

# Prévision de consommation électrique à plusieurs niveaux

# Introduction

# Prédiction de consommation électrique

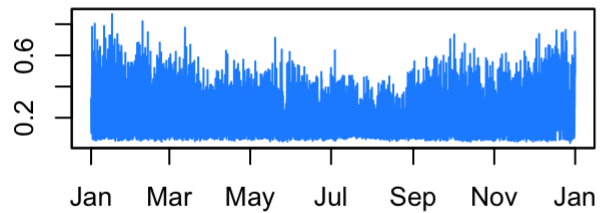
- x1    x10                   10
- x11   x20                   100
- x21   x30                   1000

# Sommaire

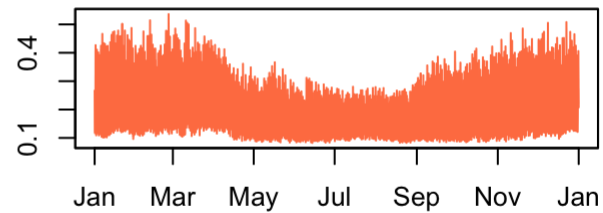
# Analyse descriptive des données

# Représentations graphiques de **x2**, **x12** et **x22**

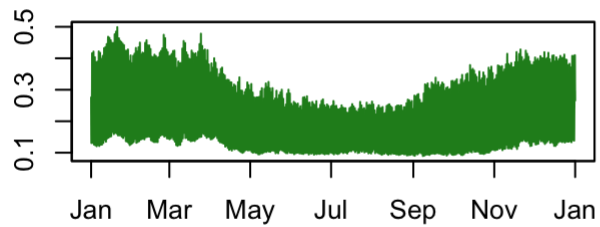
échantillon X2



échantillon X12

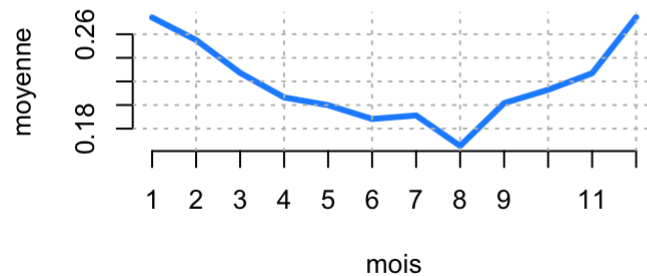


échantillon X22

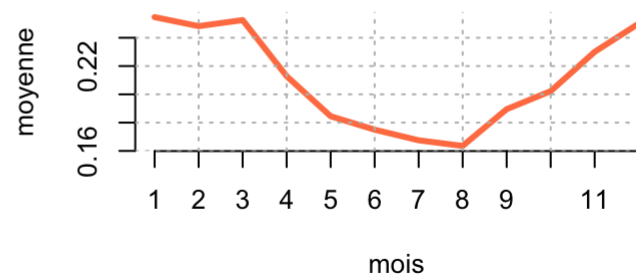


# Représentation graphique des moyennes par mois

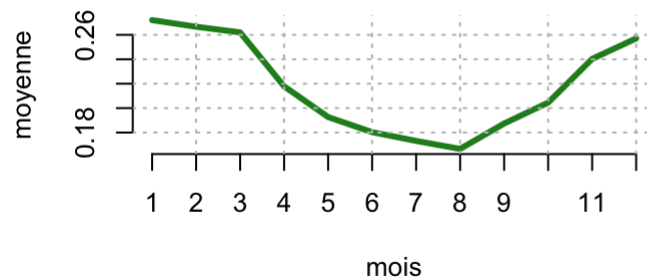
**Moyenne par mois de X2**



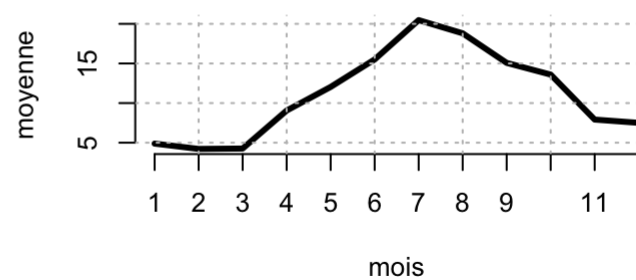
**Moyenne par mois de X12**



**Moyenne par mois de X22**



**Moyenne par mois de la température**



# Estimation de l'erreur



# Création de la base de test :

```
smp_size <- floor(0.75*nrow(consom.csv))  
train_ind <- sample(seq_len(nrow(consom.csv)), size = smp_size)
```

```
Train <- consom.csv[train_ind, ]  
Test <- consom.csv[-train_ind, ]
```

