TP: Linear regression

Le TP de chaque étudiant sera évalué *via* la plateforme "Classgrade". Pour cela, vous devez déposer un <u>unique</u> fichier <u>anonymisé</u> (votre nom doit apparaître uniquement dans le nom du fichier lui-même) sous format <u>ipynb</u> sur le site http://peergrade.enst.fr/.

Vous devez charger votre fichier, avant le jeudi 18/09/2018, 23h59. Entre le vendredi 19/09/2018 et le vendredi 26/09/2018, 23h59, vous devrez noter 2 copies qui vous seront assignées anonymement, en tenant compte du barème suivant pour chaque question du TP :

- 0 (manquant/ non compris/ non fait/ insuffisant)
- 1 (passable/partiellement satisfaisant)
- 2 (bien)

Ensuite, il faudra également évaluer de la même manière les points suivants (qui correspondent à 3 questions supplémentaires) :

- aspect global de présentation : qualité de rédaction, orthographe, présentation, graphes, titres, etc
- aspect global du code : indentation, Style PEP8, lisibilité du code, commentaires adaptés
- Point particulier : absence de bug sur votre machine

Des commentaires pourront être ajoutés question par question si vous en sentez le besoin ou l'utilité pour aider la personne notée à s'améliorer, et de manière obligatoire si vous ne mettez pas 2/2 à une question. Enfin, veillez à rester polis et courtois dans vos retours.

Rappel: aucun travail par mail accepté!

EXERCICE 1. (Analyse de la base de données "investment data") La lecture d'un tutoriel pandas pourra être utile : http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/tutorials.html. Nous travaillons sur la base de données Investment Data Set 1 qui peut être téléchargée depuis https://bitbucket.org/portierf/shared_files/downloads/invest.txt. Avant de commencer, on réalisera l'exercice 12 du polycopié : "explicit formulas when p=1 for prediction intervals", se trouvant dans le chapitre 3 : "Confidence intervals and hypothesis testing". On pourra aussi lire la section 3.1.1 de ce même chapitre du polycopié.

- 1) Importer la base de données "invest.txt" et l'afficher dans une forme lisible, e.g. une table contenant les 5 premières observations.
- 2) Réaliser le graph suivant : la variable "Gross National Product" (GNP, column "gnp") est en abscisse et la variable "Investment" (column "invest") est en ordonnée. Transformer les 2 variables précédentes en échelle logarithmique. Nous travaillerons désormais avec les 2 nouvelles variables.

NOTE : Lorsque l'on traite des données monétaires, on travaille souvent en échelle logarithmique (pour prendre en compte les différences d'échelle).

Les questions suivantes (3 à 6) doivent être réalisées par l'intermédiaire d'opérations élémentaires, sans utiliser de librairies existantes.

- 3) Pour la régression de "Investment" (variable à expliquer, output) sur "GNP" (variable explicative, covariable), estimer l'intercept et la pente, leurs écart-types, ainsi que le coefficient de détermination. Les afficher dans une forme lisible. Dans la suite le vecteur contenant l'intercept et la pente est noté $\hat{\theta}_n \in \mathbb{R}^2$.
- 4) La pente estimée précédemment est-elle statistiquement significative? On fera un test de student (t-test). Donner la valeur de la statistique de test ainsi que la p-valeur.

^{1.} Voir Greene (2012) - Econometric Analysis, Prentice Hall, Upper Saddle River, NJ.

- 5) Pour GNP égal à 1000, estimer l'investissement prédit par le modèle. Pour GNP égal à 1000, donner l'intervalle de confiance pour la valeur prédite et l'intervalle de confiance pour la variable à expliquer "Investment", au niveau 90%. On pourra se référer à la section 3.1.3 "Confidence intervals for the predicted values" du polycopié dans laquelle chaque intervalle est défini, CI(x) et PI(x), respectivement (avec les notations du polycopié, $x = (1,1000)^T$).
- 6) Sur un graphe avec échelle logarithmique, avec GNP en abscisse et investment en ordonnée, tracer les données, la droite de régression, ainsi que les intervalle CI et PI (pour toutes les valeurs de log(GNP) comprises entre le maximum et le minimum observé sur les données)
- 7) En utilisant des classes/librairies existantes, donner l'intercept, la pente, le coefficient de détermination ainsi que l'investissement prédit par le modèle quand GNP vaut 100. La classe LinearRegression() de sklearn.linear_model est suggérée mais pas obligatoire. Vérifier que les valeurs calculées ici coïncident avec celles des questions précédentes.
- 8) Sur un graph avec échelle logarithmique, avec GNP en abscisse et investment en ordonnée, tracer les données, la droite de régression, ainsi que l'investissement prédit par le modèle quand GNP vaut 100 (on donnera à ce point une couleur différente).
- NOTE: On introduit une nouvelle variable explicative, la variable interest (sans transformation logarithmique). Les questions suivantes (9 à 12) doivent être réalisées par l'intermédiaire d'opérations élémentaires, sans utiliser de librairies existantes (on utilisera par exemple inv et eig de numpy.linalg).
 - 9) Pour la régression de Investment sur GNP et interest, calculer la matrice de Gram. Est-elle de rang plein?
 - 10) Pour la régression de Investment sur GNP et interest, estimer les 3 coefficients et leurs écarttypes ainsi que le coefficient de détermination. En plus, faire un test de Student de significativité de chaque coefficient (donner la statistique de test et la p-valeur). Afficher les résultats dans une forme convenable. Discuter de la significativité des coefficients.
 - 11) Pour les valeurs de GNP 1000 et interest 10, i.e., $x = (1,1000,10)^T$, prédire $\log(\text{investment})$ et donner les intervalles de confiance CI(x) et PI(x) au niveau 99.9%.
 - 12) Sur un même graph à 3 dimensions avec les axes suivants : log(GNP), Interest, and log(Investment), tracer les données, le "plan" de régression et les surfaces correspondantes aux intervalles de confiance à 99.9% (ces surfaces seront tracées sur le domaine de définition des données).
 - 13) En utilisant des classes/librairies existantes, donner les coefficients de régression, le coefficient de détermination ainsi que l'investissement prédit par le modèle quand GNP vaut 100 et interest 10. La classe LinearRegression() de sklearn.linear_model est suggérée mais pas obligatoire. Vérifier que les valeurs calculées ici coïncident avec celles des questions précédentes.