

Déterminants biophysiques des AOC viticoles : Construction des données et modélisation

JEAN-SAUVEUR AY MOHAMED HILAL
< jean-sauveur.ay@inra.fr > < mohamed.hilal@inra.fr >

Unité Mixte de Recherche CESAER
AgroSup / INRA / Univ. Bourgogne Franche-Comté
26 boulevard du docteur Petitjean 21000 DIJON

Data paper version 0.2 du Vendredi 12 avril 2019

Résumé

Nous présentons le détails de la construction de données à l'échelle parcellaire pour étudier statistiquement les relations existantes entre les caractéristiques biophysiques (topographie, géologie, pédologie) des parcelles viticoles et les appellations d'origine contrôlée (AOC). La zone d'étude comprend actuellement 31 communes de la Côte d'Or entre Dijon et Santenay, incluses dans la Côte de Beaune et la Côte de Nuits. L'intérêt de ces données est illustré par une modélisation de l'effet des caractéristiques biophysiques des parcelles sur leur probabilité d'être dans les différents niveaux d'AOC. Ce modèle permet en outre d'affiner le classement actuel des parcelles dans un sens qui sera précisé, tout en restant fidèle à ses principes. Les données et prédictions du modèle sont disponibles sous licence XX sur le portail Data de l'INRA: <https://data.inra.fr>.

Mots-clés: Recherche reproductible ; économie viti-vinicole ; signes de qualité ; système d'information géographique ; modélisation économétrique.

Table des Matières

1	Introduction	2	4	Modèle ordonné de désignation	8
			4.1	Variable transformations	8
2	Construction des données	2	4.2	Spécification du modèle	8
2.1	Les parcelles cadastrales	2	4.3	Effets des variables biophysiques	9
2.2	Enrichissement de la topographie	4	4.4	Prédiction du score et classifications	9
2.3	Enrichissement de la géologie	4	5	Mise en cartographie dynamique	9
2.4	Enrichissement de la pédologie	5	6	Conclusion	12
2.5	Enrichissement des AOC de 1936	5	7	Bibliographie	12
2.6	Enrichissement des lieux dits	6	A	Annexes	13
2.7	Enregistrement de la base	7	A.1	Annexe 1: incohérence des AOC	13
3	Statistiques descriptives	7	A.2	Annexe 2: les intitulés pédologiques	13
3.1	Général	7			
3.2	Bilan surfacique des AOC	8			
3.3	Liens avec les AOC historiques	8			
3.4	Distribution spatiale	8			

1 Introduction

Les Appellations d'Origines Contrôlées (AOC) en Bourgogne sont issues de processus humains qui ont travaillées, répertoriées puis classées les parcelles en fonction de leur capacité à produire des vins de qualité. . Niveaux.

Christophe Lucand (dans [Wolikow and Jacquet \(2011\)](#)) cite les experts fondateurs (les mêmes qu'Olivier): Jullien, Morelot et Laval, supposent l'existence d'une hiérarchie commune en trois ou quatre catégories, avec au sommet les "têtes de cuvée" puis les premières cuvées. Puis il cite la thèse d'Olivier. A cette hiérarchie transversale se superpose une hiérarchie par villages qui ne détermine cependant en rien la réalité des zones d'approvisionnement concernées. Il s'agit plutôt d'identifications commerciales communes, investies d'un plus ou moins grand capital symbolique hérité. Ce capital symbolique hérité attribut un prestige plus ou moins grand à certaines communes ou propriétaires particulier.

le décret instaurant les Premiers Crus ne fut toutefois adopté qu'en 1943. Deux classements historiques servirent de principales références à la désignation de ces ceux-ci: celui de Jules Laval de 1855 et le Classement du Comité d'Agriculture et de Viticulture de l'Arrondissement de Beaune de 1860.

D'un point de vue économique, les AOC sont un signe de qualité bla mais peuvent aussi faire l'objet d'une demande pour eux mêmes.

