# Méthode de prévision

**Etude de la série :** Nombre de créations d'entreprises - Micro-entrepreneurs - Activités spécialisées, scientifiques et techniques et activités de services administratifs et de soutien - France

Keroudine BELLADJO



# Plan

I - Introduction : présentation de la série

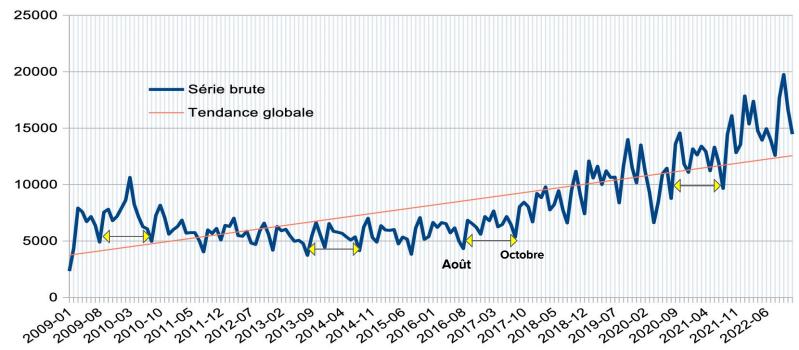
II - Lissage

III - Box-Jenkins

**IV-** Conclusion

### I - INTRODUCTION : Présentation de la série

Le nombre d'entreprises créées chaque moi en France par les micro-entrepreneurs dans les activités spécialisées, scientifiques et techniques, ainsi que dans les activités de services administratifs et de soutien sur la période 2009-2022

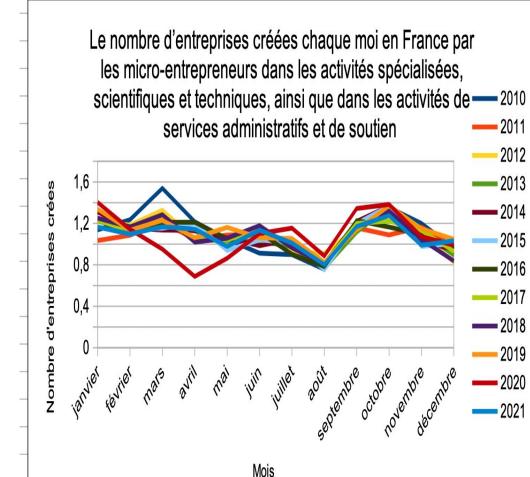


Nombre de créations d'entreprises

Mois Source : INSEE

# 1 - Graphique du TABLEAU DE BUYS-BALLOT

- Des creux tous les mois d'Août,
- Des pics en octobre
- Des variations inattendues en mars 2010 et en avril 2020.

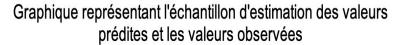


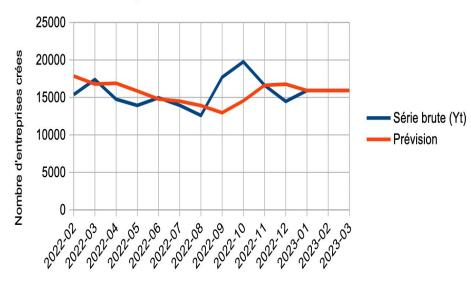
# II - Lissage

Dans cette partie nous appliquerons différentes méthode de lissage : la méthode de Holt, la méthode de Holt-Winters sur notre série temporelle

Objectif : Déterminer la meilleure méthode de lissage pour cette série

# 1 - La méthode de Holt





Mois

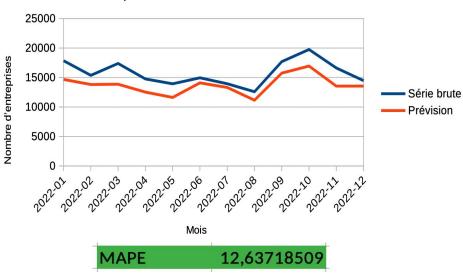
Le MAPE obtenu avec cette méthode :

