#### 04-02 Visualisation des séries temporelles

Été 2021

#### NOUS ÉCLAIRONS. VOUS BRILLEZ.

FORMATION CONTINUE ET SERVICES AUX ENTREPRISES



#### Sommaire

- 1. Objets "ts"
- 2. Graphiques
- 3. Décomposition d'une séries temporelle
- 4. Graphiques de saison
- 5. Autocorrélations
- 6. Exemple Série Google
- 7. Références

### Objets "ts"

#### **Objets "ts"**

Permet de fabriquer des séries temporelles

```
mydata <- c(1,2,3,2,1) # Les données
mydata <- as.ts(mydata) # Objet "série temporelle"
mydata <- ts(mydata) # Équivalent</pre>
```

#### **Datation**

#### ■ **Dater** une série temporelle

```
# Dater une série temporelle annuelle qui débute en 2020
mydata <- ts(mydata, start=2020)

# Dater une série temporelle trimestrielle débutant en mars 2020
mydata <- ts(mydata, start=c(2020,3), frequency=4)

# Dater une série temporelle mensuelle débutant en août 2020
mydata <- ts(mydata, start=c(2020,8), frequency=12)</pre>
```

#### Question

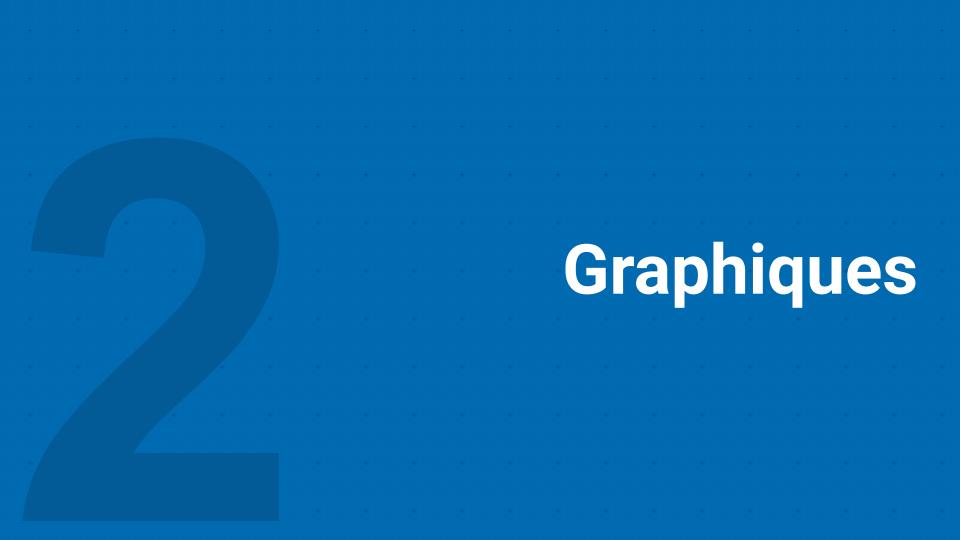
Soit la ligne de code suivante:

```
x \leftarrow ts(c(299,7,92,4,58), start=2015)
```

S'agit-il d'une série annuelle, trimestrielle ou mensuelle?

#### **Objets et fonctions ts**

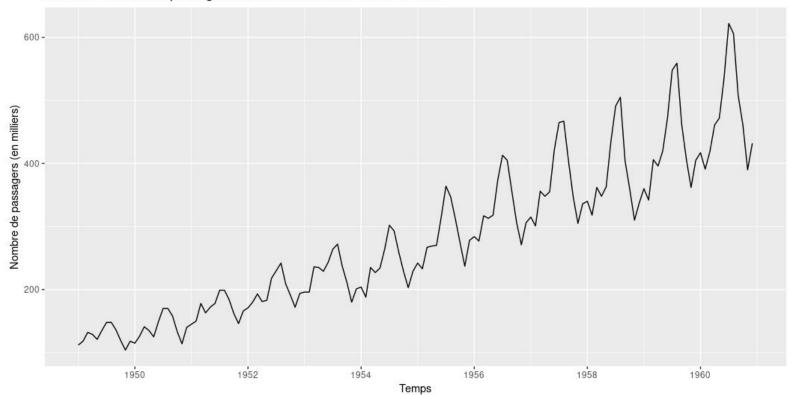
Type de données	Fréquence	Exemple de "start"
Annuel	1	1998
Trimestriel	4	c(1998,3)
Journalier	7 ou 365.25	1 ou c(1998,280)
Hebdomadaire	52.18	c(1998,22)
Horaire	24 ou 168 ou 8.766	1
Demi-horaire	48 ou 336 ou 17.532	1



