



Posicionament de restaurants

PROCESSAMENT DE DADES ESPAIALS

MÀSTER EN ENGINYERIA INFORMÀTICA

Oscar Galera Alfaro i Meriem Abjil Bajja

Índex

1	Introducció	3
2	Objectiu	4
3	Definició del problema	5
3.1	Filtrat de dades	5
3.2	Assignar un pes a cada atracció	8
3.3	Dividir el mapa en àrees	9
3.3.1	Estratègies	9
3.3.2	Diagrama de <i>Voronoi</i> de primer nivell	12
3.3.3	Capa de <i>Voronoi</i> de primer nivell capa 2	13
3.4	Definir les zones candidates	14
3.5	Ubicar els restaurants	14
4	Pre-processament de dades	17
5	Treball futur	19
6	Conclusions	20

Índex de figures

1	Mapa de <i>Disney Land París</i>	3
2	<i>Magic Bands</i>	4
3	PM Quadtree	6
4	QuadTree: Ordre de Morton	6
5	Exemple PM QuadTree	7
6	Grid amb Punts	8
7	Pesos de cada atracció	9
8	Regió <i>Voronoi</i>	11
9	Diagrama de <i>Voronoi</i>	11
10	Diagrama de <i>Voronoi</i> d'ordre 1	13
11	Mapa amb les possibles ubicacions	14
12	Restaurant en el diagrama de Voronoi superposat de la capa 1 i 2	15
13	Mapa d'atraccions amb les ubicacions dels restaurants	17

1 Introducció

Els dissenyadors de *Disney Land París* han descobert com mantenir el seu univers feliç el més petit possible: mitjançant l'ús de polseres *Magic Bands* per fer un seguiment de les identitats, els moviments i l'estat financer dels usuaris.

El *MyMagic* + “sistema de gestió de vacances” pot fer un seguiment dels convidats a mesura que es mouen per *Disney Land París* i analitzar els seus hàbits de compra.

Degut a l'èxit generat per *Disney Land París* (a partir d'ara *DPL*), el propietari d'aquest ha decidit obrir un nou parc temàtic similar (veure *Figura 1*) però aquest cop en el territori Gironí. Ens han encarregat indicar el posicionament dels restaurants amb l'objectiu de maximitzar els beneficis generats per aquests. Per ubicar aquests restaurants, es realitzarà un estudi de la popularitat de les atraccions que hi ha a *DLP* a fi de determinar les zones més visitades, i d'aquesta manera, fer la distribució dels restaurants més cars en aquestes zones per maximitzar els beneficis del parc.



Figura 1: Mapa de *Disney Land París*

2 Objectiu

L'objectiu del projecte és **fer la distribució dels restaurants més cars a partir d'unes determinades zones “remarcades” per maximitzar els beneficis del parc.** Aquestes zones les anomenarem candidates, i seran aquelles on es podran ubicar els restaurants.

Per aconseguir aquest objectiu es considerarà que el mapa d'atraccions del nou territori és el mateix que el de *DLP*; que les *Magic Bands* (veure *Figura 2*) recullen i emmagatzemem la informació de la posició dels seus usuaris cada 5 minuts, i que disposem de tantes zones candidates (o més) com restaurants es vulguin ubicar.

Per determinar el grau d'interès de cada atracció, es compta amb una gran quantitat de dades generades per les *Magic Bands* (veure *Figura 2*) que es reparteixen a l'entrada del parc temàtic, i que tenen per objectiu la recollida de dades per l'estudi del comportament del públic.



Figura 2: *Magic Bands*

3 Definició del problema

Així doncs, per aconseguir l'objectiu que s'ha plantejat es seguiran 6 passos, que són:

1. Preprocessament de dades (veure **secció 4**).
2. Filtrat de dades.
3. Assignar un pes a cada atracció.
4. Dividir el mapa en àrees.
5. Calcular la importància de cada atracció.
6. Definir les zones candidates.
7. Ubicar els restaurants.

S'assumeixen les següents entrades:

- Un fitxer amb els punts¹ que defineixen els límits del mapa, juntament amb els punts on hi ha situades les entrades de les atraccions i la quantitat de gent que hi ha pujat.
- Un fitxer amb les zona prohibida² definides pels seus punts i arestes (s'assumeix que les àrees estan definides per polígons).
- Un fitxer amb els punts que representen les persones i la hora en què s'han recollit.