MAPE 11,04 %

## 2 - La méthode de Holt-Winters

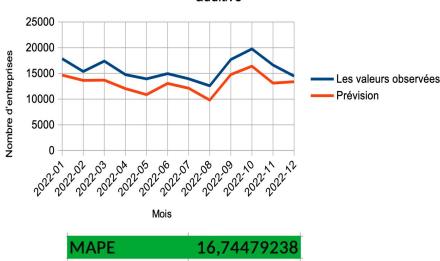
La méthode additive:

Legère écart entre l'échantillon d'estimation des valeurs prédites et les valeurs observées



La méthode multiplicative:

Ecart plus important entre l'échantillon d'estimation des valeurs prédites et les valeurs observées que pour la méthode additive



La meilleure méthode entre les deux est donc la méthode additive

### Comparaison entre La méthode de Holt-Winters additive et la La méthode de Holt

La méthode de Holt :

La méthode de Holt-Winters additive :

MAPE

- → La méthode de Holt a la plus petite MAPE.
- → C'est donc la meilleure méthode pour cette série parmi les méthode de lissage

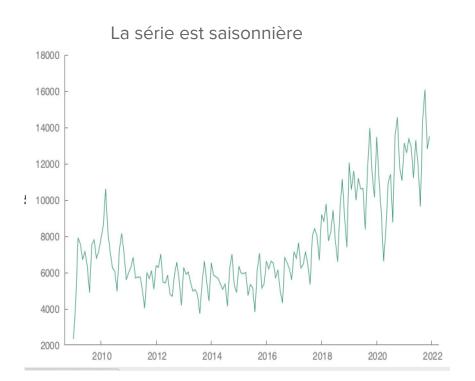
### **III-Méthode de Box-Jenkins**

La méthode de Box-Jenkins est une approche en plusieurs étapes pour identifier et modéliser une série chronologique stationnaire avec un processus auto-régressif et une moyenne mobile (ARMA).

# Première étape :Analyse de données

Étape ayant pour objectif la stationnarisation de la série

# 1 - La série Brute (v2)



#### Test de Dicker-Fuller

H0 = La série admet de racines unitaires

H1 = La série n'admet pas de racines unitaires

```
Test de Dickey-Fuller augmenté pour v2
test à reculons à partir de 13 retards, suivant le critère AIC
taille de l'échantillon 143
hypothèse nulle de racine unitaire : a = 1

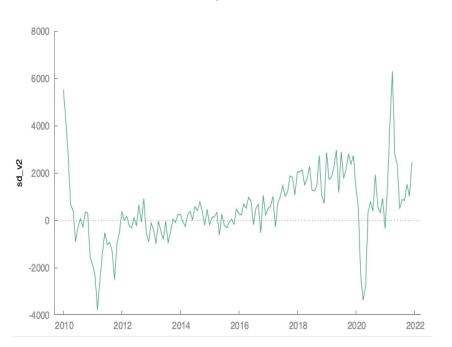
test avec constante
avec 12 retards de (1-L)v2
modèle: (1-L)y = b0 + (a-1)*y(-1) + ... + e
valeur estimée de (a - 1): 0.0379423
statistique de test: tau_c(1) = 1.09701
p. critique asymptotique 0.9975
Coeff. d'autocorrélation du 1er ordre pour e: 0.021
différences retardées: F(12, 129) = 28.081 [0.0000]
```

La p-critique ou p-value  $0.9975 > \alpha = 0.05$ , on ne rejette donc pas H0.

La série n'est donc pas stationnaire

# 2 - Série en différence saisonnière (Sd\_v2)

#### La série n'est pas saisonnière



Test de Dicker-Fuller

H0 = La série admet de racines unitaires

H1 = La série n'admet pas de racines unitaires

```
Test de Dickey-Fuller augmenté pour sd_v2
test à reculons à partir de 13 retards, suivant le critère AIC
taille de l'échantillon 130
hypothèse nulle de racine unitaire : a = 1

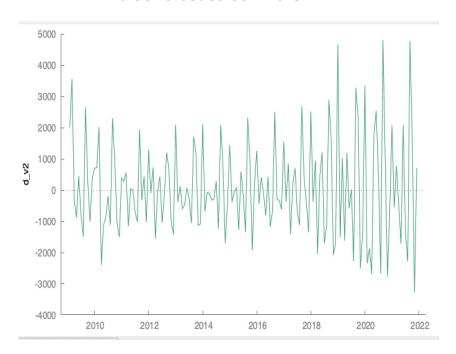
test avec constante
avec 13 retards de (1-L)sd_v2
modèle: (1-L)y = b0 + (a-1)*y(-1) + ... + e
valeur estimée de (a - 1): -0.148233
statistique de test: tau_c(1) = -1.74347
p. critique asymptotique 0.4093
Coeff. d'autocorrélation du 1er ordre pour e: -0.009
différences retardées: F(13, 115) = 2.852 [0.0014]
```