Afficher une série temporelle avec ggplot2

```
library(ggplot2)
library(fpp2)
airline <- read.table("../../data/airline49.dat")
airline <- ts(airline, start=c(1949,1), frequency=12)
autoplot(airline) +
   ggtitle("Nombre mensuel de passagers sur les vols aériens internationaux") +
   xlab("Temps") +
   ylab("Nombre de passagers (en milliers)")</pre>
```

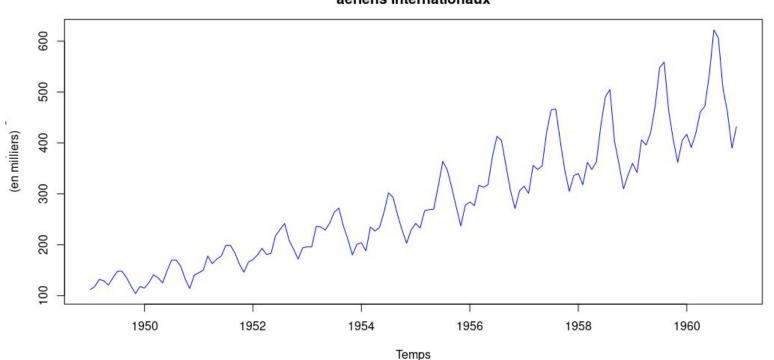
Nombre mensuel de passagers sur les vols aériens internationaux



Autre manière de faire sans ggplot2

```
plot.ts(airline, main="Nombre mensuel de passagers sur les vols aériens internationaux",
xlab="Temps", ylab="Nombre de passagers (en milliers)", col="blue")
```

#### Nombre mensuel de passagers sur les vols aériens internationaux





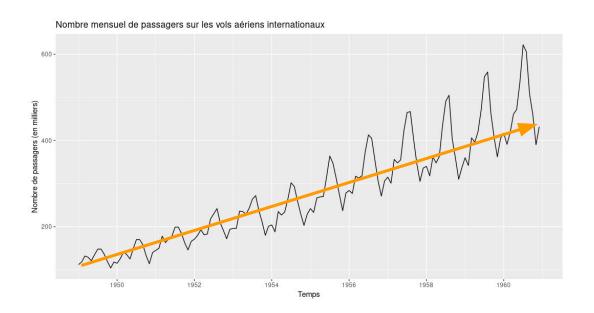
# Décomposition d'une série temporelle

#### Décomposition d'une série temporelle

- La décomposition classique d'une série temporelle se décline en quatre composantes
  - La tendance (trend)
  - La saisonnalité (season)
  - Le cycle
  - La partie résiduelle
- La décomposition peut être additive ou multiplicative