Une analyse économique des "signes de qualité". Labels et certification des produits Laurent Linnemer
sem-link Anne Perrot Revue économique Année 2000 51-6 pp. 1397-1418

Asymétrie de l'information, réputation et certification Bénédicte Coestier Annales d'Économie et de Statistique No. 51 (Jul. - Sep., 1998

L'objet de cet article est premièrement de présenter la construction de la base de données. carte de la zone pas les hautes cotes ni le châtillonnais. correspond à l'unesco? <https://whc.unesco.org/fr/list/1425/>

Une aire parcellaire délimitée désigne une délimitation qui repose sur les limites administratives du cadastre et dont le maillage suffisamment fin permet de tenir compte de variations très localisées des éléments du milieu physique (règlements européens 510/2006 et 1234/2007) AOC en Côte d'Or: PCI-Vecteur ou cadastre de l'IGN. Peut comprendre des parcelles découpées.

Nous présentons également une application de cette base de données pour proposer une analyse statistique de l'information présente dans les AOC. En lien avec leur structuration hiérarchique en niveau,

Ce document contient le code R, packages, github, etc. Les bases de données sources qui entrent dans le travail sont disponibles auprès des auteurs sur demande.

2 Construction des données

2.1 Les parcelles cadastrales

Le travail porte sur l'ensemble des parcelles cadastrales des 31 communes de la Côte de Beaune et de la Côte de Nuits reportées dans la Figure XX en Annexe A. La géométrie du parcellaire est issue de la BD parcellaire de l'IGN version X.XX téléchargée le XX/XX/2018. Deux traitements ont été effectués au préalable, nous avons calculé à l'aide d'un système d'information géographique (SIG) des caractéristiques géométriques des parcelles (surface, périmètre, et distance maximale entre deux sommets, voir Table 1) et appariée l'information sur les AOC à partir du fichier de l'INAO sur data.gouv.fr. Sur ce deuxième point,

blabla.

À partir du Shapefile dicopar disponible sur le cloud au <2019-01-11 ven.> projection Lambert 93, nous créons un code INSEE par concaténation du département et du code commune:

```
library(sp) ; library(rgdal)
Geo.Cada <- readOGR("./Carto", "CadaParc")
sapply(Geo.Cada@data, function(x) sum(is.na(x)))
```

OGR data source with driver: ESRI Shapefile
Source: "/home/jsay/geoIndic/Carto", layer: "CadaParc"
with 110350 features
It has 17 fields

IDU	CODECOM	AREA	PERIM	MAXDIST	PAR2RAS	PAOC	ALIG
0	0	0	0	0	0	0	0
BPTG	CREM	MOUS	BGOR	BOUR	VILL	COMM	PCRU
0	0	0	0	0	0	0	0
GCRU							
0							

La base parcellaire contient donc 110 350 observations et 30 variables issues des données cadastrales IGN (variables 1 à 8), des descripteurs de la géométrie des parcelles (variables 9 à 16), un identifiant pour l'appariement avec les données raster, un identifiant cadastral et les variables issues de l'INAO (variables 19 à 29):

Table 1: Numéro, nom, type et label des variables parcellaires

	NOM	TYPE	LABEL
1	IDU	1	Identifiant cadastral
2	CODECOM	2	Code INSEE commune
3	AREA	3	Surface de la parcelle
4	PERIM	4	Périmètre de la parcelle
5	MAXDIST	5	Distance maximale entre deux sommets
6	PAR2RAS	6	Identifiant pour appariement avec raster
7	PAOC	7	Hors périmètre AOC
8	ALIG	8	Bourgogne Aligoté
9	BPTG	9	Bourgogne Passe Tout Grain
10	CREM	10	Crémant de Bourgogne
11	MOUS	11	Bourgogne Mousseux
12	BGOR	12	Coteaux Bourguignon
13	BOUR	13	Bourgogne Régional
14	VILL	14	Bourgogne Village
15	COMM	15	Bourgogne Communal
16	PCRU	16	Premier Cru
17	GCRU	17	Grand Cru

