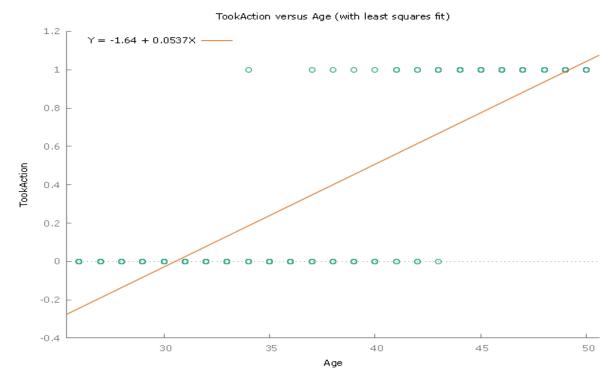
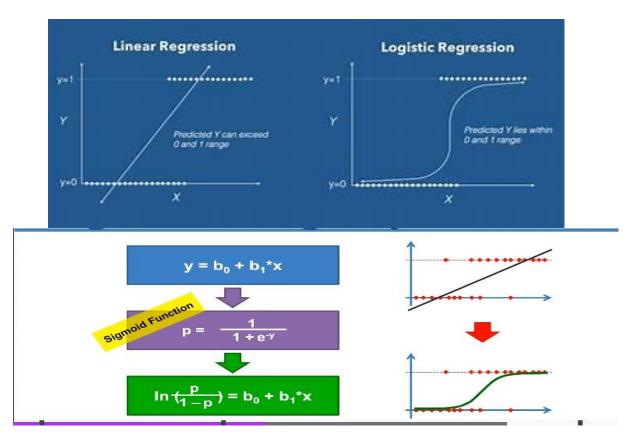
Logistic Regression



Régression linéaire SIMPLE de TookAction sur Age

On remarque que les points d'observation sont très loin des valeurs prédites par la droite. Alors La droite de régression linéaire n'est pas le modèle adéquate pour prédire l'action TookAction avec Age.

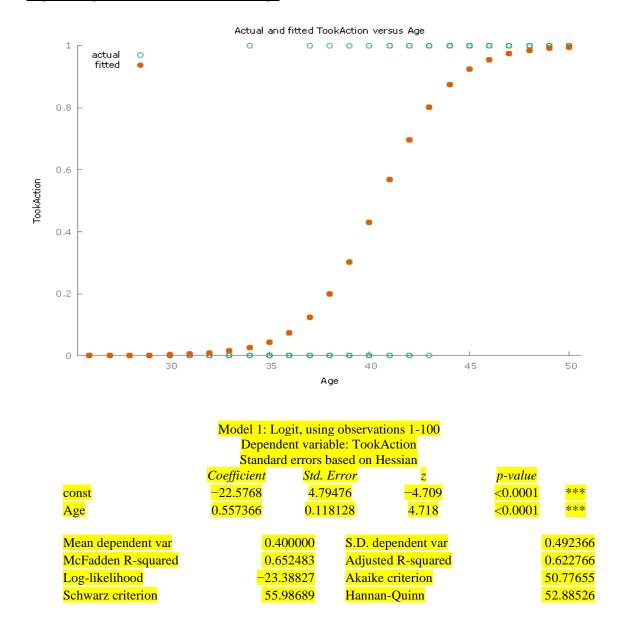


$$\ln \left(\frac{p}{1-p}\right) = b_0 + b_1^*x$$

$$\ln \left(\frac{p}{1-p}\right) = b_0 + b_1^*x_1 + b_2^*x_2 + ... + b_n^*x_n$$

Avec p : la probabilité que l'évènement se réalise.

