

UNIVERSITE DE CERGY PONTOISE

LICENCE D'ECONOMIE 2<sup>ème</sup> année

ANALYSE STATISTIQUE

Examen 1<sup>ère</sup> session 2014

durée : 2h

Enseignant responsable: ANDRIANASITERA

**Exercice1(10pts)**

Dans une population la distribution d'une variable statistique X est normale de moyenne m et d'écart type  $\sigma$ .

Pour un échantillon de taille n  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  on désigne respectivement par  $\bar{X}_n$  et par  $S_n^2$  la moyenne empirique et la variance empirique corrigée de l'échantillon.

**Première partie**

- 1) Donner l'expression de  $\bar{X}_n$  et de  $S_n^2$
- 2) Déterminer  $E(\bar{X}_n)$  et  $V(\bar{X}_n)$ . Quelle est la loi de  $\bar{X}_n$  ?
- 3) Déterminer  $E(S_n^2)$ . Quelle est la loi de  $(n-1)\frac{S_n^2}{\sigma^2}$  ?

**Deuxième partie**

Un échantillon aléatoire de taille 30 a donné les résultats suivants :

$$\sum_{i=1}^{30} x_i = 210 \text{ et } \sum_{i=1}^{30} x_i^2 = 1590$$

- 1) Construire un intervalle de confiance à 95% pour m
- 2) Même questions pour  $\sigma^2$
- 3) Au vu de ces résultats on veut tester les conjectures suivantes  $m=7$  et  $\sigma=2$ .

a) Soit le test suivant :

$$\begin{cases} H_0 : m = 7 \\ H_1 : m > 7 \end{cases}$$

Déterminer la forme de la région critique en précisant la statistique utilisée  
Déterminer cette région critique quand on fixe le risque de première espèce  $\alpha$  égal à 5%.

Définir la règle de décision et conclure au vu de l'échantillon

b) mêmes questions pour le test qui suit :

$$\begin{cases} H_0 : \sigma = 2 \\ H_1 : \sigma \neq 2 \end{cases}$$

### Exercice2(10pts)

On suppose que la loi de probabilité d'une variable aléatoire  $X$  est définie par la fonction de densité  $f(x)$  dépendant d'un paramètre  $\lambda$  telle que :

$$f(x) = \begin{cases} e^{-\left(x-\frac{1}{\lambda}\right)} & x \geq \frac{1}{\lambda} \\ 0 & x < \frac{1}{\lambda} \end{cases} \quad \text{avec } \lambda > 0$$

1) Montrer que  $f(x)$  est effectivement une densité de probabilité.

2) Montrer que la fonction génératrice des moments non centrés de  $X$ .

$$G_X(t) = E(e^{tX}) = \frac{e^{\frac{t}{\lambda}}}{1-t} \quad \forall t \in [0;1[$$

3) Calculer le développement limité l'ordre 2 au voisinage de 0 de  $G_X(t)$

4) Montrer que  $E(X) = \frac{\lambda+1}{\lambda}$  et que  $E(X^2) = \frac{1}{\lambda^2} + \frac{2}{\lambda} + 2$ .

En déduire  $V(X)$

5) Soit maintenant un échantillon  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  les  $X_i$  étant des variables aléatoires, toutes positives, indépendantes et suivant la même loi que celle de la variable  $X$ .

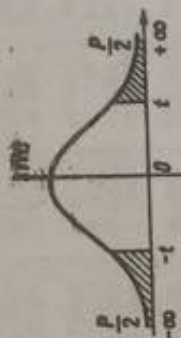
a) Calculer  $E(\bar{X}_n)$

b) En déduire un estimateur  $T$  sans biais de  $\frac{1}{\lambda}$

Cet estimateur  $T$  est-il convergent ? (Justifier votre réponse)

TABLE DE DISTRIBUTION DE T (LOI DE STUDENT)

