

# TP Statistique n°2

## Simulation de lois

Rappel : taper `krdc vnc://nom_du_serveur` dans un terminal.

Après les TPs, les corrigés seront sur ma page

[http://www.math.u-bordeaux1.fr/~chabanol/TP\\_agreg.html](http://www.math.u-bordeaux1.fr/~chabanol/TP_agreg.html) La bibliothèque `stixbox` (`help stixbox`), gratuite, contient un certain nombre de fonctions statistiques : elle permet de générer un certain nombre de lois (mais 'grand' fait déjà très bien le travail), et surtout fournit leur densité ("density function"), leur fonction de répartition ("distribution function"), leur fonction quantile, etc. Attention la loi géométrique est sur  $\mathbb{N}$  au lieu de  $\mathbb{N}^*$ , le deuxième paramètre de la loi normale est son écart-type, pas sa variance!, le paramètre de l'exponentielle est son espérance... Les questions subsidiaires ne sont à faire que si vous avez fini les autres questions...

### 1. REPRÉSENTATIONS GRAPHIQUES D'ÉCHANTILLONS STATISTIQUES

**1.1. Rappel : Histogramme.** On utilise la commande `histplot`. Si  $X$  est un vecteur, `histplot(n,X)` trace un histogramme normalisé de  $X$  avec  $n$  classes.

1. Générer un 1000-échantillon d'une loi binomiale  $\text{Bin}(6,0.3)$  et comparer l'espérance et la moyenne empirique, ainsi que l'écart-type et l'écart-type empirique. Obtenir son histogramme, et comparer avec la loi de probabilité (Mettre les  $P(X = k)$  dans un vecteur : utiliser `dbinom`).

Ici on est dans le cas d'une loi discrète : on peut prendre comme nombre de classes le nombre de valeurs potentiellement observées, mais ici le mieux est même, pour faire en sorte que les rectangles soient centrés sur les valeurs entières, d'imposer les extrémités des rectangles en donnant  $[-0.5 : 6.5]$  comme premier paramètre à `histplot`. Enfin, il vaut mieux ici dessiner la loi de probabilité avec des "batons" verticaux : on utilise `plot2d3`.

**1.2. Fonction de répartition.** Il est souvent plus fiable de comparer des fonctions de répartition empirique et théorique, qu'un histogramme avec une densité (on a vu que le théorème de Glivenko Cantelli garantit une convergence uniforme de l'empirique vers la théorique).

Plusieurs moyens sont possibles pour tracer cette fonction de répartition empirique. Si  $X$  est un vecteur aléatoire de taille  $n$ , on peut par exemple effectuer les opérations suivantes :

`Y=gsort(X, 'g', 'i')` ; ou `Y=-gsort(-X)` Trie le vecteur  $X$  par ordre croissant.

⚠ La commande sort de matlab ne marche pas, et `gsort` par défaut trie en ordre décroissant `n=length(X)` ; Détermine la taille de  $X$  .

`plot2d2(Y, [1:n]/n)` Dessine (en escalier) la fonction de répartition empirique

2. Comprendre pourquoi les instructions précédentes font bien ce qu'il faut.

3. Trouver la fonction dans `stixbox` (utilisez `help stixbox`) qui donne la fonction de répartition d'une loi normale centrée réduite.

4. Générer un échantillon de 1000 réalisations d'une loi normale et tracer sa fonction de répartition empirique. Obtenir sur le même graphe la fonction de répartition théorique

### 2. GÉNÉRATION ALÉATOIRE

**2.1. Transformations plus ou moins élémentaires de la loi uniforme.**

5. Générer un échantillon  $X$  de 1000 réalisations d'une loi uniforme sur  $[0, 1]$ . Obtenir à partir de  $X$  un échantillon de 1000 réalisations d'une loi uniforme sur  $[0, 2\pi]$  et un échantillon de 1000 réalisations d'une loi uniforme sur  $[-1, 1]$  (faire des histogrammes ou tracer les fonctions de répartition pour vérifier)

6. Obtenir à partir d'un échantillon d'une loi uniforme sur  $[0, 1]$  un échantillon de loi de Bernoulli

de paramètre  $\frac{1}{4}$  (penser aux opérations booléennes!). Comparer sa moyenne et son espérance.

7. Obtenir (sans 'grand') une réalisation d'une loi binomiale de paramètre (10, 0.4)

8. Obtenir à partir d'un échantillon d'une loi uniforme sur  $[0,1]$  un échantillon de loi uniforme discrète sur  $\{1, 2, \dots, 6\}$  (Indication : penser à la partie entière...)