2.2 Enrichissement de la topographie

Les données raster sont également issues du cloud, avec le fichier `vitidem.csv`. Nous transformons la variable catégorielle MOS sur les modes d'occupation du sol en indicatrices afin de pouvoir l'agréger au niveau des parcelles. Ensuite, les autres variables quantitatives seront simplement moyennées au niveau des parcelles. Nous pourrions imaginer d'autres méthodes d'agrégation et reporter d'autres statistiques: pour plus tard. Les données sont lourdes donc les codes suivants sont assez longs à tourner (surtout le `model.matrix`) et il faut veiller à effacer les bases lorsqu'elles ne servent plus. 14253070

```
library(data.table)
dim(Dat.Ras <- fread("./Data/DatRas.csv"))
Cad.Ras <- Dat.Ras[, lapply(.SD, mean), by= list(PAR2RAS),
  .SDcols= names(Dat.Ras)[ -c(1, 4)]]
Geo.Ras <- merge(Geo.Cada, Cad.Ras, by= "PAR2RAS")
sapply(Geo.Ras@data[, 18: 28], function(x) sum(is.na(x))); rm(Dat.Ras)
```

data.table 1.11.4 Latest news: <http://r-datatable.com>

```
[1] 14253070      13
  XL93  YL93  NOMOS  URBAN FOREST  WATER    DEM  SLOPE ASPECT  SOLAR
  2096   2096   2096   2096   2096   2096   2096   2096   2096
PERMEA
  2096
```

Il y a 2 096 parcelles pour lesquelles le code Par2ras ne correspond à aucun des quelques 14 millions de raster. Ce sont *a priori* des petites parcelles avec une taille médiane de 10 m² (max. 339) alors que pour l'ensemble la médiane est de 3 084 m². Il faudrait connaître le détails de la jonction entre les données parcelles et les données raster pour comprendre l'origine de ces valeurs manquantes.

Même tableau que précédemment

2.3 Enrichissement de la géologie

Depuis mars 2019, le BRGM a libéré l'accès aux cartes géologiques au 1/50 000 Bd Charm-50 sous licence Ouverte / Open Licence Etalab Version 2.0 (<http://infoterre.brgm.fr/page/conditions-dutilisation-donnees>) Les données utilisées ici sont une extraction de la Côte d'Or, téléchargées en avril 2019 sur le site <http://infoterre.brgm.fr>. Les données sont constituées de différentes couches SIG décrivant les formations géologiques, les éléments linéaires et ponctuels structuraux et divers.

```
Geol.Map <- readOGR("./Carto/", "GeolMap")
Pts.Cad <- SpatialPoints(Geo.Ras, proj4string= CRS(proj4string(Geo.Ras)))
Geo.Ras@data <- cbind(Geo.Ras@data, over(Pts.Cad, Geol.Map))
sapply(Geo.Ras@data[, 29: 44], function(x) sum(is.na(x)))
```

```
OGR data source with driver: ESRI Shapefile
Source: "/home/jsay/geoIndic/Carto", layer: "GeolMap"
with 13960 features
It has 16 fields
```

CODE	NOTATION	DESCR	TYPE_GEOL	AP_LOCALE	TYPE_AP
31	31	31	31	862	862
GEOL_NAT	ISOPIQUE	AGE_DEB	ERA_DEB	SYS_DEB	LITHOLOGIE
31	31	31	31	31	31
DURETE	ENVIRONMT	GEOCHIMIE	LITHO_COM		
69	31	31	69		

On a fait une sélection sur les valeurs omises et sur la redondance d'information.

