi i Visualitzaci´o de Patrons de Punts

El codi per generar els requisits de l'exercici és molt similar al de l'exemple del pdf.

```
install.packages("ggplot2")
library(ggplot2)
set.seed(100)
n ciutats <- 20
ciutats <- data.frame(
 nom = paste0("Ciutat ", LETTERS[1:n ciutats]),
 longitud = runif(n_ciutats, -20, 20),
 latitud = runif(n ciutats, 10, 50),
 poblacio = sample(10000:100000, n ciutats, replace = TRUE)
ggplot(ciutats, aes(x = longitud, y = latitud)) +
 geom point() +
labs(title = "Distribució espacial de les ciutats", x = "Longitud", y = "Latitud")
ggplot(ciutats, aes(x = longitud, y = latitud, size = poblacio, color = poblacio)) +
 geom point() +
 scale color gradient(low = "lightblue", high = "darkblue") +
  title = "Distribució espacial de les ciutats (mida i color segons població)",
  x = "Longitud",
  y = "Latitud",
  color = "Població"
)
```

Les diferències amb el codi de l'exemple són 2.

Primer, el número de ciutats s'ha augmentat a 20, tal com indica l'enunciat.

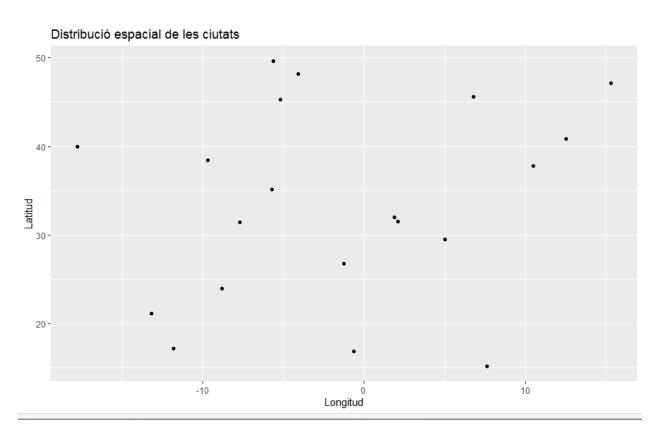
Segon, s'ha afegit un altre plot que també indica la distribució espacial però tenint en compte també la mida de la població (que hem generat aleatòriament anteriorment).

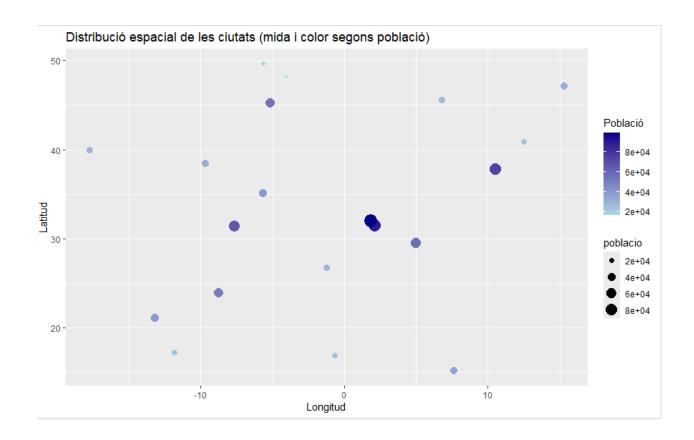
Per a fer això, el codi no ha canviat gaire, hem afegit la variable size amb valor població, i un label extra per mostrar una infografia de la mida.

Èric Casanovas Pérez

A més, per fer el gràfic visiblement més potent, he afegit un gradient, i com més població tingui la ciutat, més gran i blau serà el punt.

L'output del codi seria el seguent:





2 Exercici 2 [25%]: Càlcul de Mesures Centrogràfiques

Per començar i aclarir aspectes.

El centroide és la mitjana de les coordenades (longitud i latitud) dels diferents punts en un pla, en aquest cas la mitjana de longituds i latituds de les 20 ciutats.

El centre mig ponderat és molt similar al centroide, però en aquesta és té en compte la mida de les poblacions, per tant, una població amb major mida desplaçarà el punt mitjà més que una població amb menor mida.

Doncs, el codi que generarà el centroide i el centre mitja ponderat és:

```
centroide <- data.frame(
  longitud = mean(ciutats$longitud),
  latitud = mean(ciutats$latitud)
)</pre>
```