3.1 Filtrat de dades

En aquest apartat es volen filtrar els punts de les persones situades en àrees prohibides. Per això, es crearà una estructura *PM QuadTree* a partir dels polígons que regeixen els obstacles i que s'usarà per eliminar tots aquells punts que es trobin a dins.

¹Els punts es defineixen per la latitud i la longitud.

²Per zona prohibida s'enten l'àrea que cobreixen les atraccions, així com els obstacles típics que es poden trobar en un parc d'atraccions.

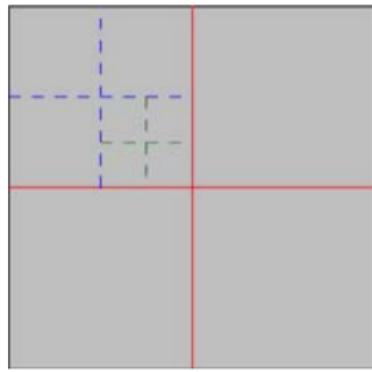


Figura 3: PM Quadtree

Un PM QuadTree (*Figura 3*) és una estructura de dades molt utilitzada en informàtica gràfica i es basa en una descomposició jeràrquica dels objectes de l'espai que descriuen. Un PM QuadTree es crea a partir d'una caixa englobant de forma quadrada que conté tots els polígons (coordenades) que s'estan descriuint. Es divideix aquest espai que hi ha en quatre quadrats iguals (quadrants) generant quatre fills que, juntament amb el pare, formen un arbre 4-àri. Tot seguit es reparteixen tots els polígons en el fill corresponent dependent de la seva posició. Aquest procés es va repetint fins que cada node concret conté tan sols un polígon.

L'ordre que s'estableix per a assignar quin número té cada fill s'estableix segons l'ordre de Morton (veure *Figura 4*), que dóna prioritat al fill superior-esquerre.

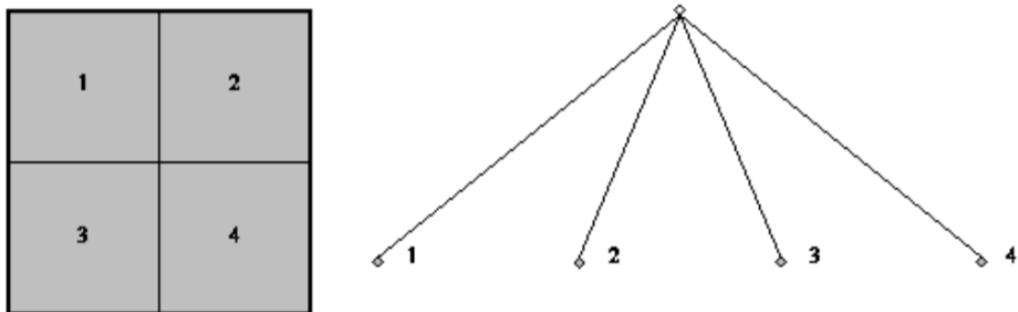


Figura 4: QuadTree: Ordre de Morton

A la *Figura 5* podem veure un exemple molt senzill d'un QuadTree amb 5 polígons juntament amb el seu arbre generat.

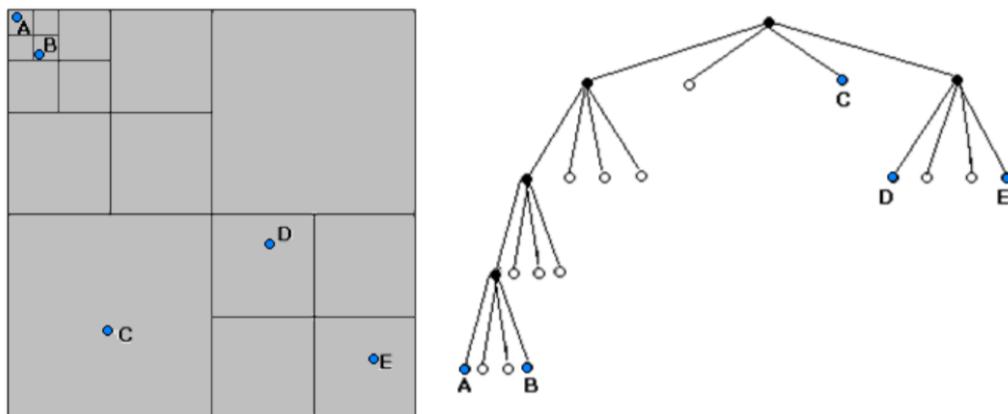


Figura 5: Exemple PM QuadTree

Un cop es té creada l'estructura, s'avaluarà cada un dels punts per veure en quina regió està. Si aquesta regió conté part d'un obstacle s'haurà de comprobar si el punt està o no dins d'aquest. Si el punt no es troba dins d'un obstacle, es considerarà una dada vàlida i es posicionarà a sobre d'una grid, de manera que, a la grid tindrem posicionades totes les dades vàlides. Podem veure a la següent *Figura 6* un exemple de com seria la grid.