Train	75%	data0	13140
-------	-----	-------	-------

Test	25%	data0	4380
------	-----	-------	------

# Création de la fonction de test :

$$RMSE(Y, \hat{Y}) = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}$$

```
rmse <- function (actual, predicted) {  
  sqrt(mean((actual - predicted)^2))  
}
```

Prédiction par régression linéaire

# Première fonction de prédiction

```
reglin <- function(k) {  
  # modèle  
  Xk <- data0[, k + 1]  
  model <- lm(Xk ~ mois + heure + Temperature, data = consom.csv)  
  
  # prédiction  
  Xk.pred <- data.frame(mois.pred, heure.pred, temp.Xk)  
  pred <- unname(predict(model, newdata = Xk.pred))  
}
```

# Deuxième fonction de prédiction

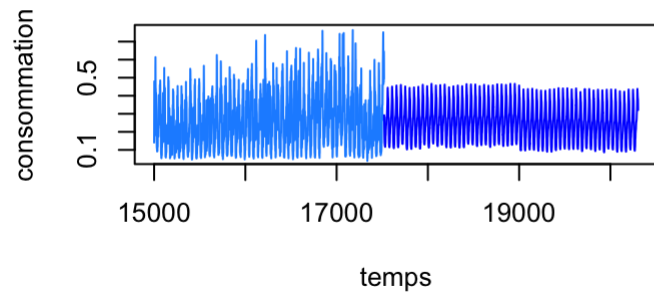
```
reglin <- function(k) {  
  # modèle  
  Xk <- data0[, k + 1]  
  model <- lm(Xk ~ mois + heure + weekend + Temperature  
              + temp.heure + temp.weekend + temp.mois  
              + mois.heure + weekend.heure, data = consom.csv)  
  # prédiction  
  Xk.pred <- data.frame(mois.pred, heure.pred, weekend.pred,  
                        temp.Xk, temp.heure.pred, temp.mois.pred,  
                        temp.weekend.pred, mois.heure.pred,  
                        weekend.heure.pred)  
  pred <- unname(predict(model, newdata = Xk.pred))  
}
```

# Troisième fonction de prédiction

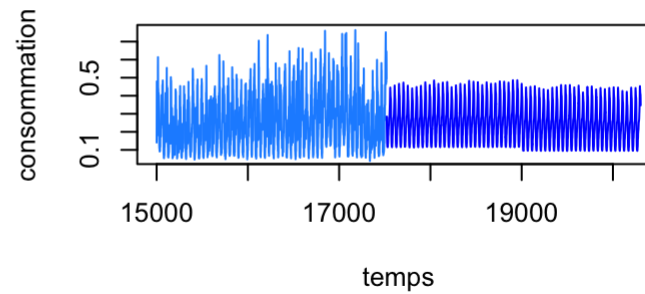
```
reglin <- function(k) {  
  # modèle  
  Xk <- data0[, k + 1]  
  model <- lm(Xk ~ mois + heure + weekend + Temperature  
              + I(Temperature^2) + Temperature.lag  
              + temp.heure + temp.weekend + temp.mois  
              + mois.heure + weekend.heure, data = consom.csv)  
  # prédiction  
  Xk.pred <- data.frame(mois.pred, heure.pred, weekend.pred,  
                        temp.Xk, temp.Xk^2, temp.Xk.lag,  
                        temp.heure.pred, temp.mois.pred,  
                        temp.weekend.pred, mois.heure.pred,  
                        weekend.heure.pred)  
  pred <- unname(predict(model, newdata = Xk.pred))  
}
```