Valeurs de T ayant la probabilité P d'être dépassés en valeur absolue



P v	0,90	0,80	0,70	0,60	0,50	0,40	0,30	0,20	0,10	0,05	0,02	0,01	0,001
1	0,158	0,325	0,510	0,727	1,000	1,376	1,963	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657	636,619
2	0,142	0,289	0,445	0,617	0,816	1,061	1,386	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925	31,598
3	0,137	0,277	0,424	0,584	0,765	0,978	1,250	1,638	2,353	3,182	4,541	6,404	8,610
4	0,134	0,271	0,414	0,569	0,741	0,941	1,190	1,533	2,132	2,776	3,747	5,032	6,869
5	0,132	0,267	0,408	0,559	0,727	0,906	1,156	1,476	2,015	2,571	3,365	4,437	5,959
6	0,131	0,265	0,404	0,553	0,718	0,896	1,134	1,440	1,943	2,447	3,143	4,099	5,408
7	0,130	0,263	0,402	0,549	0,711	0,889	1,119	1,415	1,895	2,365	2,998	3,735	5,041
8	0,130	0,262	0,399	0,546	0,706	0,883	1,108	1,397	1,860	2,306	2,896	3,520	4,781
9	0,129	0,261	0,398	0,543	0,703	0,883	1,100	1,383	1,833	2,262	2,821	3,450	4,587
10	0,129	0,260	0,397	0,542	0,700	0,879	1,093	1,372	1,812	2,228	2,764	3,369	4,437
11	0,129	0,260	0,396	0,540	0,697	0,876	1,088	1,363	1,796	2,201	2,718	3,306	4,318
12	0,128	0,259	0,395	0,539	0,695	0,873	1,083	1,356	1,782	2,179	2,681	3,255	4,211
13	0,128	0,259	0,394	0,538	0,694	0,870	1,079	1,350	1,771	2,160	2,650	3,212	4,140
14	0,128	0,258	0,393	0,537	0,692	0,868	1,076	1,345	1,761	2,145	2,624	3,177	4,073
15	0,128	0,258	0,393	0,536	0,691	0,865	1,074	1,341	1,753	2,131	2,602	3,147	4,015
16	0,128	0,257	0,392	0,535	0,690	0,863	1,071	1,337	1,746	2,120	2,583	3,122	3,963
17	0,128	0,257	0,392	0,534	0,689	0,862	1,069	1,333	1,740	2,110	2,567	3,108	3,922
18	0,127	0,257	0,392	0,534	0,688	0,861	1,067	1,330	1,734	2,101	2,552	3,093	3,883
19	0,127	0,257	0,391	0,533	0,687	0,860	1,064	1,325	1,729	2,093	2,539	3,084	3,850
20	0,127	0,257	0,391	0,533	0,686	0,859	1,063	1,323	1,721	2,086	2,528	3,078	3,819
21	0,127	0,257	0,390	0,532	0,686	0,858	1,061	1,321	1,717	2,080	2,518	3,071	3,792
22	0,127	0,256	0,390	0,532	0,685	0,858	1,060	1,319	1,714	2,074	2,508	3,067	3,767
23	0,127	0,256	0,390	0,531	0,685	0,857	1,059	1,318	1,711	2,069	2,500	3,060	3,745
24	0,127	0,256	0,390	0,531	0,684	0,856	1,058	1,316	1,708	2,064	2,492	3,052	3,725
25	0,127	0,256	0,390	0,531	0,684	0,855	1,058	1,315	1,706	2,060	2,485	3,045	3,707
26	0,127	0,256	0,389	0,531	0,684	0,855	1,057	1,314	1,703	2,056	2,479	3,038	3,690
27	0,127	0,256	0,389	0,531	0,683	0,855	1,056	1,313	1,701	2,052	2,473	3,031	3,674
28	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,854	1,055	1,311	1,699	2,048	2,467	3,024	3,656
29	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,854	1,055	1,310	1,697	2,042	2,462	3,017	3,640
30	0,127	0,256	0,389	0,530	0,683	0,854	1,055	1,310	1,697	2,042	2,462	3,017	3,640
40	0,126	0,255	0,388	0,529	0,681	0,851	1,050	1,303	1,684	2,021	2,423	2,704	3,551
80	0,126	0,254	0,387	0,527	0,679	0,848	1,046	1,296	1,671	2,000	2,390	2,617	3,460
120	0,126	0,254	0,386	0,526	0,677	0,845	1,041	1,289	1,658	1,980	2,368	2,617	3,373
∞	0,126	0,253	0,385	0,524	0,674	0,842	1,036	1,282	1,645	1,960	2,326	2,576	3,291