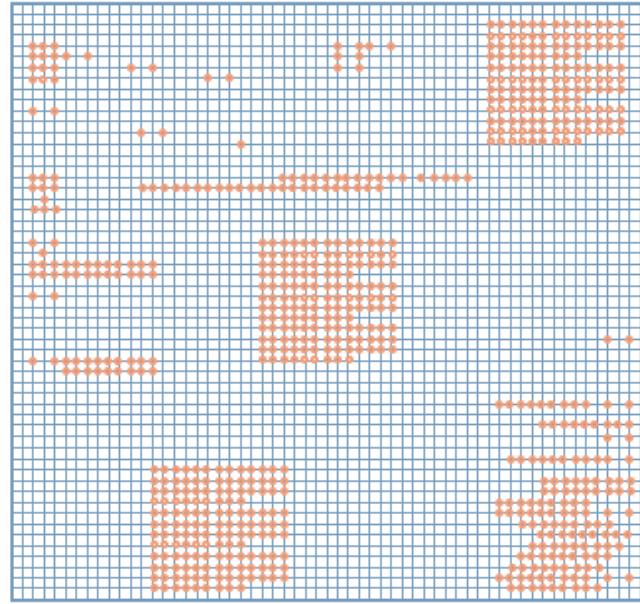


Figura 6: Grid amb Punts

3.2 Assignar un pes a cada atracció

El pes d'una atracció es definirà a partir de la quantitat de gent que ha pujat a aquesta. Per cada pivot, s'assigna un pes p_i tal que:

$$p_i = \frac{q_i}{t}$$

on:

- q_i és la quantitat de gent que ha pujat a l'atracció i .
- t és el total de gent.

En la següent *Figura 7* es pot veure el mapa amb el pes per a cada una de les atraccions.



Figura 7: Pesos de cada atracció

MODIFICAR LA IMATGE (FER PONDARACIONS) (OSCAR)

3.3 Dividir el mapa en àrees

A partir del pes de cada atracció (ubicat en l'entrada d'aquesta), es poden seguir diferents estratègies per calcular la regió d'influència per cada una de les atraccions a partir del nombre de gent del voltant.

3.3.1 Estratègies

Algunes d'aquestes estratègies són:

- Utilitzar un diagrama de *Voronoi* per definir la regió d'interès de cada atracció (cada persona dins d'aquesta àrea computa 1).
- Utilitzar l'estratègia del punt anterior, i per cada atracció, per cada una de les àrees no

definides pel pivot, computar les persones que hi ha com $\frac{1}{1+d}$ on d correspon a la distància en metres des de la persona a l'entrada de l'atracció.

- Utilitzar la estratègia del punt anterior, però aquesta vegada comptant la distància (d) des de la persona al segment que defineix l'àrea regida pel pivot.
- Utilitzar diagrames de *Voronoi* de nivell amb capa (k on $2 \leq k \leq n$ i n és el nombre d'atraccions), el diagrama de primer nivell defineix la regió de màxim interès de l'atracció (computant 1 per cada persona) i les capes $k-1$ **capes superposades**, determinen zones d'interès però no tan importants (computen $\frac{1}{k}$ per cada persona).

Segons l'estratègia que es volgués seguir, s'obtindria una distribució en àrees o un altre. En aquest cas, s'ha obtat per utilitzar l'última proposta amb una $k = 2$, ja que es creu que és una bona aproximació pel problema que es vol resoldre.

MOURE A L'ANNEX (OSCAR)

DESDE AQUI.... Quan es parla dels diagrames de *Voronoi* es fa referència a una estructura geomètrica que representa informació de proximitat sobre un conjunt de punts. Els diagrames de *Voronoi* són una de les estructures fonamentals dins de la Geometria Computacional, d'alguna manera emmagatzemen tota la informació referent a la proximitat entre punts.

Però què és un diagrama de *Voronoi*? Per tal d'entendre més ràpidament el concepte introduirem els diagrames de *Voronoi* sobre el pla.

