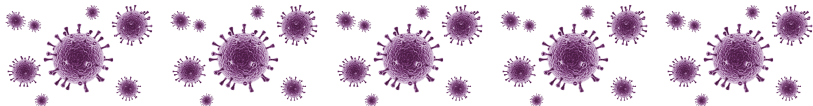


Modèles Linéaires Appliqués / Régression Poisson vs. Binomiale

Arthur Charpentier

UQAM

Hiver 2020 - COVID-19 # 21



Donnés de Mortalité

via <https://www.mortality.org/>

```
1 > loc = "http://freakonometrics.free.fr/CANmortalite.  
  RData"  
2 > download.file(loc,"CAN.RData")  
3 > load("CAN.RData")  
4 > str(base)  
5 'data.frame': 2196 obs. of  4 variables:  
6 $ D: num  99465 14575 6671 4645 3668 ...  
7 $ E: num  843291 854232 866846 871320 870308 ...  
8 $ X: num   0  1  2  3  4  5  6  7  8  9 ...  
9 $ T: num  1923 1923 1923 1923 1923 ...
```

x = âge (entre 0 et 110), t = année (entre 1923 et 2017)

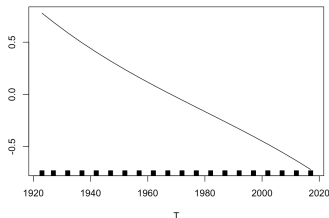
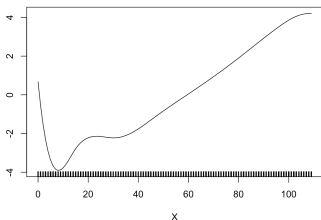
$D_{x,t}$ = nombre de décès observés (en 5 ans)

$E_{x,t}$ = exposition (sur 5 ans)

Modèle de Poisson

$$D_{x,t} \sim \mathcal{P}(E_{x,t} \exp(s_1(x) + s_2(t)))$$

```
1 > library(gam)
2 > reggam = gam(D~bs(X, df = 9)+bs(T)+offset(log(E)),
  data=base,family=poisson)
3 > plot(reggam)
```

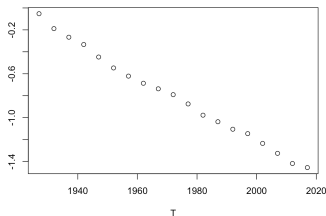
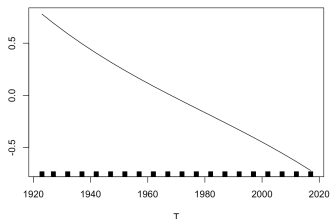


effet linéaire de t ...? régresser sur t en tant que facteur

Modèle de Poisson

$$D_{x,t} \sim \mathcal{P}(E_{x,t} \exp(s_1(x) + s_2(t)))$$

```
1 > reg = glm(D~bs(X, df = 9)+as.factor(T)+offset(log(E)  
  ),data=base,family=poisson)  
2 > t=unique(base$T)  
3 > plot(t[-1],coefficients(reg)[11:length(coefficients(  
  reg))])
```

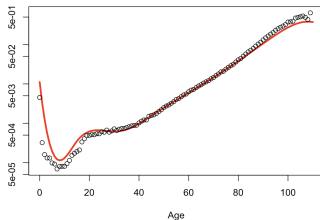
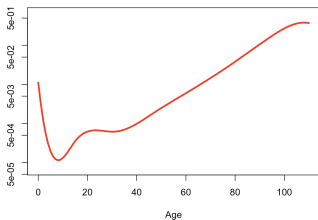


on peut régresser sur t

Modèle de Poisson

$$D_{x,t} \sim \mathcal{P}(E_{x,t} \exp(s_1(x) + s_2(t)))$$

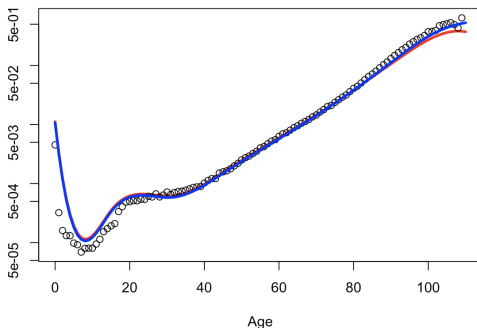
```
1 > reg = glm(D~bs(X,df = 9)+T+offset(log(E)),data=base,  
  family=poisson)  
2 > newxt = data.frame(X=0:110,T=2020,E=1)  
3 > p = predict(reg,newdata=newxt,type="response")  
4 > B = base[base$T==2017,]  
5 > plot(newxt$X,p,log="y",col="red")  
6 > points(B$X,B$D/B$E)
```



Modèle Binomial

$$D_{x,t} \sim \mathcal{B}(E_{x,t}, p_{x,t}) \text{ où } p_{x,t} = \frac{\exp[\beta_0 + \beta_1 t + s(x)]}{1 + \exp[\beta_0 + \beta_1 t + s(x)]}$$

```
1 > base=base[base$D<base$E,]  
2 > reg2 = glm(D/E~bs(X,df = 9)+T,data=base,family=  
    binomial,weights=E)  
3 > p2 = predict(reg2,newdata=newxt,type="response")  
4 > lines(newxt$X,p2,col="blue")
```



Impact sur l'Espérance de Vie

Sur le modèle de Poisson

```
1 > summary(reg)
2
3 Coefficients:
4             Estimate Std. Error z value Pr(>z)
5 (Intercept) 2.609e+01  1.908e-02  1367.7  <2e-16 ***
6
7 (...)
8
9 T             -1.514e-02   9.705e-06  -1560.3  <2e-16 ***
```

i.e. $\hat{\beta}_1 = -0.01514312$.

En 2020, l'espérance de vie à la naissance est

```
1 > sum(cumprod(1-p))
2 [1] 81.05558
```

Impact sur l'Espérance de Vie

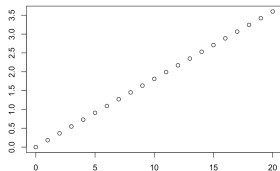
En 2020, l'espérance de vie à la naissance est

```
1 > sum(cumprod(1-p))  
2 [1] 81.05558
```

et en 2020, l'espérance de vie à la naissance est

```
1 > sum(cumprod(1-p*exp(-0.01514312)))  
2 [1] 81.238
```

```
1 > e = function(h)  
2 sum(cumprod(1-p*exp(-1.514e-02*h)))  
   -sum(cumprod(1-p))  
3 > plot(0:20, Vectorize(e)(0:20))
```



ce qui correspond à un gain d'espérance de vie de +0.1805 année tous les ans.