2.4 Enrichissement de la pédologie

La couche pédologique est issue du Référentiel Pédologique de Bourgogne : Régions naturelles, pédopaysage et sols de Côte d'Or (étude 25021) au 1/250 000, compatible avec la base de données nationale DoneSol. La localisation des types de sol s'opère par des Unités Cartographiques de Sols ou Pédopaysages qui regroupent différents types de sols mais sans que ces derniers puissent être localisés plus précisément. En l'absence de données plus fines spatialement, les données parcellaires seront enrichies des code des unités cartographiques censées regrouper des sols homogènes. Les intitulés des UCS sont obtenus par un travail manuel reporté à l'annexe 2 (par le site <https://bourgogne.websol.fr/carto>). On peut citer ma thèse.

```
Pedo.Map <- readOGR("./Carto", "PedoMap")
Geo.Ras@data <- cbind(Geo.Ras@data, over(Pts.Cad, Pedo.Map))
sapply(Geo.Ras@data[, 45: 60], function(x) sum(is.na(x)))
```

```
OGR data source with driver: ESRI Shapefile
Source: "/home/jsay/geoIndic/Carto", layer: "PedoMap"
with 194 features
It has 16 fields
```

NOUC	NO_UC	NO_ETUDE	SURFUC	TARG	TSAB	TLIM
14645	14645	14645	14645	14645	14645	14645
TEXTAG	EPAIS	TEG	TMO	RUE	RUD	NOUS
14645	14645	14645	14645	14645	14645	14645
OCCUP	DESCRp					
14645	14645					

Il apparaît que les descriptions des Pédopaysages combinent des caractéristiques topographiques (Plaines, massifs, piedmonts), des caractéristiques d'occupation (forestiers, vignoble) et des caractéristiques géologiques (plio-pléistocènes, calcaires). Le redondance de ce découpage avec les variables topographiques, le découpage géologique et le mode d'occupation des sols se pose effectivement. Les valeurs manquantes correspondent aux espaces urbanisés (pas vraiment à partir du MOS)

2.5 Enrichissement des AOC de 1936

```
Hist.Aoc <- readOGR("Carto/", "Aoc1936")
Geo.Ras@data <- cbind(Geo.Ras@data, over(Pts.Cad, Hist.Aoc))
sapply(Geo.Ras@data[, 61: 62], function(x) sum(is.na(x)))
```

```
OGR data source with driver: ESRI Shapefile
Source: "/home/jsay/geoIndic/Carto", layer: "Aoc1936"
with 56 features
It has 2 fields
AOC36lab AOC36lv1
      70      70
```

Nous obtenons des aires sensiblement plus réduites que les actuelles, 27% au lieu de 55% trouvés ci-dessus. Hormis le creux de 1938, entre 10 et 15% des parcelles sont classées chaque années, sachant qu'il y a du double compte. Dans le Data paper, il s'agira d'identifier les grands crus des villages avec et sans nom reconnus pour retrouver la structure hiérarchique. Par contre les premiers crus ne pourront pas apparaître car ils n'existaient pas à l'époque. Il faudrait voir avec Florian pourquoi les aires en Côte de Beaune sont moins étendues que les aires villages avec nom (vérifié pour Auxey-Duresses et Chassagne-Montrachet). Dans le cas de Meursault, les Côtes de Beaune associés sont les parcelles périphériques, incluses toutefois dans l'aire de Meursault. Par contre l'aire Meursault_Blagny (renommée) en Côte de Beaune est disjointe. En 1937, on a un polygone Côte de Beaune ou Côte de Beaune Village qui est disjoint de toutes les couches de cette année donc on l'inclut comme une modalité. Un polygone "Côte de Beaune" en 1939 plus étendu est ajouté à la variable Cote39, modalité Beaune. Les "vins fins de la cote de nuits" délimités en 1937 entrent comme une modalité dans la variable Com37 car ils sont disjoint avec l'ensemble des polygones de cette année. Il y a deux ensembles: le nord de Gevrey et le sud de Nuits. La variable Com40 ne compte que des NONE car les couches de cette année sont uniquement en Saône et Loire.