TABLE de la LOI du  $\chi^2$

$\nu$  et  $p$  donnés  $\rightarrow$  recherche de  $\chi^2_p$  tel que  $P(\chi^2 > \chi^2_p) = p$



Degrees of Freedom $\nu$	.995	.990	.975	.950	.900	.750	.500	.250	.100	.050	.025	.010	.005
1	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841	3.841
2	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991	5.991
3	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879	7.879
4	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488	9.488
5	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24	10.24
6	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59	10.59
7	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82	10.82
8	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02	11.02
9	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19	11.19
10	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33	11.33
11	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45	11.45
12	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58	11.58
13	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68	11.68
14	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76	11.76
15	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83	11.83
16	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89	11.89
17	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94	11.94
18	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99	11.99
19	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03	12.03
20	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08	12.08
21	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13	12.13
22	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17	12.17
23	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20	12.20
24	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23	12.23
25	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26	12.26
26	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29	12.29
27	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31	12.31
28	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34	12.34
29	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36	12.36
30	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39	12.39
40	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50	12.50
50	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60	12.60
60	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69	12.69
70	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77	12.77
80	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84	12.84
90	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91	12.91
100	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98	12.98

The probability shown at the head of the column is the area in the right-hand tail. Example: With 4 degrees of freedom, a  $\chi^2$  value larger than 7.78 has a .1 probability.

This table is abridged from E. S. Pearson and H. O. Hartley, *Biometrika Tables for Statisticians*, Vol. I (1954), pp. 130-131, with kind permission of the Syndics of the Cambridge University Press, publishers for the Biometrika Society.

Exercice 1

Première partie

1)

$$\bar{X}_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \text{ et } S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2}{n-1}$$

2)

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n E(X_i)}{n} = \frac{nm}{n} = m$$

$$V(\bar{X}) = V\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n V(X_i)}{n^2} = n \frac{\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

et  $\bar{X}_n$  étant une combinaison linéaire de variables aléatoires normales suit une loi normale  $N\left(m, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$

3)

$E(S^2) = \sigma^2$  car  $S^2$  est un estimateur sans biais de  $\sigma^2$  et  $(n-1) \frac{S^2}{\sigma^2}$  suit une loi de chi deux à  $n-1$  degrés de liberté

On peut encore justifier  $E(S^2) = \sigma^2$  de deux façons :

a) Calcul direct de  $E(S^2)$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 &= \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i\bar{X}_n + \bar{X}_n^2) = \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X}_n \sum_{i=1}^n X_i + \sum_{i=1}^n \bar{X}_n^2 \\ &= \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X}_n n\bar{X}_n + n\bar{X}_n^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}_n^2 \text{ car } \sum_{i=1}^n X_i = n\bar{X}_n \end{aligned}$$

$$\Rightarrow E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2\right] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}_n^2\right] = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}_n^2)$$

$$E(X_i^2) = V(X_i^2) + (EX_i)^2 = \sigma^2 + m^2$$

$$E(\bar{X}_n^2) = V(\bar{X}_n) + (E(\bar{X}_n))^2 = \frac{\sigma^2}{n} + m^2$$

$$\text{Il vient : } E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2\right] = n(\sigma^2 + m^2) - n\left(\frac{\sigma^2}{n} + m^2\right) = (n-1)\sigma^2$$

$$\text{Par suite } E(S^2) = E\left[\sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \bar{X}_n)^2}{n-1}\right] = \frac{1}{n-1} E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2\right] = \frac{(n-1)\sigma^2}{n-1} = \sigma^2$$

b) On sait que  $(n-1) \frac{S^2}{\sigma^2}$  suit une loi de chi-deux à  $n-1$  degrés de liberté

$$\text{donc } E\left[(n-1) \frac{S^2}{\sigma^2}\right] = n-1 \Rightarrow \frac{n-1}{\sigma^2} E(S^2) = n-1 \Rightarrow E(S^2) = \sigma^2$$

### Deuxième partie

1)

Pour construire un intervalle de confiance pour  $m$  on utilise la variable  $\frac{\bar{X}_n - m}{\frac{S}{\sqrt{n}}}$  qui

suit une loi de Student à  $n-1$  degrés de liberté car  $\sigma$  n'est pas connu