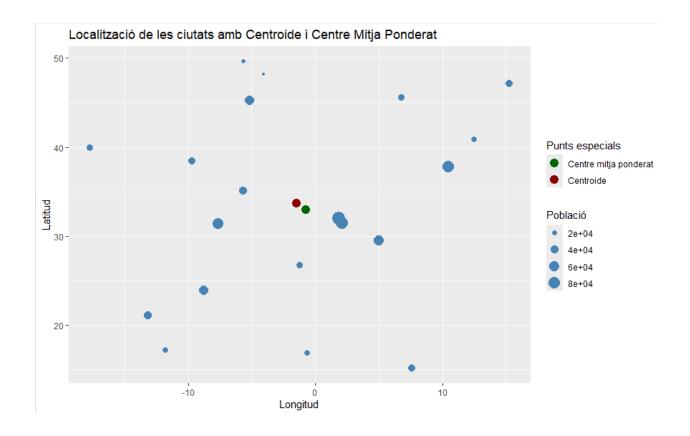
centre_mitja_ponderat <- data.frame(

```
longitud = weighted.mean(ciutats$longitud, ciutats$poblacio),
 latitud = weighted.mean(ciutats$latitud, ciutats$poblacio)
I ara, generem un scatter plot afegint aquests dos punts
centres <- rbind(centroide, centre mitja ponderat)
ggplot(ciutats, aes(x = longitud, y = latitud)) +
 geom point(aes(size = poblacio), color = "steelblue") +
 geom point(data = centres, aes(x = longitud, y = latitud, color = nom),
        size = 4) +
 scale color manual(values = c("Centroide" = "darkred", "Centre mitja ponderat" =
"darkgreen")) + # Colors personalitzats
 labs(
  title = "Localització de les ciutats amb Centroide i Centre Mitja Ponderat",
  x = "Longitud",
  y = "Latitud",
  size = "Població",
  color = "Punts especials"
)
```

En aquest codi, primer unim els dos centres en un sol dataframe, per poder afegir-los al ggplot amb una sola línia.

Seguidament, al ggplot afegim els punts del dataframe amb geom_point i amb scale color manual afegim els colors dels centroides.

L'output final és:



3 Exercici 3 [25%]: Descripció i Aplicació de Mètodes d'Interpolació

Polígons de Thiessen

Descripció del mètode

Els polígons de Thiessen són un tipus d'interpolació espacial que divideix l'espai en àrees segons la proximitat a punts de dades originals. Cada punt dins d'un polígon està més a prop del punt de dades que l'ha generat que de qualsevol altre. Això vol dir que tots els punts dins d'un polígon tenen el mateix valor que el punt original. Per construir-los, es traça una línia entre cada parell de punts i després es construeixen les perpendiculares al mig d'aquestes línies, formant així els polígons [4].

És un mètode fàcil de construir i molt útil quan la variació de valor dins de l'àrea no és gaire significativa. Però pot ser imprecís en entorns amb canvis bruscos entre punts [4].

Exemples d'aplicació

Un bon exemple seria l'assignació d'àrees d'influència per a escoles o hospitals. Si tenim la ubicació de diverses escoles dins d'una ciutat, els polígons de Thiessen ens poden ajudar a

delimitar quina part del territori està "assignada" a cada escola, assumint que cada ciutadà anirà al centre més proper. És útil en aquest cas perquè no és necessari interpolar valors continus, sinó només determinar la proximitat.

Distància Inversa Ponderada

Descripció del mètode

La Distància Inversa Ponderada (IDW) és un mètode d'interpolació espacial que estima els valors desconeguts basant-se en els valors coneguts propers, posant un pes segons la seva distància. Els punts més propers influeixen més en l'estimació, mentre que els més allunyats tenen menys pes. Es basa en la idea que els punts propers són més similars entre si [1].

Aquest mètode és especialment útil quan les dades estan ben distribuïdes i no presenten patrons espacials massa complexos [1].

Exemples d'aplicació

Un exemple és la estimació de la contaminació atmosfèrica en una ciutat. Si es tenen sensors que mesuren la polució a punts concrets, podem utilitzar IDW per estimar el nivell de contaminació a qualsevol punt entre ells, tenint en compte que els sensors més propers tenen més pes.

Krigatge Ordinari

Descripció del mètode

El krigatge ordinari és un mètode d'interpolació avançat que ve de l'estadística i que no només considera la distància entre punts, sinó també la relació espacial (dependència) entre ells. Aquesta relació es modela mitjançant una funció anomenada semivariograma, que mostra com varia la semblança entre punts segons la distància [3].

Aquest mètode estima valors desconeguts minimitzant l'error de predicció i proporciona, a més, una estimació de la incertesa. És ideal per treballar amb dades que mostren una correlació espacial clara [3].

Exemples d'aplicació

El krigatge és molt utilitzat en geologia i mineria, per exemple per estimar la concentració de minerals a partir de mostres preses en punts concrets. També s'utilitza en l'agricultura de precisió per estimar la fertilitat del sòl, o en estudis ambientals per interpolar nivells de contaminació del sòl o aigua.