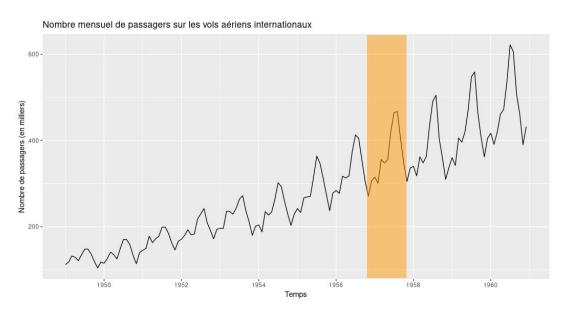
#### La tendance

■ La **tendance** est le comportement à long terme de la série



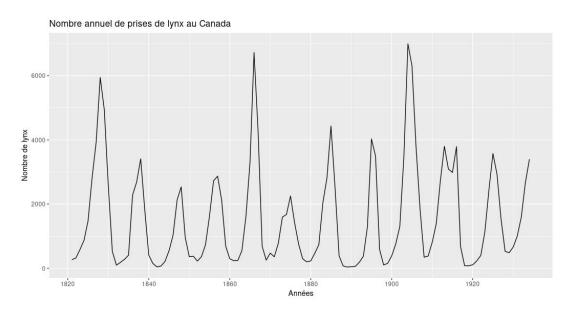
#### La saisonnalité

 La saisonnalité ou partie saisonnière apparaît lorsqu'un facteur saisonnier survient par exemple chaque année de manière similaire



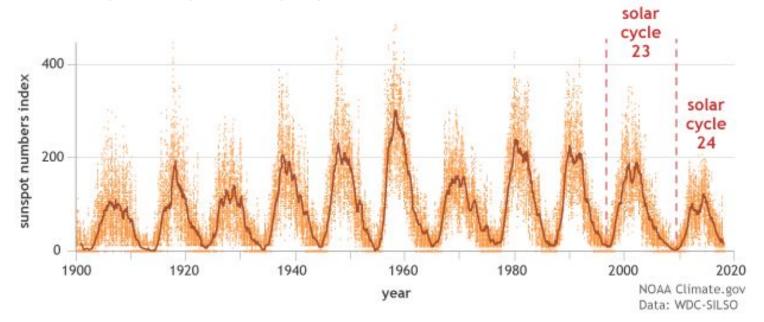
#### Le cycle

Le **cycle** apparaît lorsque la série montre des périodes de croissance et décroissance qui reviennent de façon non régulière.



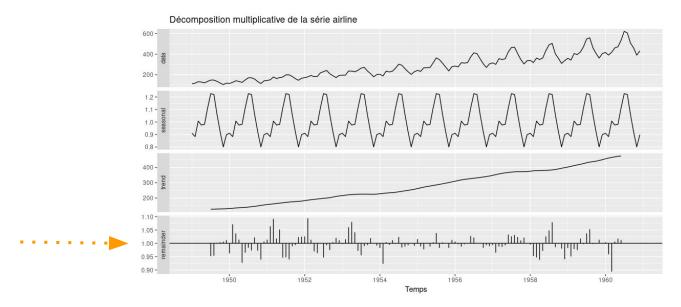
#### Ne pas confondre saisonnalité et cycle!

Solar activity over the past 11 sunspot cycles



#### La partie résiduelle

■ La partie résiduelle, ou résidu, est ce qu'il reste après avoir ôté de la série initiale les précédentes composantes (tendance, saisonnalité et cycle)



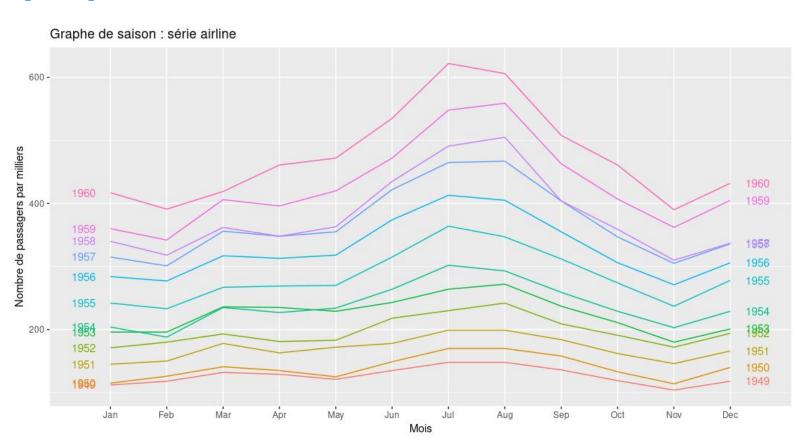
#### **Décomposition sous R**

 Pour décomposer une série, utiliser la fonction decompose avec comme argument type les valeurs additive ou multiplicative

```
# Décomposition de la série "airline"
airline %>% decompose(type="multiplicative") %>%
  autoplot() + xlab("Temps") +
  ggtitle("Décomposition multiplicative de la série airline")
```