La p-critique  $0.4093 > \alpha = 0.05$ , on ne rejette donc pas H0.

La série n'est donc pas stationnaire

# 3 - Série en différence première (d\_v2)

#### La série est saisonnière



Test de Dicker-Fuller

H0 = La série admet de racines unitaires

H1 = La série n'admet pas de racines unitaires

```
Test de Dickey-Fuller augmenté pour d_v2
test à reculons à partir de 13 retards, suivant le critère AIC
taille de l'échantillon 143
hypothèse nulle de racine unitaire : a = 1

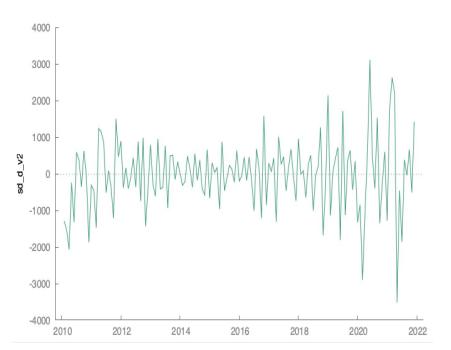
test avec constante
avec 11 retards de (1-L)d_v2
modèle: (1-L)y = b0 + (a-1)*y(-1) + ... + e
valeur estimée de (a - 1): -2.29016
statistique de test: tau_c(1) = -3.76651
p. critique asymptotique 0.003285
Coeff. d'autocorrélation du 1er ordre pour e: 0.015
différences retardées: F(11, 130) = 30.770 [0.0000]
```

La p-critique  $0.003282 < \alpha = 0.05$ , faible, on rejette donc H0.

La série est donc stationnaire

### 4 - Série en différence première et saisonnière (sd\_d\_v2)

La série n'est pas saisonnière



Test de Dicker-Fuller

H0 = La série admet de racines unitaires

H1 = La série n'admet pas de racines unitaires

Test de Dickey-Fuller augmenté pour sd\_d\_v2 test à reculons à partir de 13 retards, suivant le critère AIC taille de l'échantillon 130 hypothèse nulle de racine unitaire : a = 1

test avec constante avec 12 retards de (1-L)sd\_d\_v2 modèle: (1-L)y = b0 + (a-1)\*y(-1) + ... + e valeur estimée de (a-1): -2.72201 statistique de test: tau\_c(1) = -5.13918 p. critique asymptotique 1.051e-05 Coeff. d'autocorrélation du 1er ordre pour e: -0.020 différences retardées: F(12, 116) = 4.249 [0.0000]

La p-critique est très petite, on rejette donc H0.

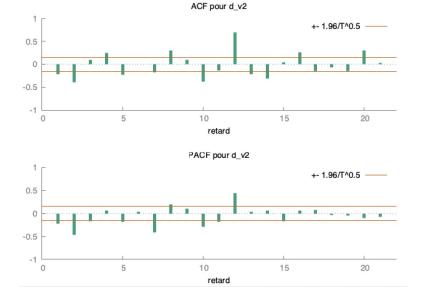
La série est donc stationnaire.

# Deuxième étape

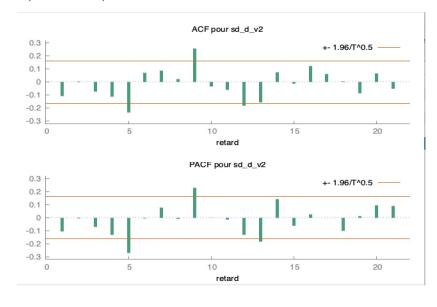
Identification, estimation, validation et prévision du modèle.