Etant donné un seuil  $\alpha$ , on lit dans la table de Student la valeur de  $t_\alpha$ , telle que

$$P\left[\left|\frac{\bar{X}_n - m}{\frac{S}{\sqrt{n}}}\right| < t_\alpha\right] = 1 - \alpha \text{ ce qui s'écrit } P\left[\bar{X}_n - t_\alpha \frac{S}{\sqrt{n}} < m < \bar{X}_n + t_\alpha \frac{S}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

d'où l'intervalle de confiance :  $IC(m) = \left[\bar{x} - t_\alpha \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_\alpha \frac{s}{\sqrt{n}}\right]$

Ici  $1-\alpha=95\%$  donc  $p=\alpha=0.05$  et par suite  $t_\alpha=2.045$  pour  $n-1=29$

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^{30} x_i}{30} = 7 \text{ et } s^2 = \frac{\left(\sum_{i=1}^{30} x_i^2\right) - 30(\bar{x})^2}{29} = \frac{1590 - 30 \cdot 49}{29} = \frac{120}{29} = 4,138$$

soit  $s \approx 2.034$

Ce qui donne comme intervalle de confiance :

$$IC(m) = [7 - 0.76, 7 + 0.76] = [6.24, 7.76]$$

2) On sait que  $29 \frac{S^2}{\sigma^2}$  suit une loi de chi deux à 29 degrés de liberté

Etant donné  $\alpha$ , on lit dans la table les deux valeurs  $k_1$  et  $k_2$  telles que

$$P\left(\chi_{29}^2 > k_2\right) = \frac{\alpha}{2} \quad \text{et} \quad P\left(\chi_{29}^2 < k_1\right) = \frac{\alpha}{2} \quad \text{d'où} \quad P\left[k_1 < \left(\frac{29S^2}{\sigma^2}\right) < k_2\right] = 1 - \alpha$$

ce qui s'écrit encore :

$$P\left[\frac{29S^2}{k_2} < \sigma^2 < \frac{29S^2}{k_1}\right] = 1 - \alpha \quad \text{d'où l'intervalle de confiance pour } \sigma^2$$

$$IC(\sigma^2) = \left[ \frac{29s^2}{k_2}, \frac{29s^2}{k_1} \right] = \left[ \frac{120}{k_2}, \frac{120}{k_1} \right]$$

Ici  $\alpha = 0.05$  donc  $P(\chi_{29}^2 > k_2) = \frac{\alpha}{2} = 0.025 \Rightarrow k_2 = 45.72$  et

$P(\chi_{29}^2 < k_1) = 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975 \Rightarrow k_1 = 16.0471$  ce qui donne comme intervalle à 95%

pour  $\sigma^2$   $IC(\sigma^2) = [2.62, 7.47]$

3)

a) C'est un test qui porte sur la moyenne d'une variable suivant une loi normale

$N(m, \sigma)$  donc on va s'appuyer sur la statistique  $Z = \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  qui est un

estimateur sans biais de  $m$ .

la région critique peut être définie par la statistique  $\bar{X}_n$  qui suit la loi normale  $N$

$\left(7, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$  sous l'hypothèse  $H_0$  mais comme  $\sigma$  est inconnu, on utilise la variable

$T_0 = \frac{\bar{X}_n - 7}{\frac{S_n}{\sqrt{n}}}$  qui sous l'hypothèse  $H_0$  suit une loi de Student à  $n-1$  ddl.

La région critique est de la forme :  $\bar{x}_n \geq k$  et  $k$  est tel que

$$\alpha = P(\bar{X}_n \geq k / H_0) = P(T_0 \geq t_\alpha / T_0 - St_{29})$$

On trouve dans une table de Student la valeur  $t_\alpha$  et on en déduit :

$k = m_0 + t_\alpha \frac{s}{\sqrt{n}}$  et la région critique ( $R$ ) est définie par  $\bar{X}_n \geq m_0 + t_\alpha \frac{s}{\sqrt{n}}$

Pour  $\alpha = 5\%$  on trouve dans une table de Student à 29 ddl la valeur  $t_\alpha = 1.699$

car  $p = 2\alpha = 10\%$  et on en déduit :

$$k = m_0 + t_{\alpha} \frac{s}{\sqrt{n}} = 7 + 1,699 \frac{2,034}{\sqrt{30}} \approx 7,630$$

et la région critique ( $R$ ) est définie par  $\bar{x}_n \geq 7,630$

D'où la règle de décision suivante : Si  $\bar{x} \geq 7,630$  on rejette l'hypothèse  $m = 7$