■ La fonction **ggseasonplot** permet de montrer la série temporelle découpée sur chaque saison pour mieux en appréhender les caractéristiques

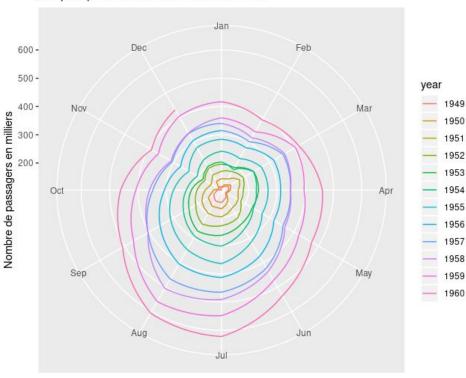
```
# Graphe de saison
ggseasonplot(airline, year.labels=TRUE, year.labels.left=TRUE) +
  ylab("Nombre de passagers par milliers") +
  xlab("Mois") +
  ggtitle("Graphe de saison : série airline")
```



Il est possible de changer l'axe horizontal pour un axe de "rotation"

```
# Graphe polaire de saison
ggseasonplot(airline, polar=TRUE) +
  ylab("Nombre de passagers par milliers") +
  xlab("Mois") +
  ggtitle("Graphe polaire de saison : série airline")
```

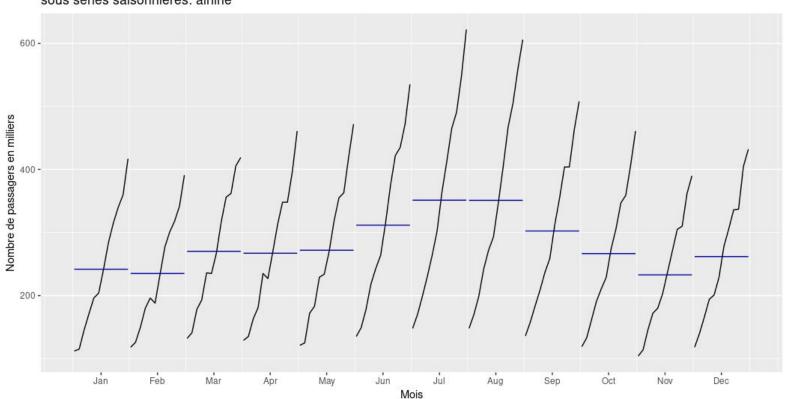




 On peut aussi tracer la série sur chaque saison séparément en regroupant toutes les données d'une même saison sur le même sous-graphique

```
# Sous-série saisonnière
ggsubseriesplot(airline) +
  ylab("Nombre de passagers en milliers") + xlab("Mois")+
  ggtitle("sous séries saisonnières: airline")
```







#### Autocorrélations

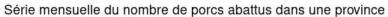
#### **Autocorrélations**

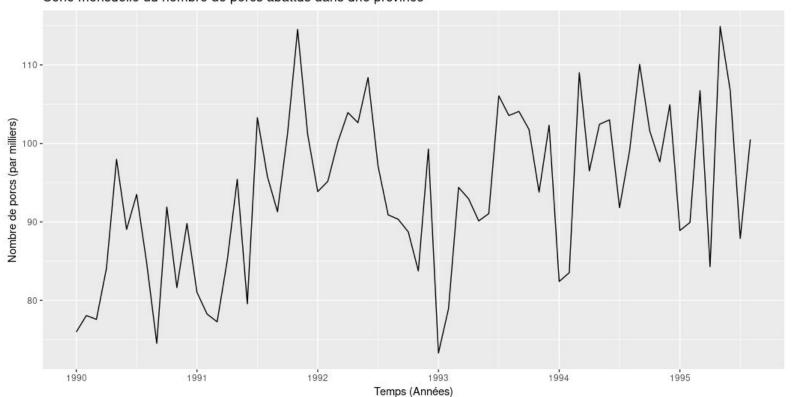
L'autocorrélation mesure le degré de dépendance linéaire qu'il y a entre deux variables du processus  $(X_t)_{t \in 1, \dots, T}$ ; elle est définie par :