# Corrélogramme des deux séries stationnaires

Série en différence premières (d\_v2):



Série en différence première et saisonnière (sd\_d\_v2):



❖ La série sd\_d\_v2 a le corrélogramme le plus significatif, on choisit donc cette série.

### Estimation du modèle et son écriture

Test individuel : Test de significativité du modèle

Évaluations de la fonction : 88 Évaluations du gradient : 31 Modèle 7: ARIMA, utilisant les observations 2010:02-2021:12 (T = 143) Estimation par AS 197 (MV exact) Variable dépendante: (1-L)(1-Ls) v2 Écarts-types basés sur la matrice hessienne coefficient éc. type p. critique 0.1559 const 3.12569 20.0433 0.8761 phi 9 0.236105 0.0937563 2.518 0.0118 phi\_22 -0.3163830.114289 -2.7680.0056 \*\*\* theta 1 -0.186766 0.0919645 -2.0310.0423 theta 5 -0.277744 0.0909111 -3.0550.0022 \*\*\* Theta 1 -0.5137170.109569 -4.6892.75e-06 Moyenne var. dép. -21.58741 Éc. type var. dép. 981.3808 Éc. type innovations 814.8222 Movenne innovations -55.03916 0.916353 R2 ajusté 0.913928 Log de vraisemblance -1165.059 Critère d'Akaike 2344.117 Critère de Schwarz 2364.857 Hannan-Ouinn 2352.545 Réel Imaginaire Modulo Fréquence Ordre 1 0.7843 0.6760 1.0354 0.1132 Ordre 2 0.7843 -0.67601.0354 -0.1132Ordre 3 -1.0460-0.16771.0594 -0.4747-1.04601.0594 0.4747 Ordre 4 0.1677 0rdre 1.0408 -0.13181.0491 -0.0200

Ecriture du modèle estimé:

Le modèle est significatif, on peut donc l'écrire:

$$(1-\varphi_9 B^9 - \varphi_{22} B^{22}) (1-B)(1-B^{12})v2$$
  
=  $(1-\theta_5 B^5)(1-\Theta B^{12})\epsilon_t$ 

- Tous les coefficients sont significatifs.
- Le modèle est donc significatif

### Validation du modèle

Fonction d'autocorrélation résiduelle \*\*\*, \*\*, \* indiquent une significativité au seuil de 1%, 5% et 10% sur la base d'écart-type 1/T^0.5

RETARD	ACF	PACF	Q	[p. criti	que]
1 -0.0 2 -0.0 3 -0.0 4 -0.0 5 0.0 6 0.0 7 0.0 8 0.0 9 0.0 10 -0.0 11 -0.0 12 0.0 13 -0.1 14 0.0 15 0.0 16 0.0 17 0.0	075 536 439 077 223 844 93 232 251 403 678 388 * 531 900 534 608	-0.0075 -0.0536 -0.0448 -0.0114 0.0174 0.0823 0.0071 0.0607 0.0331 -0.0173 -0.0372 0.0610 -0.1497 * 0.0457 0.0780 0.0523 0.0152 -0.0329	Q	1.8780 1.8803 2.2543 2.3378 2.4363 2.6915 3.4186 6.4921 6.9457 8.2589 8.7248 9.0536	[0.171] [0.391] [0.521] [0.674] [0.786] [0.846] [0.844] [0.643] [0.643] [0.647] [0.647] [0.726] [0.769]
19 -0.0 20 0.1 21 -0.0	039	-0.0057 0.0893 -0.0809		9.2670 11.0868 11.7608	[0.814] [0.746] [0.760]

#### Test PORTMANTEAU

H<sub>0</sub> = Toutes les autocorrélations des résidus du modèle valent zéro

H<sub>1</sub> = Au moins une est différente de zéro

La p-critique la plus petite des autocorrélations de notre modèle est 17,1% > 5%, on ne rejette donc pas H0, Les résidus sont des bruits blancs. Notre modèle est donc valide