En la següent *Figura 8* podem veure que el punt x està dins de la regió de punts més propers a p . Aquesta regió és la regió de *Voronoi* del punt p , i p és el punt generador de la regió.

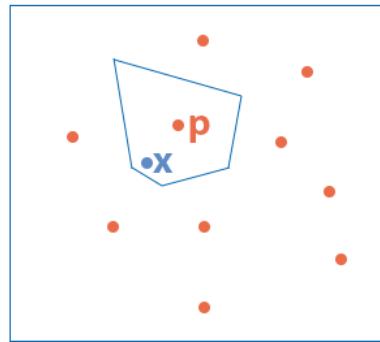


Figura 8: Regió *Voronoi*

La unió de totes les regions de *Voronoi* formen el diagrama de *Voronoi*, tal i com podem veure a la *Figura 9*

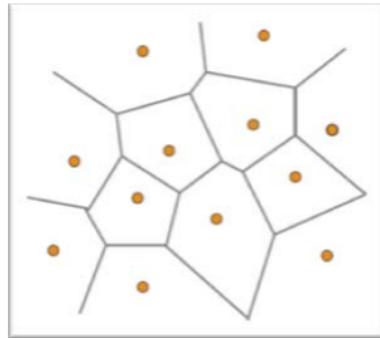


Figura 9: Diagrama de *Voronoi*

FINS AQUI

Un cop entès el concepte (veure Annex) del que és un diagrama de *Voronoi* sobre el pla, podem aplicar els mateixos conceptes sobre el nostre projecte.

A partir de la funció distància de cada punt es poden obtenir diferents diagrames de *Voronoi*: el més proper i el segon més proper.

Per trobar els diferents diagrames de *Voronoi*, cal definir de quina manera es calcularan les distàncies entre dos punts. Per calcular la distància entre un punt i un pivot s'utilitarà l'**algoritme A*** (veure Annex 2) per cada punt de la grid, de manera que el primer pivot que troba es considera el punt generador més proper i el segon punt que troba es considera el segon punt generador més proper.

Desde cada punt situat a la grid es trobarà el primer i segon pivot més proper tenint en compte que a la grid hi han camins habilitats i no habilitats (els camins no habilitats corresponen als camins on es troba un obstacle). Per això, abans d'aplicar A*, aplicarem l'**algoritme Dijkstra** sobre la grid començant des d'un pivot per eliminar tots els camins que no estan habilitats, és a dir, que hi hagin obstacles.

3.3.2 Diagrama de *Voronoi* de primer nivell

En la següent *Figura 10* es pot veure una possible representació del diagrama de *Voronoi* d'ordre 1.



Figura 10: Diagrama de *Voronoi* d'ordre 1

3.3.3 Capa de *Voronoi* de primer nivell capa 2

Per afinar més els càlculs, es vol calcular la capa 2 del diagrama de *Voronoi* de primer nivell, i a partir d'aquesta obtenir una aproximació de la influència de les persones que estan pròximes a l'àrea definida en el primer nivell.

Per obtenir la capa 2, cal realitzar l'algoritme del **diagrama de *Voronoi* de primer nivell capa 2** utilitzant, com a pivot del diagrama de *Voronoi*, el segon pivot més proper.

3.4 Definir les zones candidates

Un cop es disposa de la regió d'influència de cada atracció (veure Secció 3.3). Es vol fer el posicionament dels restaurants, però abans cal que la direcció del parc proporcioni un mapa tot indicant quines són les possibles ubicacions per aquests restaurants. En la següent *Figura 11* es mostra un possible mapa.



Figura 11: Mapa amb les possibles ubicacions

3.5 Ubicar els restaurants

En aquest punt, la direcció ha de proporcionar una llista amb els restaurants que es volen ubicar amb un valor associat, aquest valor ha de reflexar quant car és cada restaurant.

Una vegada es tenen els restaurants a ubicar i les zones candidates, cal calcular el benefici de cada configuració a partir del benefici de cada restaurant i la influència que rep en base a les atraccions que té al voltant.