L'appellation Vins fins de la Côte de Nuits a été remplacée le 20/08/1964 par l'appellation Côte de Nuits Villages. Mais, le nom de Vins fins de la Côte de Nuits peut toujours être utilisé. ce terroir est quasi-exclusivement consacré à la production de vins rouges.

Remarques: Éric Vincent (INAO) s'est dit intéressé pour vectoriser les données 1860 avec de nouvelles variables sur le prix des terres en particulier, il s'agira de voir si l'on peu les intégrer dans une version 2 de la base. Je n'ai ces données pour l'instant que pour 5 communes qui peuvent servir de pilote. Des analyses descriptives m'ont fait apparaître une corrélation forte entre la forme du parcellaire et les AOC anciennes (parcelles en ligne), il faudrait regarder dans quelle mesure cela colle avec les nouvelles AOCs.

Actualisation <2019-02-01 ven.> Rien à Chenove/Marsannay/Couchey. Voir callage Griotte chambertin par exemple.

2.6 Enrichissement des lieux dits

Il s'agit ici d'inclure de l'information cadastrale à partir des sources data.gouv.fr. Nous utilisons le Plan Cadastral Informatisé Vecteur (Format EDIGÉO, <https://cadastre.data.gouv.fr/datasets/plan-cadastral-informatise>) téléchargé pour la Côte d'Or (21) le <2019-01-13 dim.>. License ouverte Etalab. La difficulté avec les lieux dit est qu'ils doivent être croisés avec les communes car un même nom lieu dit peut être présent sur plusieurs communes. Comme la géométrie des lieux dits et des parcelles colle parfaitement, nous pouvons enrichir les données parcellaires directement par le centroïde. Ajout <2019-01-23 mer.>, des données communales, nous extrayons également les coordonnées des chefs-lieux pour calculer une distance à vol d'oiseaux, la population (peuvent être des sur-identifications sur le land use) et la distinction Côte de Beaune / Côtes de Nuits. Nous enregistrons également une shapefile MapCom qui permet de cartographier les contours communaux dans les figures.

```
Lieu.Dit <- readOGR("./Carto/", "LieuDit")
```

```
Geo.Ras@data <- cbind(Geo.Ras@data, over(Pts.Cad, Lieu.Dit[, -1]))
sapply(Geo.Ras@data[, 63: 72], function(x) sum(is.na(x)))
```

OGR data source with driver: ESRI Shapefile
 Source: "/home/jsay/geoIndic/Carto", layer: "LieuDit"
 with 3285 features
 It has 11 fields

LIEUDIT	CLDVIN	LIBCOM	XCHF	YCHF	ALTCOM	SUPCOM
4494	4494	4494	4494	4494	4494	4494
POPCOM	CODECANT	REGION				
4494	4494	4494				

Pour 4% des parcelles, aucun lieu dit n'a été apparié. Ces parcelles se concentrent sur les communes de Chenôve, Marsannay-la-Côte et Beaune (Corgoloin dans une moindre mesure). Ces "trous" apparaissent déjà dans le fichier source et ne sont donc pas un résultat de l'appariement. Ils semblent être des espaces bâtis sur la carte, mais ce n'est pas confirmé par le MOS.