# Résultats pour x2

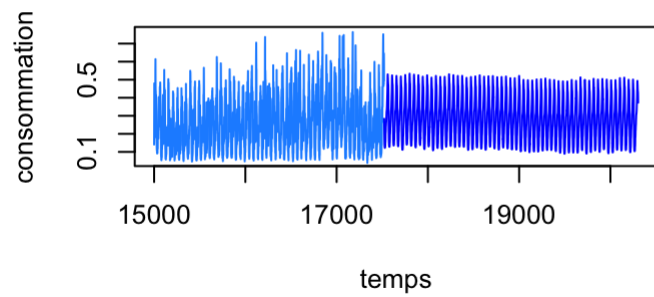
**première prédiction par lm pour X2**



**deuxième prédiction par lm pour X2**

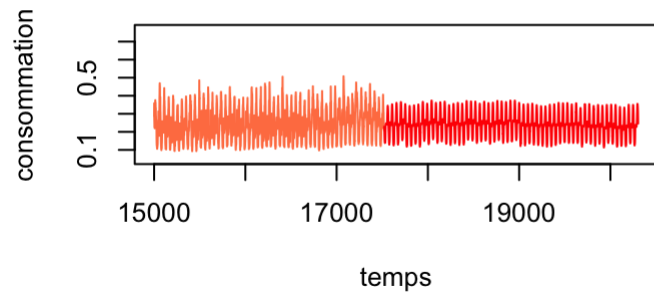


**troisième prédiction par lm pour X2**

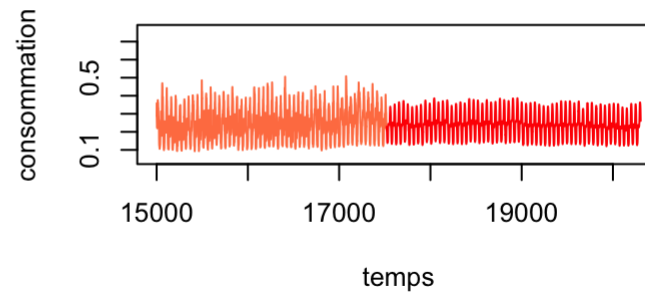


# Résultats pour x12

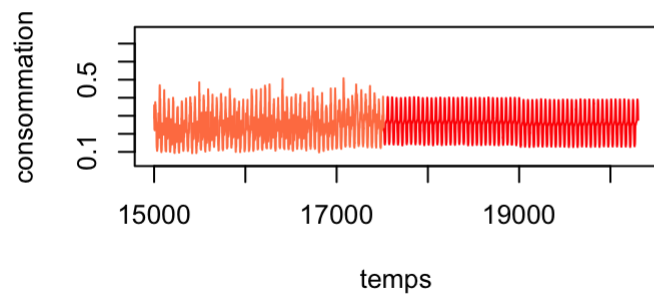
**première prédiction par lm pour X12**



**deuxième prédiction par lm pour X12**



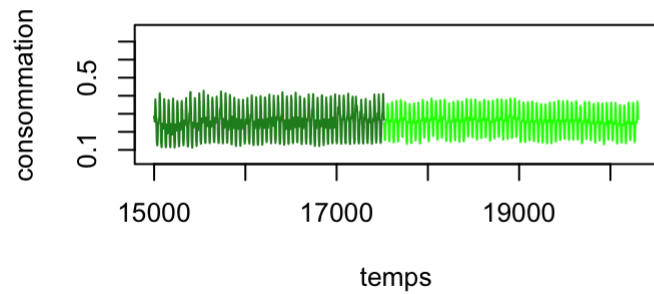
**troisième prédiction par lm pour X12**