Décision :  $\bar{x} = 7 \notin (R)$  donc on accepte l'hypothèse  $m = 7$

$$b) \begin{cases} H_0 : \sigma = 2 \\ H_1 : \sigma \neq 2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} H_0 : \sigma^2 = 4 \\ H_1 : \sigma^2 \neq 4 \end{cases}$$

Le test portant sur la variance on peut s'appuyer sur la statistique

$$Z = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

et on sait de plus que  $\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2}$  suit une loi de  $\chi^2$  à  $n-1$  ddl (ici 29ddl)

On est en présence d'un test bilatéral donc la région critique est définie par :

$$(R) : \left\{ \sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 \geq 4K_2 \right\} \cup \left\{ \sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 \leq 4K_1 \right\}$$

$$\text{avec } P(\chi_{20}^2 \leq K_1) = 0,025 \Leftrightarrow P(\chi_{20}^2 \geq K_1) = 0,975 \Rightarrow K_1 = 16,0471$$

$$P(\chi_{20}^2 \geq K_2) = 0,025 \Rightarrow K_2 = 45,722$$

$$\text{Ce qui donne } (R) : \left\{ \sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 \geq 182,888 \right\} \cup \left\{ \sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 \leq 64,1884 \right\}$$

Ce qui donne la région d'acceptation ( $A$ ) : ]64,1884 ; 182,888 [

D'où la règle de décision suivante : Si  $\sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 \in A$  on accepte l'hypothèse  $\sigma = 2$

Décision :

$$\sum_{i=1}^{20} (x_i - \bar{x})^2 = 120 \in (A) \text{ donc on accepte l'hypothèse } \sigma = 2$$

### Exercice 2

$$f(x) = \begin{cases} e^{-\left(x-\frac{1}{\lambda}\right)} & x \geq \frac{1}{\lambda} \quad \lambda > 0 \\ 0 & x < \frac{1}{\lambda} \end{cases}$$



1)  $f$  est continue.  $f(x)$  est une ddp si  $f \geq 0 \forall x \in \mathbb{R}$  et  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$

$$e^{-\lambda(x-\frac{1}{\lambda})} > 0 \forall x \geq \frac{1}{\lambda} \text{ et } f(x) = 0 \forall x < \frac{1}{\lambda} \text{ donc } f \geq 0 \forall x \in \mathbb{R}$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\lambda(x-\frac{1}{\lambda})} dx = \int_{\frac{1}{\lambda}}^{+\infty} e^{-\lambda(x-\frac{1}{\lambda})} dx = e^{\frac{1}{\lambda}} \int_{\frac{1}{\lambda}}^{+\infty} e^{-\lambda x} dx = e^{\frac{1}{\lambda}} \lim_{t \rightarrow +\infty} \left[ -e^{-\lambda x} \right]_{\frac{1}{\lambda}}^t$$

$$= e^{\frac{1}{\lambda}} \lim_{t \rightarrow +\infty} \left[ -e^{-\lambda t} + e^{-\lambda \cdot \frac{1}{\lambda}} \right] = e^{\frac{1}{\lambda}} e^{-1} = 1 \text{ car } \lim_{t \rightarrow +\infty} e^{-\lambda t} = 0 \text{ par suite } f(x) \text{ est une ddp.}$$

2)

$$G_X(t) = E(e^{tX}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tx} e^{-\lambda(x-\frac{1}{\lambda})} dx = e^{\frac{1}{\lambda}} \int_{\frac{1}{\lambda}}^{+\infty} e^{-\lambda(x-t)} dx = \frac{e^{\frac{1}{\lambda}}}{1-t} \lim_{t \rightarrow +\infty} \left[ -e^{-\lambda(x-t)} \right]_{\frac{1}{\lambda}}^t$$

$$= \frac{e^{\frac{1}{\lambda}}}{1-t} \lim_{t \rightarrow +\infty} \left[ -e^{-\lambda(t-t)} + e^{-\frac{1}{\lambda}(t-t)} \right] = \frac{e^{\frac{1}{\lambda}} e^{-\frac{1}{\lambda}(t-t)}}{1-t} = \frac{e^{\frac{1}{\lambda}}}{1-t} \text{ pour } 0 \leq t < 1$$