2.7 Enregistrement de la base

Pour l'instant, on est à moins de 500 Mo.

```
dim(Geo.Ras)
save(Geo.Ras, file= "Inter/GeoRas.Rda")
writeOGR(Geo.Ras, "Carto/", "GeoRas", driver= "ESRI Shapefile")
```

```
[1] 110350      72
```

3 Statistiques descriptives

3.1 Général

Avant ici pas de stat des

```
Reg.Rank$AOCc <- ifelse(Reg.Rank$GCRU== 1, 5,
  ifelse(Reg.Rank$PCRU== 1, 4,
    ifelse(Reg.Rank$VILL== 1 | Reg.Rank$COMM== 1, 3,
      ifelse(Reg.Rank$BOUR== 1, 2, 1))))

tmp <- DatCom$LIBCOM[order(DatCom$YCHF, decreasing= TRUE)]
GCDtmp5$LIBCOM <- factor(GCDtmp5$LIBCOM, levels= tmp)
GCDtmp5$DISTCHF <- sqrt((GCDtmp5$XL93- GCDtmp5$XCHF* 100)^2
  + (GCDtmp5$YL93- GCDtmp5$YCHF* 100)^2)
```

3.2 Bilan surfacique des AOC

Définition de nos niveaux et implications en termes de surfaces sur la pyramides des AOC.

The endogeneity is about the size or the shape of parcels, but not the pedoclimatic variables. The endogeneity of the size/ shape of parcel can be due both to simultaneity and omitted land quality effects. Both seems to be intuitively treated. Size of parcels multiples of ha, m2 or ouvrée (= 428 m2)?

3.3 Liens avec les AOC historiques

First load the .shp file in the R workspace.

The database contains ...

Hiérarchisation des données historiques par les nom de crus et s'il sont présents dans les nouvelles données.

$$y = ax + b \quad (1)$$

Retravail des données brutes AOC (XX et XXI) et création des niveaux hiérarchiques.

3.4 Distribution spatiale

4 Modèle ordonné de désignation

4.1 Variable transformations

```
RegRank$RAYAT <- with(RegRank@data, (SOLAR- mean(SOLAR))/ sd(SOLAR))
RegRank$EXPO <- factor(ifelse(RegRank$ASPECT< 45, "0-45",
                             ifelse(RegRank$ASPECT< 90, "45-90",
                             ifelse(RegRank$ASPECT<135, "90-135",
                             ifelse(RegRank$ASPECT<180, "135-180",
                             ifelse(RegRank$ASPECT<225, "180-225",
                             ifelse(RegRank$ASPECT<270, "225-270",
                             ifelse(RegRank$ASPECT<315, "270-315", "315-360"))))))),
                      levels= c("0-45", "45-90", "90-135", "135-180",
                                "180-225", "225-270", "270-315", "315-360"))

RRank <- spTransform(RegRank, CRS("+proj=longlat +ellps=WGS84"))
SSank <- as(RRank, "data.frame")
RRank$X= SSank$coords.x1
RRank$Y= SSank$coords.x2
```

4.2 Spécification du modèle

La différence avec le multinomial c'est dans l'interprétation des données. Dans le MNL, tu dis c'est VILL est la meilleure AOC pour cette parcelle. Dans le OP, tu dis cette parcelle peut est mieux que Bourgogne, mieux que VILL, mais moins bien que PCRU et Grand cru. L'OP intègre mieux l'information, il ne faut pas mettre les 2 en concurrence. cette pratique est liée au principe de hiérarchisation des appellations d'origine, qui [...]