4 Exercici 4 [25%]: Interpolació amb R

Amb el següent codi completem els requisits de l'enunciat.

```
Codi
```

```
# install.packages(c("sf", "raster", "gstat"))
# install.packages(c("sf", "raster", "gstat"))
library(sf)
library(raster)
library(gstat)
n pluviometres <- 100
coords <- data.frame(
x = runif(n pluviometres, 0, 100),
y = runif(n_pluviometres, 0, 200),
 pluja = sample(0:50, n pluviometres, replace = TRUE)
pluviometres sf <- st as sf(coords, coords = c("x", "y"))
pluviometres_sp <- as(pluviometres_sf, "Spatial")</pre>
grd <- expand.grid(
x = seq(0, 100, by = 1),
y = seq(0, 100, by = 1)
coordinates(grd) <- ~x + y
gridded(grd) <- TRUE
idw result <- idw(formula = pluja ~ 1, locations = pluviometres sp, newdata = grd)
raster_idw <- raster(idw_result)
plot(raster_idw, main = "Interpolació IDW de pluja (mm)")
points(pluviometres_sp, pch = 20, col = "blue", cex = 0.6)
```

Per començar, generem les dades, de manera similar a com ho hem fet a exercicis anteriors, però ara amb la clau pluja. Afegim el replace = TRUE per permetre repeticions tal com diu l'enunciat.

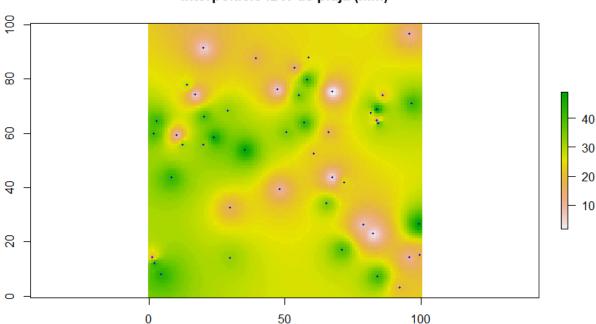
```
n pluviometres <- 100
coords <- data.frame(
x = runif(n pluviometres, 0, 100),
y = runif(n pluviometres, 0, 200),
 pluja = sample(0:50, n pluviometres, replace = TRUE)
Seguidament, amb la funcio st as sf i la funco as el convertim en un objecte espacial.
pluviometres_sf <- st_as_sf(coords, coords = c("x", "y"))
pluviometres sp <- as(pluviometres sf, "Spatial")
Creem una graella grid amb punts de 100 a 100, la assignem a l'objecte cordinates i fem que
grd sigui del tipus graella, perquè sinó R no fa els càlculs correctament.
grd <- expand.grid(
x = seq(0, 100, by = 1),
y = seq(0, 100, by = 1)
coordinates(grd) <- ~x + y
gridded(grd) <- TRUE
Finalment, apliquem la interpolació IDW amb la funció idw i apliquem un raster al resultat, que
és una estructura de dades utilitzada a R per representar dades espacials contínues.
idw_result <- idw(formula = pluja ~ 1, locations = pluviometres_sp, newdata = grd)
raster_idw <- raster(idw_result)
```

Una vegada tenim els resultats, amb l'ajuda de plot i points, mostrem el resultat.

plot(raster_idw, main = "Interpolació IDW de pluja (mm)")

points(pluviometres_sp, pch = 20, col = "blue", cex = 0.6)

El gràfic resultant seria tal que:



Interpolació IDW de pluja (mm)

Referències

[1] Esri. (n.d.). How Inverse Distance Weighted interpolation works. ArcGIS Pro. https://pro.arcgis.com/es/pro-app/3.3/help/analysis/geostatistical-analyst/how-inverse-distance-weighted-interpolation-works.htm

[2] Softcatalà. (n.d.). *Corrector ortogràfic en català*. Softcatalà. https://www.softcatala.org/corrector/

[3] TERMCAT. (n.d.). *krigatge ordinari*. Diccionari de geografia. https://www.termcat.cat/es/diccionaris-en-linia/293/fitxa/NDM5NjQ2NA%3D%3D

[4] Wikipedia. (2024, abril 10). *Polígonos de Thiessen*. Wikipedia. https://es.wikipedia.org/wiki/Pol%C3%ADgonos_de_Thiessen

[5] Universitat Oberta de Catalunya. (s.f.). *Matemàtiques per a la geoinformàtica* 2. https://aprenentatge.recursos.uoc.edu/continguts/PID 00250322/pages/matm2957ca2/Main/WebHome.html

[6] Universitat Oberta de Catalunya. (s.f.). *Matemàtiques per a la geoinformàtica 1*. https://aprenentatge.recursos.uoc.edu/continguts/PID_00250324/pages/matm2957ca1/Main/WebHome.html

Èric Casanovas Pérez

"Declaro que ostento l'autoria total i plena de totes les tasques que es duen a terme en el present document. S'oc l''unica persona que ha elaborat cada exercici. No he compartit els enunciats amb ning'u i l''unica ajuda que he rebut ha estat a trav'es de l'aula de la UOC i el seu professorat i he citat de forma expl'icita els recursos externs que he usat en la preparaci'o de la PAC."