## **Prévision**

### Calcul des prévisions

U2 de Theil

Proportion de biais, UM

Proportion des régressions, UR

Proportion des perturbations, UD

	v2	prédiction	éc. type	intervalle de 95%
2021:01	13167.00	14045.70		
2021:02	12625.00	11860.34		
2021:03	13403.00	12406.41		
2021:04	12944.00	11618.32		
2021:05	11226.00	12933.87		
2021:06	13318.00	13929.85		
2021:07	11944.00	12812.68		
2021:08	9663.00	9061.33		
2021:09	14458.00	13562.02		
2021:10	16107.00	15813.53		
2021:11	12831.00	14128.20		
2021:12	13546.00	13043.02		
2022:01	17853.00	17264.25	814.822	15667.22 - 18861.27
2022:02	15372.00	15612.77	1050.252	13554.31 - 17671.22
2022:03	17388.00	15497.56	1241.822	13063.63 - 17931.48
2022:04	14762.00	13514.07	1407.556	10755.31 - 16272.83
2022:05	13936.00	12791.31	1555.734	9742.13 - 15840.49
2022:06	14955.00	15028.15	1615.763	11861.31 - 18194.99
2022:07	13948.00	13824.83	1673.641	10544.55 - 17105.10
2022:08	12590.00	11603.66	1729.583	8213.74 - 14993.58
2022:09	17693.00	16611.76	1783.771	
2022:10	19757.00	18151.04	1891.328	14444.11 - 21857.97
2022:11	16624.00	15627.10	1982.047	
2022:12	14470.00	15056.72	2068.792	11001.96 - 19111.48
Statist	iques sur la d	qualité de la	prévision uti	lisant 12 observations
Moyenne	Erreur		730.4	
Moyenne	Erreur Carrée	e (racine)	1037.9	
Moyenne	Erreur Absolu	ue	880.51	
Moyenne	Pourcentage I	Erreur	4.4734	
		Erreur Absolue	5.4918	

0.41107

0.49528

0.50176

0.0029592

### Critères de qualité prédictive :

MAPE (Moyenne Pourcentage Erreur Absolue) = 5,4918%

### Les modèles identifiés et leur comparaison

Xt = v2

Modèles	Coefficients significatifs	Test Portmanteau	Le critère d'Akaike (AIC)	MAPE
$(1-\varphi_9 B^9 - \varphi_{22} B^{22}) (1-B)(1-B^{12}) X_t = (1-\theta_5 B^5)(1-\Theta B^{12}) \epsilon_t$	OUI	17% - 84%	2344,177	5,49
$(1-\phi_1 B) (1-\Phi B^{12})(1-B)(1-B^{12})X_t = (1-\theta_5 B^5-\theta_9 B^9-\theta_{13} B^{13})\epsilon_t$	OUI	33,2%- 99,7%	2347,947	11,409
$(1-\varphi_1B - \varphi_{13}B^{13})(1-\Phi B^{12})(1-B)(1-B^{12})X_t$ = $(1-\theta_5B^5-\theta_9B^9)\epsilon_t$	OUI	32,5%-99,6%	2345,956	11,035
$(1-\varphi_1B - \varphi_9B^9)(1-\Phi B^{12})(1-B)(1-B^{12})X_t = (1-\theta_5B^5)\epsilon_t$	OUI	43,5%-97,1%	2351.378	10,476
$(1-\varphi_1B - \varphi_5B^5 - \varphi_{12}B^{12})(1-B)(1-B^{12})X_t = (1-\theta_9B^9 - \theta_{13}B^{13})\epsilon_t$	OUI	44,7%-97,2%	2348,249	11,435

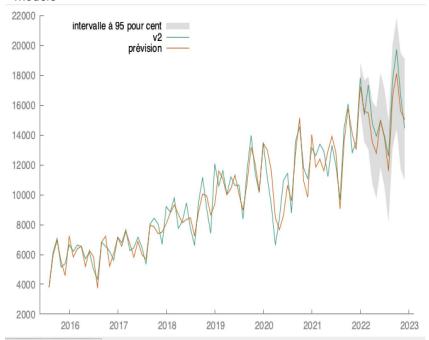
## **IV** - Conclusion

Le MAPE du meilleurs modèle de la **méthode de** lissage (méthode de Holt) : 11,04%

Le MAPE du meilleurs modèle de la **méthode de Box-Jenkins : 5,49%** 

Pour cette série la meilleure méthode est donc la méthode de Box-Jenkins.

Graphique comportant les observations et les prévisions du meilleur modèle



# Merci pour votre attention!