$$ho(\mathsf{k}) = rac{\sum\limits_{t=\mathsf{k}+1}^\mathsf{T} (\mathsf{X}_\mathsf{t} - ar{\mathsf{X}}) (\mathsf{X}_\mathsf{t-\mathsf{k}} - ar{\mathsf{X}})}{\sum\limits_{t=1}^\mathsf{T} (\mathsf{X}_\mathsf{t} - ar{\mathsf{X}})^2}$$

 En R, la fonction pour obtenir l'autocorrélation est ggAcf ou plus simplement acf

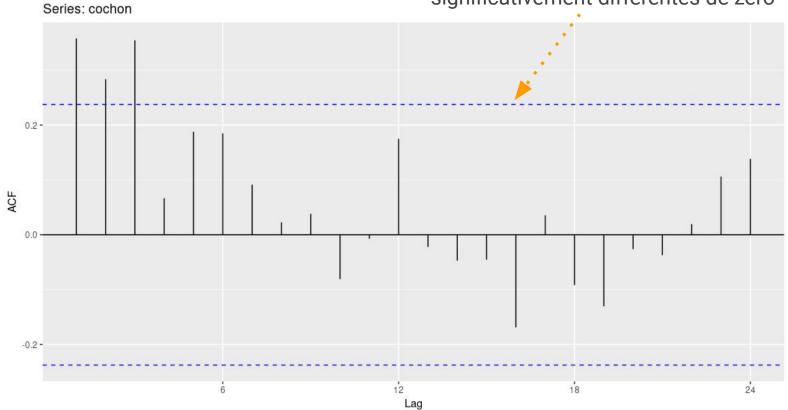
#### **Autocorrélations**





#### Corrélogramme

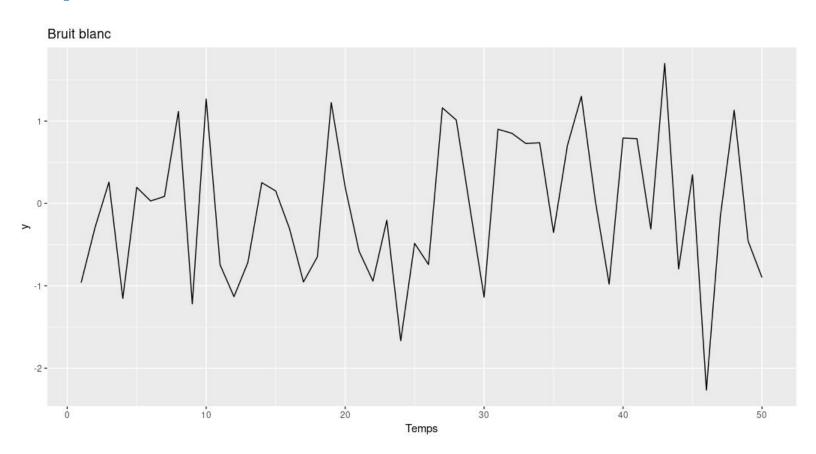
autocorrelations (statistiquement) significativement différentes de zéro