s'emboîtent de manière pyramidale à partir d'une appellation régionale socle [...]. Dans cette optique, le vin élaboré selon le cahier des charges d'une appellation hiérarchiquement supérieure répondrait de facto aux exigences de l'appellation régionale, dont les conditions de production sont moins contraignantes.

```
library(mgcv) ## ASSEZ LONG
gam2 <- gam(AOCc~ s(DEM, k= 10)+ s(SLOPE)+ s(ASPECT)+ s(RAYAT)+ s(PERMEABILITY)
           + s(XREG, YREG, k= 200)+ LIBCOM
           , data= RegRank, family= ocat(R= 5))

summary(gam2)
plot(gam2, scale= 0)

plot(density((gam2$linear.pred- min(gam2$linear.pred))/
             (max(gam2$linear.pred)- min(gam2$linear.pred))))
prdat <- RegRank
prdat$LIBCOM <- "BROCHON"

gg <- predict(gam2, type= "response", newdata= prdat)
hh <- ifelse(gg[, 1]> 1- 1/1e16, 1- 1/1e16, gg[, 1])
prdat$score <- qlogis(1- hh)
RegRank$SCORE <- (prdat$score- min(prdat$score))/
                 (max(prdat$score)- min(prdat$score))

plot(density(RegRank$SCORE))
library(plyr)
ee <- ddply(RegRank, .(CODEld),
            function(x) data.frame(Mean= mean(x$SCORE),
                                   Median= median(x$SCORE),
                                   WMean= weighted.mean(x$SCORE, x$Area)))
head(ee[order(ee$Mean, decreasing= TRUE), ], 20)

ff <- ddply(RegRank, .(LIBCOM),
            function(x) data.frame(Mean= mean(x$SCORE),
                                   Median= median(x$SCORE),
                                   WMean= weighted.mean(x$SCORE, x$Area)))
ff[order(ff$Mean, decreasing= TRUE), ]
ff[order(ff$WMean, decreasing= TRUE), ]
```

4.3 Effets des variables biophysiques

4.4 Prédiction du score et classifications

5 Mise en cartographie dynamique

AGGREGATION PAR LIEUX DITS

On utilise mapview, <https://r-spatial.github.io/mapview/>

- `sudo apt install libgdal-dev`
- `sudo ln -s /usr/lib/rstudio/bin/pandoc/pandoc /usr/local/bin`
- `webshot::installphantomjs()`

On pourrait également utiliser:

- <http://symbolixau.github.io/googleway/articles/googleway-vignette.html>
- <https://www.osgeo.org/projects/mapguide-open-source/>
- <http://geoserver.org/>
- <https://rstudio.github.io/leaflet/shiny.html>
- <https://github.com/mtennekes/tmap>

On peut mettre des graphiques quand on clique sur un polygone: https://r-spatial.github.io/mapview/articles/articles/mapview_04-popups.html

also show info on the epsg code and the proj4string press and hold Ctrl and move the mouse. addMouseCoordinates also allows us to copy the info about the current mouse position to the clipboard by holding the Ctrl and left-clicking on the map.

```
library(rgdal)
Geo.Cada <- readOGR("./Data/VITI_JSA_MH", "dicopar", verbose= F)
MapCom <- readOGR("Carto/", "MapCom")
mapviewOptions()
mapviewOptions(maxpolygons= 150000)
library(mapview)

Geo.Cada$AOC <- factor(ifelse(Geo.Cada$GCRU== 1, "Grand Cru",
                             ifelse(Geo.Cada$PCRU== 1, "Premier Cru",
                             ifelse(Geo.Cada$COMM== 1 |
                                   Geo.Cada$VILL== 1, "Communale",
                                   ifelse(Geo.Cada$BOUR== 1, "Régionale",
                                   "Coteaux")))),
                      levels= c("Coteaux", "Régionale", "Communale",
                                "Premier Cru", "Grand Cru"))

n <- mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Chenôve"),
             zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
             col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
             color= "white",
             label= com1$IDU,
             layer.name= "Chenôve",
             popup = popupTable(com1,
                                zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Marsannay-la-Côte"),
       zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
       col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
       color= "white",
       label= com2$IDU,
       layer.name= "Marsannay-la-Côte",
       popup = popupTable(com2,
                           zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Couchey"),
       zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
       col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
       color= "white",
```

```

        label= com2$IDU,
        layer.name= "Couchey",
        popup = popupTable(com2,
                           zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Fixin"),
        zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
        col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
        color= "white",
        label= com2$IDU,
        layer.name= "Fixin",
        popup = popupTable(com2,
                           zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Brochon"),
        zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
        col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
        color= "white",
        label= com2$IDU,
        layer.name= "Brochon",
        popup = popupTable(com2,
                           zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Gevrey-Chambertin"),
        zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
        col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
        color= "white", label= com2$IDU,
        layer.name= "Gevrey-Chambertin",
        popup = popupTable(zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))

+

mapview(subset(Geo.Cada, PAOC== 1 & Nom_com== "Morey-Saint-Denis"),
        zcol= "AOC", alpha.regions= .6,
        col.regions= paste0("purple", c("1", "2", "", "3", "4")),
        color= "white", lwd= .25,
        label= com2$IDU,
        layer.name= "Morey-Saint-Denis",
        popup = popupTable(com2,
                           zcol = c("Area", "Perimeter", "P_a")))

## addLogo(n, "http://www7.inra.fr/fournisseurs/images/logo.jpg",
##         width = 200, height = 100, offset.x= 75, offset.y= 20)
n
## create standalone .html
mapshot(n, url = paste0(getwd(), "/DynMap/tst.html"))

## create .html and .png
mapshot(m, url = paste0(getwd(), "/DynMap/test.html"),
        file = paste0(getwd(), "/DynMap/test.png"),
        remove_controls = c("homeButton", "layersControl"))