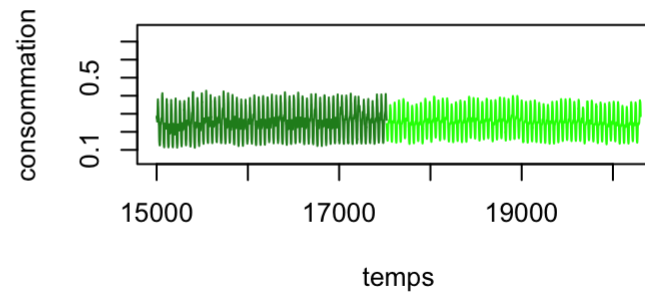


# Résultats pour x22

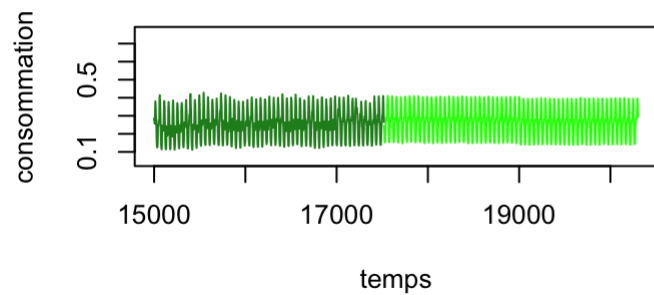
**première prédiction par lm pour X22**



**deuxième prédiction par lm pour X22**



**troisième prédiction par lm pour X22**



Prédiction par modèle additif  
généralisé

# Choix des paramètres

- 
- 
- 

rmse

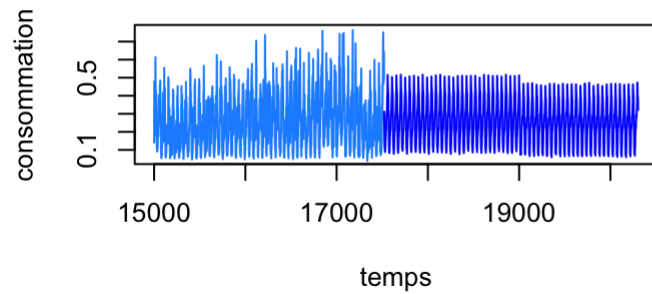
Temperature:  $k = 54$       heure:  $k = 48$   
mois:  $k = 12$       Temperature.lag:  $k = 10$   
weekend.heure:  $k = 10$       temp.weekend:  $k = 40$   
temp.mois:  $k = 20$       temp.heure:  $k = 18$   
mois.heure:  $k = 191$

# Fonction de prédiction

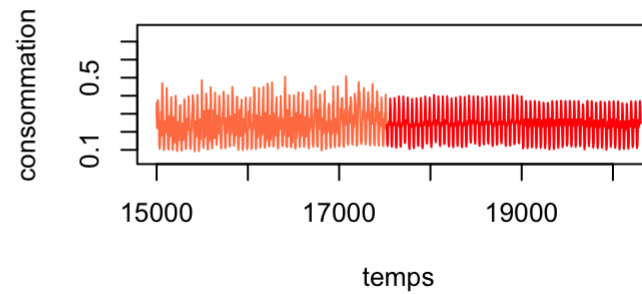
```
gam.pred <- function (k) {  
  # modèle  
  Xk <- data0[, k + 1]  
  model <- gam(Xk ~ s(Temperature, k = 54) + s(heure.num, k = 48)  
    + s(as.numeric(mois), k = 12) + s(mois.heure, k = 191)  
    + s(weekend.heure, k = 10) + s(temp.weekend, k = 40)  
    + s(temp.mois, k = 20) + s(Temperature.lag, k = 10)  
    + s(temp.heure, k = 18), data = consom.csv)  
  
  # prédiction  
  Xk.pred <- data.frame(temp.Xk, heure.num.pred, mois.pred,  
    mois.heure.pred, weekend.heure.pred,  
    temp.Xk*weekend.pred,  
    temp.Xk*as.numeric(mois.pred),  
    temp.Xk.lag, temp.Xk*heure.num.pred)  
  pred <- predict(model, newdata = Xk.pred)  
}
```