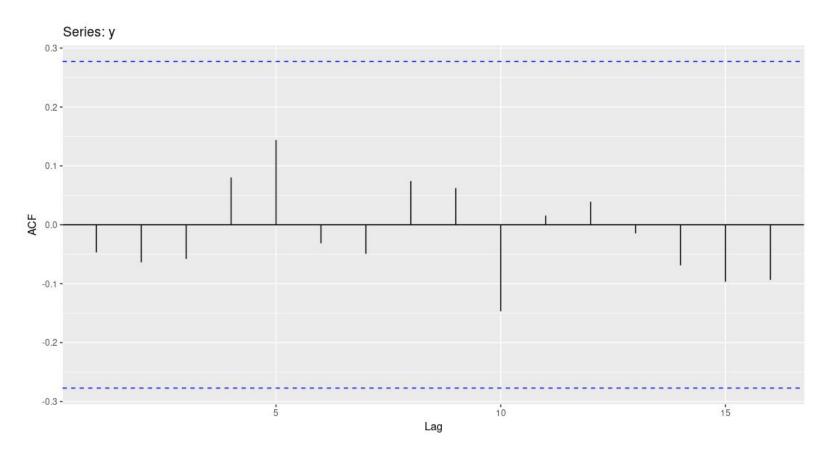
#### **Exemple: bruit blanc**

■ Un **bruit blanc** est une suite de variables **i.i.d.**..

#### **Exemple: bruit blanc**



#### **Exemple: bruit blanc**

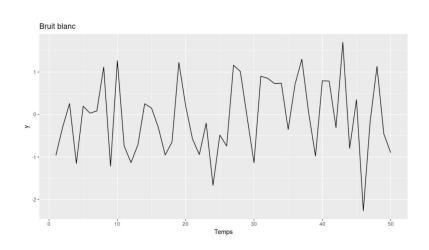


#### **Test de Ljung et Box**

- Le test de Ljung et Box est un test bâti à partir de la valeur des h premières autocorrélations
- Si la p-value est très petite, cela signifie que l'on rejette le fait que le processus soit un bruit blanc

```
#Test de Ljung et Box
Box.test(y, lag=24, fitdf=0, type="Lj")
```

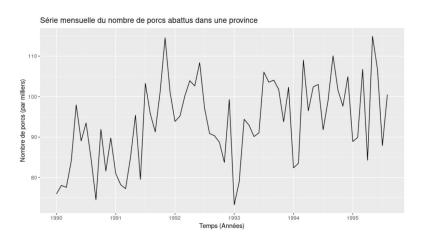
 Donc, on ne rejette pas le fait que la série y soit un bruit blanc



```
data: y
X-squared = 13.353, df = 24, p-value = 0.9599
```