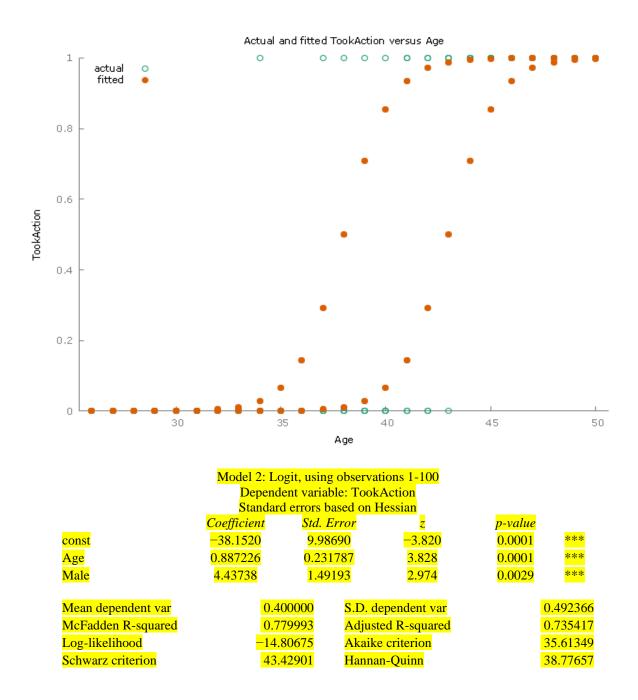
Logistic Regression of TookAction sur Age



Number of cases 'correctly predicted' = 90 (90.0%) f(beta'x) at mean of independent vars = 0.492 Likelihood ratio test: Chi-square(1) = 87.8258 [0.0000]

Logistic Regression of TookAction sur Age et Gender(Male)

On a dummify la variable Gender en gardant Male.

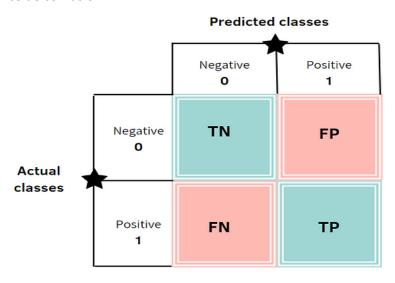


Number of cases 'correctly predicted' = 94 (94.0%) f(beta'x) at mean of independent vars = 0.492

Likelihood ratio test: Chi-square(2) = 104.989 [0.0000]

Voir la table de prédiction dans tab_predict.pdf

- → False Positive(FP : Erreur de 1ere espèce), c'est l'erreur commise par le modèle lorsqu'il predit que qq va se passer alors qu'en réalité NON.
- → False Negative(FN : Erreur de 2e espèce), c'est l'erreur commise par le modèle lorsqu'il prédit que qq ne va pas se passer alors qu'en réalité OUI.
- → Matrice de confusion



Interprétations des coefficients de la régression logistique

Prenons la Logistic Regression of TookAction sur Age et Gender(Female), on a:

| | Model 3: Log | git, using observa | ations 1-100 | | |
|----------------------------------|---------------------|-------------------------|----------------------|----------------------|-----|
| | Depende | nt variable: Tool | <mark>kAction</mark> | | |
| Standard errors based on Hessian | | | | | |
| | <u>Coefficient</u> | <mark>Std. Error</mark> | <mark>z.</mark> | <mark>p-value</mark> | |
| <mark>const</mark> | -33.7146 | 8.83304 | -3.817 | 0.0001 | *** |
| Age | 0.887226 | 0.231787 | 3.828 | 0.0001 | *** |
| Female | -4.43738 | 1.49193 | -2.974 | 0.0029 | *** |

- Age >0,i.e. si vous prenez 2 femmes, alors la femme la plus âgé a plus de chance de cliquer sur le lien de l'offre que la femme la moins âgé.
- Female < 0, i.e.si on maintient toutes les autres variables indépendantes constantes, i.e. si on prend 2 personnes du même âge, un homme et une femme du même âge alors la femme a moins de cliquer sur l'offre que l'homme.

Logistic Regression Coefficients

What you can and cannot do:

- 1. You CAN interpret coefficient signs: '+' contributes, '-' detracts
- 2. You CANNOT interpret magnitudes of the coefficients to quantify associations between the DV and IVs directly
- **3.** You CAN still compare magnitudes of the coefficients to contrast the level of **per-unit** association of different IVs to the DV
- 4. You CAN use the Z-statistic to contrast the level of association of different IVs with the DV. Since the Z-statistic is standardized you don't need to worry about scale, however it is harder to interpret

Data Science Training © Kirill Eremenko