9. Obtenir un 100-échantillon d'une loi sur  $\{1, 2, 3\}$  avec probabilités respectives  $\frac{3}{5}, \frac{1}{5}, \frac{1}{5}$ .

10. Question subsidiaire (à faire à la fin si vous avez fini le reste) : écrire une fonction **discrete** qui prend en paramètre un entier  $n$  et un vecteur  $p$  et génère un  $n$ -échantillon d'une loi sur  $\{1, 2, \dots, \text{length}(p)\}$  avec probabilités respectives  $p(1), p(2), \dots, p(\text{length}(p))$ .

11. Utiliser la définition de la loi géométrique comme instant de premier succès pour générer un échantillon de 1000 réalisations de loi géométrique de paramètre  $\frac{1}{6}$  (penser à utiliser une boucle **while**). Comparer la moyenne et l'espérance,

## 2.2. Inversion de la fonction de répartition.

12. Ecrire une fonction **rcauchy** qui prend en paramètre un entier  $n$  et génère un  $n$ -échantillon d'une loi de Cauchy de densité  $\frac{1}{\pi(1+x^2)}$ . Vérifier en traçant la fonction de répartition.

13. Ecrire une fonction **rpareto** qui prend en paramètre un entier  $n$  et un réel  $a$  et génère un  $n$ -échantillon d'une loi de Pareto de densité  $\frac{a}{x^{a+1}}1_{[1,+\infty[}$ . Vérifier en traçant la fonction de répartition.

2.3. **Méthode par rejet.** La commande **find** va être très utile pour cette méthode : si  $X$  est un vecteur, **find(X)** retourne les indices pour lesquels  $X$  est non nul; et donc (par exemple) **J=find((X+Y)<1)** retourne l'ensemble des indices pour lesquels  $X + Y$  est inférieur à 1. Ensuite, **X(J)** désigne le vecteur où on a gardé uniquement les composantes d'indice dans  $J$ .

14. On cherche à générer des points uniformément à l'intérieur de l'ellipse  $E$  d'équation  $\frac{x^2}{4} + y^2 = 1$ . Trouver un pavé  $[a, b] \times [c, d]$  qui contienne l'ellipse  $E$ .

Générer deux vecteurs  $X$  et  $Y$  contenant les abscisses et les ordonnées de 10000 points distribués de manière uniforme sur  $[a, b] \times [c, d]$ . Utiliser **find** pour déterminer l'ensemble des indices  $i$  pour lesquels le point de coordonnées  $(X(i), Y(i))$  appartient à l'intérieur de l'ellipse. Obtenir deux sous-vecteurs  $Xd$  et  $Yd$  ne contenant que les valeurs de  $X$  et de  $Y$  correspondant à ces indices. Tracer les points de coordonnées  $Xd$  et  $Yd$  (utiliser l'option **-1** de **plot2d** pour ne pas avoir de segments de droite entre les points).

Tracer l'ellipse sur la même figure (utiliser un paramétrage de l'ellipse)

Quelle est la loi de la taille de  $Xd$  et  $Yd$  ?

A votre avis,  $Xd$  et  $Yd$  suivent-elles une loi uniforme ? (réponse graphique)

15. Générer maintenant deux échantillons indépendants  $r$  et  $t$  de loi respectivement uniforme sur  $[0, 1]$  et uniforme sur  $[0, 2\pi]$  et tracer les points de coordonnées  $(2r \cos t, r \sin t)$ . On n'obtient ainsi que des points dans l'ellipse. La distribution vous semble-t-elle uniforme ? (réponse graphique)

16. Déterminer (graphiquement) un pavé qui contienne la région  $A = \{(x, y) \in [0, 1], 0 \leq y \leq 20x(1-x)^3\}$ . Simuler un échantillon de loi uniforme sur  $A$ , puis obtenir un échantillon d'une variable aléatoire de loi  $\beta$  de densité  $20x(1-x)^31_{[0,1]}$ .

2.4. **Simulation de la loi de Poisson.** Un algorithme possible pour simuler une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$  repose sur la propriété suivante, que l'on verra dans le cadre des processus de Poisson : Soit  $(T_n)$  une suite de v.a. de loi exponentielle indépendantes de paramètre  $\lambda$ . On définit pour tout  $n$   $S_n = \sum_{i=1}^n T_i$ . Alors  $N = \text{Card}\{n, S_n \in [0, 1]\} = \max\{n, S_n \leq 1\}$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$ .

17. Utiliser cette propriété pour simuler une loi de Poisson de paramètre 2, puis faites une boucle pour obtenir un échantillon.