Per calcular el benefici de cada candidat:

- Es defineix l'àrea circular que cobreix un restaurant
- Es calcula l'àrea ponderada del pes dels pivots dels diagrames de Voronoi superposats de capa 1 i capa 2

A continuació es podrà veure un exemple de com seria aquest calcul. Se suposa que hi ha un restaurant situat en el diagrama de Voronoi resultat de superposar les capes 1 i 2 com es veu a la *Figura 12*

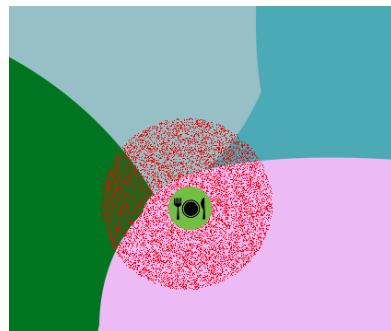


Figura 12: Restaurant en el diagrama de Voronoi superposat de la capa 1 i 2

$$B_x = A_1 * P1 + A_2 * P2 + A_3 * P3 + A_4 * P4$$

on:

- B_x és el benefici del restaurant x
- A_1 és l'àrea de color verd que cobreix el restaurant

- P_1 és el pes de l'area de color verd
- A_2 és l'àrea de color blau cel que cobreix el restaurant
- P_2 és el pes de l'area de color blau cel
- A_3 és l'àrea de color aguamarina que cobreix el restaurant
- P_3 és el pes de l'area de color aguamarina
- A_4 és l'àrea de color rosa que cobreix el restaurant
- P_4 és el pes de l'area de color rosa

Una vegada generada totes les combinacions, s'elegirà la que maximitzi el benefici global del parc. En la següent *Figura 13* es mostra un exemple d'una possible solució.



Figura 13: Mapa d'atraccions amb les ubicacions dels restaurants

4 Pre-processament de dades

Pel caràcter del problema i per evitar errors, es realitzarà un preprocessament amb els punts recollits, de tal manera que, només es consideraran els punts que:

- S'han recollit dins d'un conjunt de franges horàries que es consideren d'interés pels visitants alhora de buscar un restaurant per anar a menjar. Així doncs, el llistat de franges horàries a considerar és:
 - Esmorzar: 9h-10h

- Dinar: 12h-14h
- Berenar: 17h-18h
- Sopar: 20h-22h
- No s'hagin recollit a les zones on es troben obstacles. Considerem obstacles a les atraccions, boscos, llacs....

Per realitzar-ho, seguirem els següents passos:

- Convertir els punts donats (latitud, longitud) que delimiten el mapa en (x,y) a través de l'algoritme XXXXX
- Convertir els punts dels pivots (latitud, longitud) i comprovar que estiguin dintre del mapa
- Convertir els punts i les arestes de les zones prohibides en (x,y)
- Convertir els punts obtinguts de les personnes en (x,y):
 - Filtrar els punts per l'horari. Només es quedaran els punts de les hores que ens interessen
 - Convertir els punts filtrats en (x,y)

5 Treball futur

- Programació en paral·lel: El calcul de distàncies Calcul dels diagrames de Voronoi (explicació)
- PER FER ELS CÀLCULS TENIR EN COMPTE DIFERENTS CRITERIS, COM PER EXMEPLE, L'EDAT DELS USUARIS, EL TIPUS D'ATTRACCIÓ
- CLUSTERING DE RUTES

6 Conclusions

L'objectiu principal d'aquest projecte és **fer la distribució dels restaurants amb l'objectiu de ubicar aquells que són més cars en les zones més freqüentades**, per això, es parteix de la informació d'un parc d'atracció similar en el qual s'han recollit les dades dels visitants del parc a través de les *Magic Bands*. L'objectiu d'aquest projecte ha estat complert satisfactòriament.

Aquest objectiu, com s'ha pogut comprovar, ha estat complert de forma satisfactòria. Tot el conjunt de requeriments definits des d'un principi han estat assolits al final.

Amb el desenvolupament d'aquest treball hem pogut veure la complexitat dels problemes de dades espaiials. El que en principi semblen problemes simples tenen solucions bastant complicades de trobar.

Finalment creiem que la solució donada compleix els requeriments inicials i dona resposta al problema plantejat, però ens hagués agradat aprofundir una mica més tècnicament en l'algoritme.

7 Annexes

7.1 Algoritme A*

La primera operació a realitzar, és dividir l'espai en caselles. En el nostre exemple les caselles són quadrades, però realment podrem adaptar l'algoritme de dividir l'espai de la forma que desitgem (triangles, hexàgons, etc.). A partir d'ara cada casella serà una cel·la espacial (crearem una estructura de dades que la representi) relacionada amb els seus adjacents i amb el seu "pare"; el pare serà la cel·la per la qual hem arribat a tenir en compte a l'actual com a possible candidata a formar part del camí final.