# Résultats pour **x2**, **x12** et **x22**

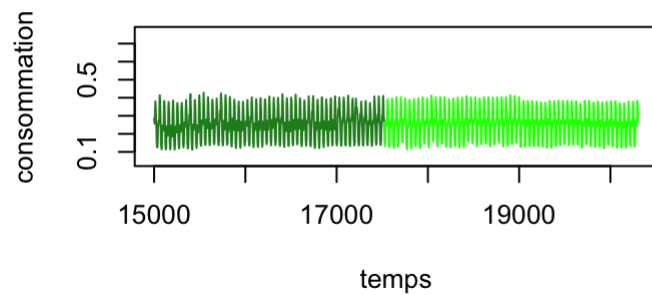
**prédiction par gam pour X2**



**prédiction par gam pour X12**



**prédiction par gam pour X22**



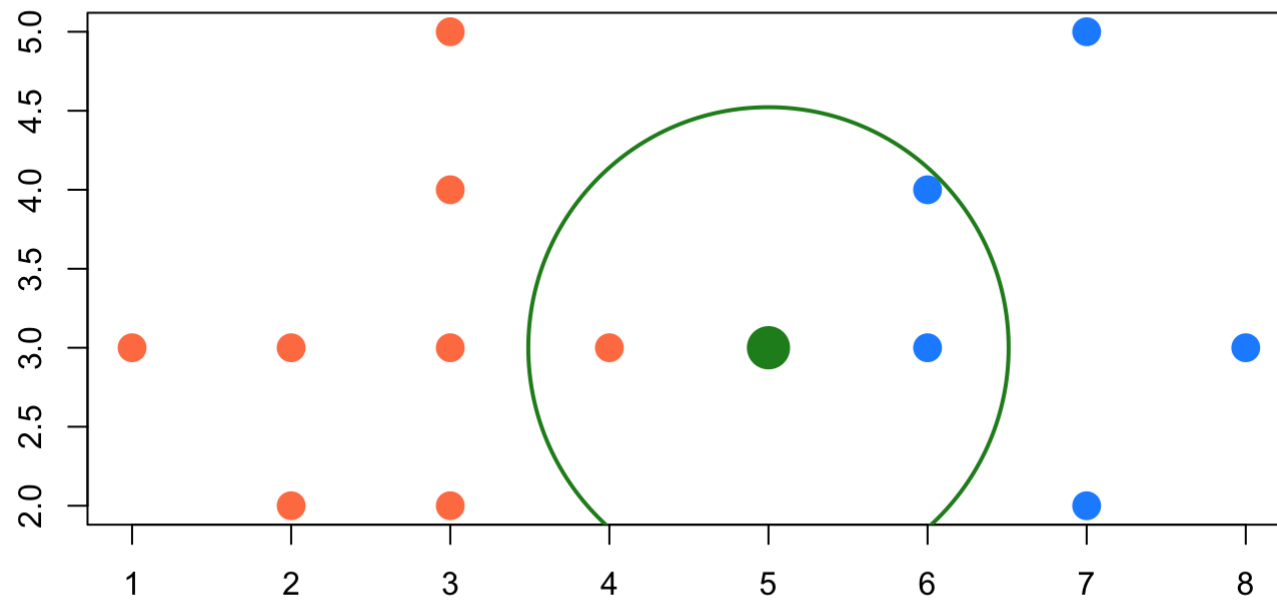
**Prédiction par les plus proches  
voisins**