3) On sait qu'au voisinage de 0 :

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + o(x^2) \text{ et } \frac{1}{1-x} = 1 + x + x^2 + o(x^2)$$

$$\text{Donc } e^{\frac{x}{\lambda}} = 1 + \frac{t}{\lambda} + \frac{t^2}{2\lambda^2} + o(t^2) \text{ et } \frac{1}{1-t} = 1 + t + t^2 + o(t^2)$$

$$\text{Par suite } \left( 1 + \frac{t}{\lambda} + \frac{t^2}{2\lambda^2} \right) (1 + t + t^2) = 1 + \left( 1 + \frac{1}{\lambda} \right) t + \left( \frac{1}{2\lambda^2} + \frac{1}{\lambda} + 1 \right) t^2 + o(t^2)$$

$$\text{donc } \frac{e^{\frac{t}{\lambda}}}{1-t} = 1 + \left( 1 + \frac{1}{\lambda} \right) t + \left( \frac{1}{2\lambda^2} + \frac{1}{\lambda} + 1 \right) t^2 + o(t^2)$$

4)

Première méthode :

D'après le cours  $G_X(t) = 1 + E(X)t + \frac{E(X^2)}{2}t^2 + o(t^2)$  donc par identification on

$$\text{obtient : } E(X) = \left( 1 + \frac{1}{\lambda} \right) \text{ et } \frac{E(X^2)}{2} = \frac{1}{2\lambda^2} + \frac{1}{\lambda} + 1 \Rightarrow E(X^2) = 2 + \frac{2}{\lambda} + \frac{1}{\lambda^2}$$

Deuxième méthode :

$$E(X) = G'(0) \quad E(X^2) = G''(0)$$

$$G_x(t)' = \left( \frac{e^{-\lambda t}}{1-t} \right)' = \frac{e^{-\lambda t} \left[ \frac{1}{\lambda}(1-t) + 1 \right]}{(1-t)^2} = \frac{e^{-\lambda t}}{(1-t)^2} + \frac{e^{-\lambda t} \left[ \frac{1}{\lambda} \right]}{(1-t)}$$

$$\Rightarrow E(X) = G_x(0)' = \frac{1}{\lambda} + 1$$

$$G_x(t)'' = \left( \frac{e^{-\lambda t}}{(1-t)^2} + \frac{e^{-\lambda t} \left[ \frac{1}{\lambda} \right]}{(1-t)} \right)' = \frac{e^{-\lambda t} \left[ \frac{1}{\lambda}(1-t)^2 + 2(1-t) \right]}{(1-t)^4} + \frac{e^{-\lambda t} \left[ \frac{1}{\lambda}^2(1-t) + \frac{1}{\lambda} \right]}{(1-t)^2}$$

$$\Rightarrow E(X^2) = G_x(0)'' = \frac{1}{\lambda^2} + 2 \frac{1}{\lambda} + 2$$

$$\text{donc } V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{1}{\lambda^2} + 2 \frac{1}{\lambda} + 2 - \left( \frac{1}{\lambda} + 1 \right)^2$$

$$= \frac{1}{\lambda^2} + 2 \frac{1}{\lambda} + 2 - \frac{1}{\lambda^2} - 2 \frac{1}{\lambda} - 1 = 1$$

$$5) \text{ a) } E(\bar{X}_n) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n E(X_i)}{n} = \frac{n \left( \frac{1}{\lambda} + 1 \right)}{n} = \frac{1}{\lambda} + 1$$

b) D'après ce résultat on en déduit que  $E(\bar{X}_n) - 1 = E(\bar{X}_n - 1) = \frac{1}{\lambda}$  et que par suite

l'estimateur sans biais de  $\frac{1}{\lambda}$  est  $T = \bar{X}_n - 1$

$$V(T) = V(\bar{X}_n - 1) = V(\bar{X}_n) = V\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^n V(X_i)}{n^2} = \frac{n}{n^2} = \frac{1}{n} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{n} = 0$$

Test un estimateur sans biais et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(T) = 0$  donc il est convergent