Aspectes a tenir en consideració:

1. Tenir dues llistes de cel·les: una **oberta** i una **tancada**. A la llista **oberta** anirem introduint cel·les que hem d'avaluar, per veure si són bones candidates a formar part del camí final. A la llista **tancada** introduirem les cel·les ja evaluades.
2. L'**avaluació de les cel·les** es fa en base a dos factors: la longitud del camí més curt per arribar des del punt d'origen a la cel·la actual, i l'estimació del camí més curt que podria quedar per arribar a la destinació. L'estimació per a la destinació es fa usant una funció **heurística**, en concret se sol usar la **Distància Manhattan**, que essencialment consisteix a explicar totes les cel·les ens separen de la destinació vertical i horitzontalment, sense moviments diagonals; com si estiguéssim recorrent pomes en una gran ciutat i no poguéssim travessar-les, només vorejar; d'aquí ve el nom.

L'algoritme té diferents passos:

1. Afegim la cel·la origen a la llista oberta.
2. Agafem el primer element de la llista oberta i el traiem i el inserim en la llista tancada.
3. Agafem les cel·les adjacents a la cel·la extreta.

4. Per a cada cel·la adjacent:

- Si la cel·la és la cel·la destí, hem acabat. Recorrem inversament la cadena de pares fins a arribar a l'origen per obtenir el camí.
- Si la cel·la representa un mur o terreny infranquejable; la ignorem.
- Si la cel·la ja és a la llista tancada, la ignorem.
- Si la cel·la ja és a la llista oberta, comprovem si la seva nova G (ho veurem més endavant) és millor que l'actual, i en aquest cas recalculem factors (ho veurem més endavant) i posem com a pare de la cel·la a la cel·la extreta. En cas que no sigui millor, la ignorem.
- Per a la resta de cel·les adjacents, els establim com a pare la cel·la extreta i recalculem factors. Després les afegim a la llista oberta.

5. Ordenem la llista oberta. La llista oberta és una llista ordenada de forma ascendent en funció del factor F de les cel·les.

6. Tornar al pas 1.

Factors a tenir en consideració:

Cada cel·la té 3 factors. G, H i F.

- **G:** És el cost d'anar des de la cel·la origen a la cel·la actual. Cada vegada que ens moguem un pas en horitzontal o vertical, afegirem 10 punts de cost. Cada vegada que ens moguem en diagonal, afegirem 14. Per què 14? Perquè encara que geomètricament la proporció exacta hauria de ser $14.14213 \sqrt{10 * 10 + 10 * 10}$, 14 és una bona aproximació sencera que ens farà guanyar velocitat en evitar l'ús de coma flotant.
- **H:** És la distància mínima i optimista, sense usar diagonals, que resta fins a la destinació. L'heurística basada en Distància Manhattan de la qual hem parlat abans.
- **F:** És la suma de **G** i **H**.

Referències

- [1] GIZMODO.COM., *How I Let Disney Track My Every Move*, 2017. <https://gizmodo.com/how-i-let-disney-track-my-every-move-1792875386>
- [2] OKABE, A.; BOOTS, B.; SUGIHARA, K., *Spatial tessellations. Concepts and Applications of Voronoi Diagrams* 2nd e.d. <http://www.gbv.de/dms/ilmenau/toc/119618044.PDF>
- [3] ABELLANAS, B.; ABELLANAS, M.; VILAS, C., *Modelización de bosques mediante diagramas de Voronoi*, 2018. <https://www.infor.uva.es/egc07/articulos/28.pdf>
- [4] MOYA CARRASCO, Á., *Generación de trayectorias en tiempo real a partir de diagramas de Voronoi*, 2016. https://idus.us.es/xmlui/bitstream/handle/11441/44404/TFG_Angel_Moya_Carrasco.pdf?sequence=1&isAllowed=y
- [5] TRINCHET ALMAGUER, D; PÉREZ ROSÉS, H., *Algoritmo para solucionar el problema inverso generalizado de Voronoi*, 2007. <http://www.redalyc.org/pdf/3783/378343634005.pdf>
- [6] GARCÍA, O., *The state-space approach in growth modelling*, 1994. https://www.researchgate.net/publication/237870252_The_state-space_approach_in_growth_modelling
- [7] ABC., *El diagrama de Voronoi, la forma matemática de dividir el mundo*, 2017. https://www.abc.es/ciencia/abci-diagrama-voronoi-forma-matematica-dividir-mundo-201704241101_noticia.html