Box-Ljung test

#### **Autre exemple**

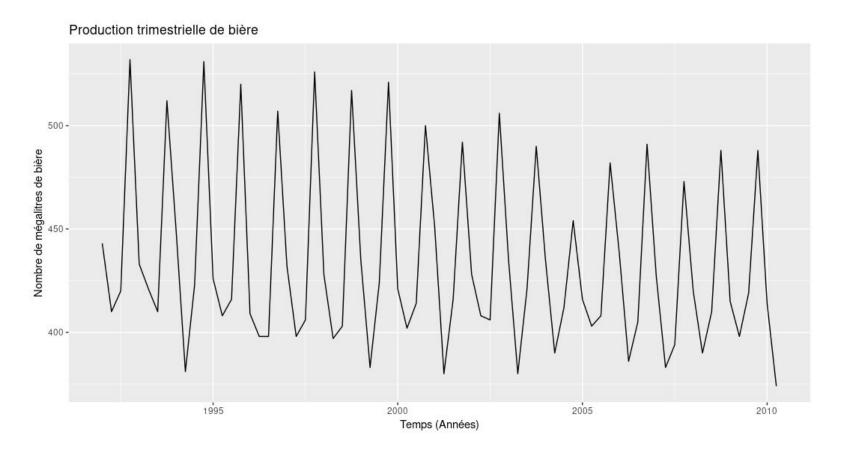


Box-Ljung test

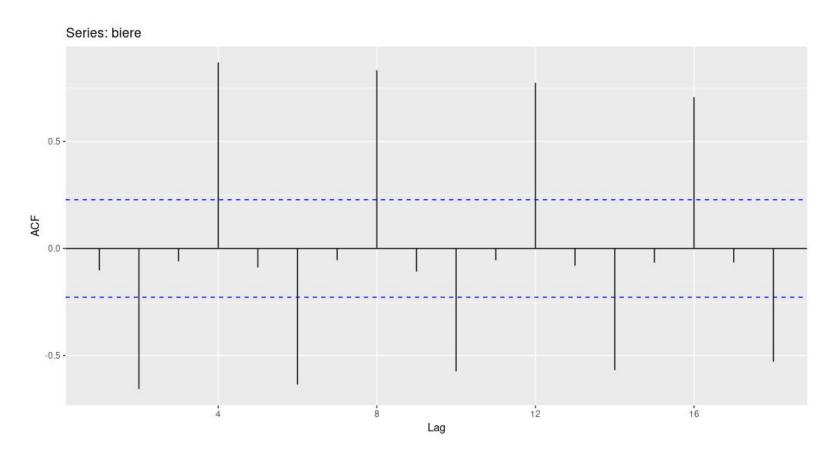
data: cochon
X-squared = 42.815, df = 24, p-value = 0.01044

On rejette le fait que la série soit un bruit blanc

# Tendance et saisonnalité sur les ACF



# Tendance et saisonnalité sur les ACF

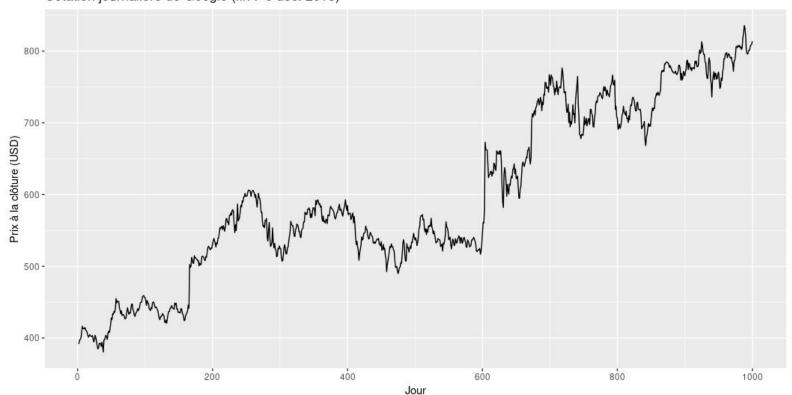




# Exemple Série Google

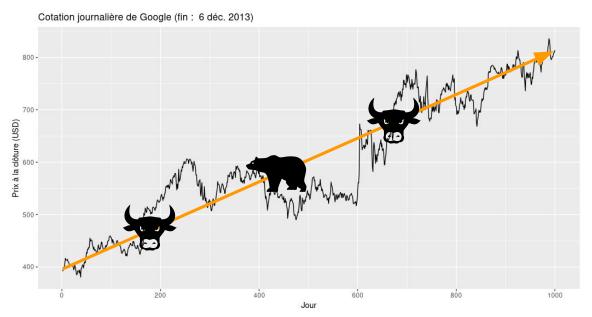
# **Série Google**

Cotation journalière de Google (fin: 6 déc. 2013)

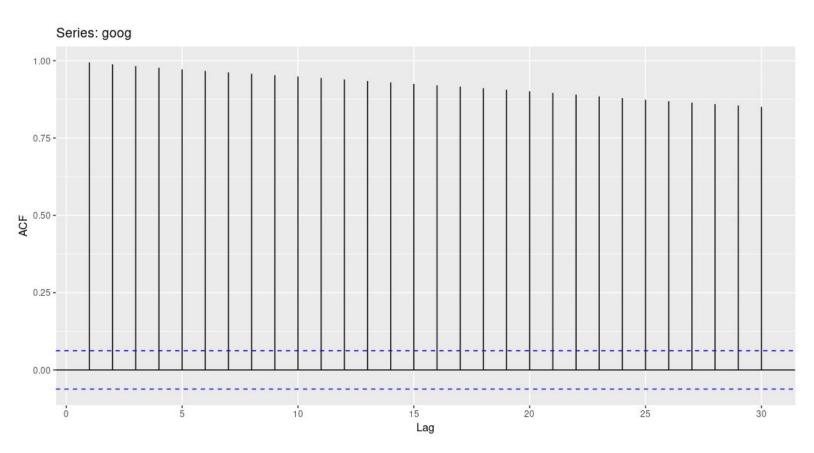


# Question

La série Google présente t-elle une tendance et/ou une saisonnalité et/ou des cycles ?