```

6 Conclusion

Le chiffres d'affaire des signes de qualité c'est 32 milliards d'euros et le budget de l'INAO 32 millions d'euros, c'est un millième du chiffre d'affaires.

sessionInfo()

7 Bibliographie

References

Wolikow, S. and Jacquet, O. (2011). *Territoires et terroirs du vin du XVIIIe au XXIe siècles*. Éditions Universitaires de Dijon.

A Annexes

A.1 Annexe 1: incohérence des AOC

```
as.vector(Geo.CDem$IDU[Geo.CDem$AOC== "BGOR" & rowSums(Geo.CDem@data[, c(24, 26: 29)])> 0])
as.vector(Geo.CDem$IDU[Geo.CDem$AOC== "BOUR" & rowSums(Geo.CDem@data[, 26: 29])> 0])
as.vector(Geo.CDem$IDU[Geo.CDem$AOC== "VILL" & rowSums(Geo.CDem@data[, c(26, 29)])> 0])
as.vector(Geo.CDem$IDU[Geo.CDem$AOC== "PCRU" & Geo.CDem@data[, 26]> 0])
```

```
[1] "21412000AZ0139" "21464000AN0094" "21492000AR0011"
```

```
[4] "21492000BN0045" "215690000C0840"
```

```
[1] "210370000A0507" "21110000AK0116" "21150000AM0096"
```

```
[4] "21428000AA0019" "21582000BC0069"
```

```
[1] "21037000AH0094" "21037000AH0096" "21110000AM0101"
```

```
[4] "21133000AB0401" "21133000AC0005" "21133000AC0003"
```

```
[7] "21133000AC0002" "21133000AC0004" "21512000AE0292"
```

```
[10] "21582000AL0049"
```

```
[1] "21442000AB0315"
```

A.2 Annexe 2: les intitulés pédologiques

Pour retrouver les intitulés des UCS, nous utilisons le site web <https://bourgogne.websol.fr/carto> où les différents types de sols qui composent les UCS sont consultables. Le travail manuel a consisté à extraire les coordonnées Lambert 93 d'au moins une parcelle par UCS et d'aller chercher sur le site le nom de l'UCS correspondante. Nous voyons également que lorsque l'UCS est un numéro manquant c'est qu'il s'agit de sols artificialisés (Chenôve, Nuits et Beaune). Il y a un léger effet frontière au sud sur les valeurs qui ne sont pas appariées.

```
yy <- data.frame(coordinates(GCDtmp3), GCDtmp3$NOUC)
yy[!duplicated(GCDtmp3$NOUC), ]
plot(GCDtmp3)
plot(GCDtmp3[GCDtmp3$NOUC== "0",], col= "blue", add= T, pch= 20)
```