# Explications

- $\{x_i \text{ pour } i \in 1, \dots, N\}$
- $x_i \quad c(x_i)$
- $k \quad x_i$

# Exemple

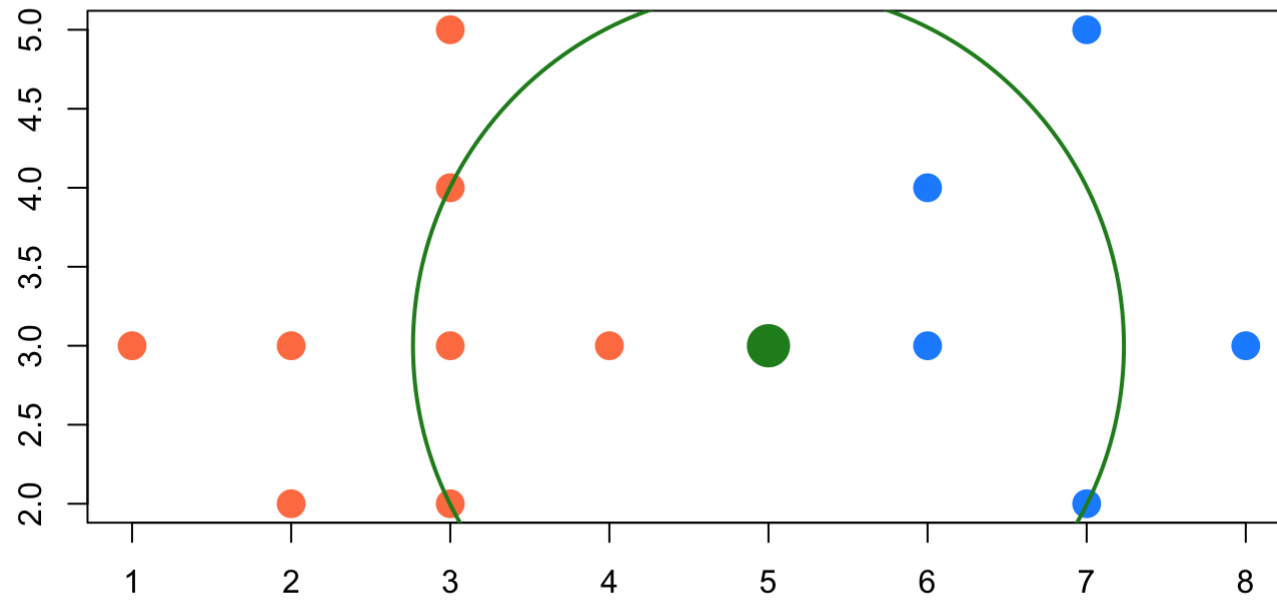
3





# Exemple

7

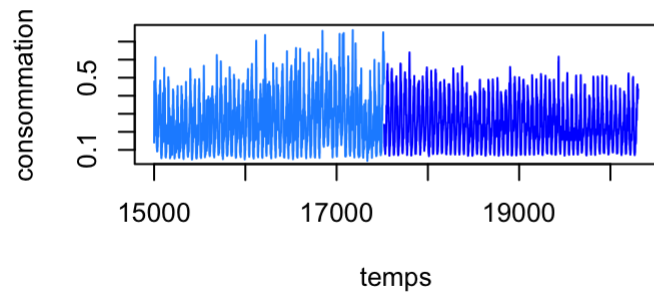


# Fonction de prédiction

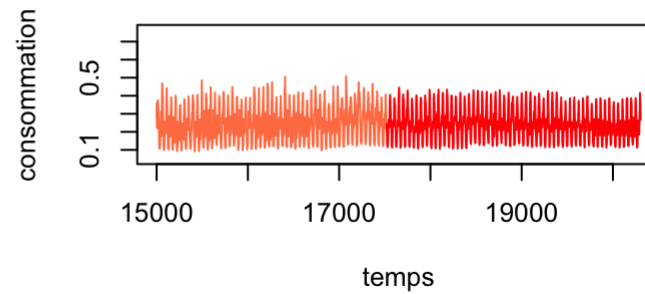
```
PPVoisins <- function (i) {  
  tra <- data.frame(mois, heure.num, weekend, week.num,  
                    Temperature, Temperature.lag)  
  tes <- data.frame(mois.pred, heure.num.pred, weekend.pred,  
                    week.num.pred, Temperature.pred,  
                    Temperature.lag.pred)  
  tes <- tes[c((2784*(i - 1) + 1):(2784*i)), ]  
  conso <- consom.csv[, i + 5]  
  pred <- knn.reg(train = tra, test = tes, y = conso,  
                  k = best_k[i])$pred  
}
```

# Résultats pour **x2**, **x12** et **x22**

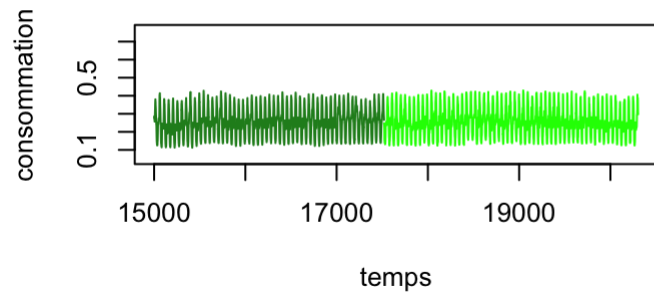
prédiction par knn pour X2



prédiction par knn pour X12



prédiction par knn pour X22



# Conclusion

# Conclusion

- `lm`
- `knn`
- `ARIMA`

**Merci pour votre attention !**