# Corrélogramme de l'action Google

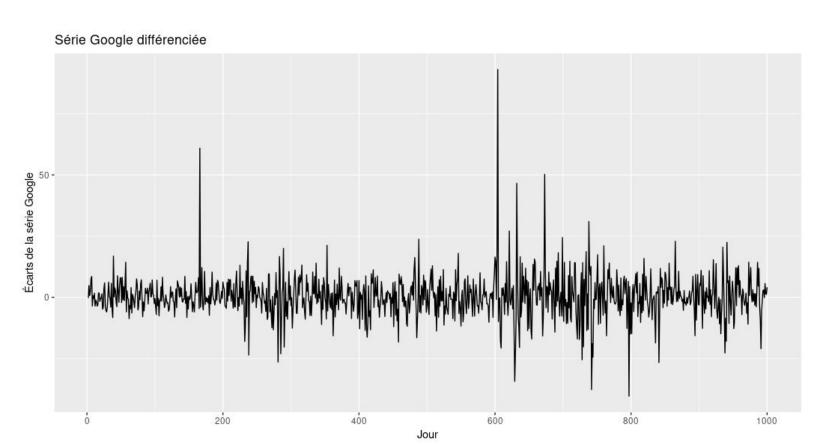


#### Série différenciée

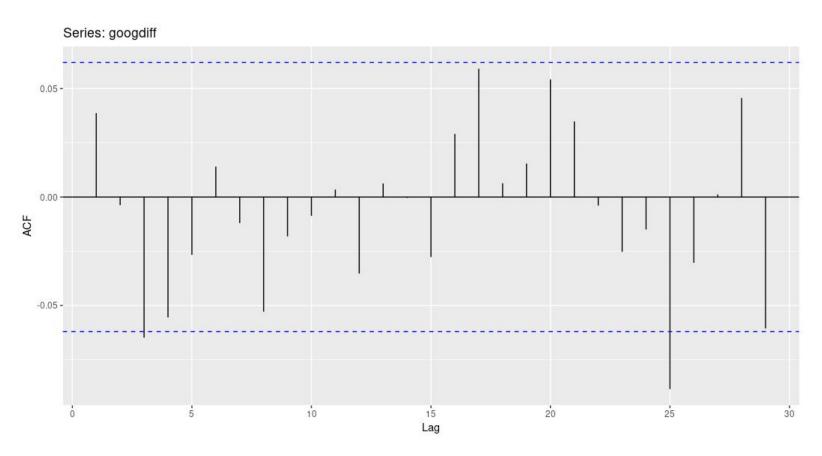
■ Pour "retirer" la tendance, il faut **différencier** la série

```
# Série différenciée
googdiff <- diff(goog, differences=1)
autoplot(googdiff) +
   ggtitle("Série Google différenciée") +
   xlab("Jour") + ylab("Écarts de la série Google")</pre>
```

# Série différenciée



# Corrélogramme de la série Google différenciée



#### En résumé

- Initialement, la série présente une tendance linéaire croissante
- Cela est corroboré par l'examen du corrélogramme où les autocorrélations successives décroissent lentement
- Après avoir différencié la série :  $Y_t = X_t X_{t-1}$ , la série différenciée  $Y_t$  ne présente plus de tendance, et le corrélogramme correspondant est quasiment celui d'un bruit blanc!



Pull de <a href="https://github.com/mswawola-cegep/420-a58-sf.git">https://github.com/mswawola-cegep/420-a58-sf.git</a>
<a href="https://github.com/mswawola-cegep/420-a58-sf.git">04-02-TP</a>

# Références

#### Références

[1] Cours "R et la prévision de séries temporelles" de Michel Carbon - Université Laval