

ALAIN VIVIER
CEA / SACLAY / INSTN

COMPTAGE NUCLEAIRE

ALAIN VIVIER

CEA / SACLAY / INSTN

COMPTAGE NUCLEAIRE DANS UNE APPROCHE BAYESIENNE

ALAIN VIVIER

CEA / SACLAY / INSTN

**COMPTAGE NUCLEAIRE DANS UNE APPROCHE BAYESIENNE
ET SEUIL DE DECISION**

ALAIN VIVIER

CEA / SACLAY / INSTN

LOI DE POISSON :

LOI DE POISSON :

$$P(N=N_0 | \mu) = \frac{e^{-\mu} \times \mu^{N_0}}{N_0!}$$

LOI DE POISSON :

$$P(N=N_0 | \mu) = \frac{e^{-\mu} \times \mu^{N_0}}{N_0!}$$



PROBABILITE QU'UNE VALEUR DE COMPTAGE SOIT EGALE A UNE VALEUR DETERMINEE N_0
CONNAISSANT μ :

LOI DE POISSON :

$$P\left(N=N_0 \mid \mu\right) = \frac{e^{-\mu} \times \mu^{N_0}}{N_0!}$$



PROBABILITE QU'UNE VALEUR DE COMPTAGE SOIT EGALE A UNE VALEUR DETERMINEE N_0
CONNAISSANT μ :

- MOYENNE VRAIE: μ

LOI DE POISSON :

$$P\left(N=N_0 \mid \mu\right) = \frac{e^{-\mu} \times \mu^{N_0}}{N_0!}$$



PROBABILITE QU'UNE VALEUR DE COMPTAGE SOIT EGALE A UNE VALEUR DETERMINEE N_0
CONNAISSANT μ :

- MOYENNE VRAIE: μ
- ECART-TYPE VRAIE $\sigma_N = \sqrt{\mu}$

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE **N**

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE N

μ PARFAITEMENT CONNU \Leftrightarrow INCERTITUDE NULLE

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE N

μ PARFAITEMENT CONNU \Leftrightarrow INCERTITUDE NULLE

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE N

μ PARFAITEMENT CONNU \Leftrightarrow INCERTITUDE NULLE

EXEMPLE :

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE N

μ PARFAITEMENT CONNU \Leftrightarrow INCERTITUDE NULLE

EXEMPLE :

$\mu=0 \Leftrightarrow$ SOURCE NON RADIOACTIVE

μ PARAMETRE UNIQUE DE LA LOI DE POISSON

« CONDENSE » TOUTE L'INFORMATION QUE L'ON PEUT AVOIR SUR LA VARIABLE ALEATOIRE **N**

μ PARFAITEMENT CONNU \Leftrightarrow INCERTITUDE NULLE

EXEMPLE :

$\mu = 0 \Leftrightarrow$ SOURCE NON RADIOACTIVE

$\mu > 0 \Leftrightarrow$ SOURCE RADIOACTIVE

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE

$$N = \mu + \varepsilon_{\text{stoch.}}$$

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE

$$\text{N} = \mu + \varepsilon_{\text{stoch.}}$$

VARIABLE
ALEATOIRE

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE

$$N = \mu + \varepsilon_{\text{stoch.}}$$

VARIABLE
ALEATOIRE

FLUCTUANT NATURELLEMENT
AUTOUR DE SA MOYENNE VRAIE μ

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE

$$N = \mu + \varepsilon_{\text{stoch.}}$$

VARIABLE
ALEATOIRE

FLUCTUANT NATURELLEMENT
AUTOUR DE SA MOYENNE VRAIE μ

AVEC UN TERME RESIDUEL
D'AMPLITUDE $\sqrt{\mu}$
(EFFET STOCHASTIQUE)

LE PROBLEME EST QUE L'ON NE CONNAIT JAMAIS μ !

LE PROBLEME EST QUE L'ON NE CONNAIT JAMAIS μ !

SURTOUT A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE N_1 !!

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

VOIR TABLEUR « 01_INVERSION BAYESIENNE.XLS »

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

$$f(\mu = \mu_0 | N_1) = \frac{e^{-\mu_0} \times \mu_0^{N_1}}{N_1!}$$

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

$$f(\mu = \mu_0 | N_1) = \frac{e^{-\mu_0} \times \mu_0^{N_1}}{N_1!}$$

LOI γ (OU LOI D'ERLANG) DE PARAMETRE N_1

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

$$f(\mu = \mu_0 | N_1) = \frac{e^{-\mu_0} \times \mu_0^{N_1}}{N_1!}$$

LOI γ (OU LOI D'ERLANG) DE PARAMETRE N_1

- MOYENNE: $E(\mu) = N_1 + 1$

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

$$f(\mu = \mu_0 | N_1) = \frac{e^{-\mu_0} \times \mu_0^{N_1}}{N_1!}$$

LOI γ (OU LOI D'ERLANG) DE PARAMETRE N_1

- MOYENNE: $E(\mu) = N_1 + 1$
- VARIANCE : $V(\mu) = \sigma^2 = N_1 + 1$

L'APPROCHE BAYESIENNE DANS LES COMPTAGES NUCLEAIRES

DENSITE DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE :

$$f(\mu = \mu_0 | N_1) = \frac{e^{-\mu_0} \times \mu_0^{N_1}}{N_1!}$$

LOI γ (OU LOI D'ERLANG) DE PARAMETRE N_1

- MOYENNE: $E(\mu) = N_1 + 1$
- VARIANCE : $V(\mu) = \sigma^2 = N_1 + 1$

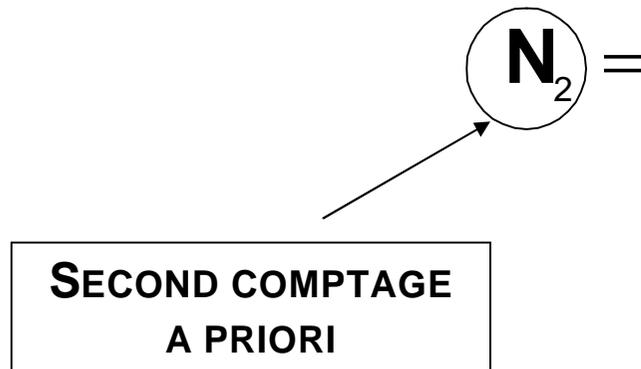
$$\sigma = \sqrt{N_1 + 1} = \text{INCERTITUDE EPISTEMIQUE SUR LA MOYENNE VRAIE}$$

**REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE
POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE**

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE

$$N_2 =$$

REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE

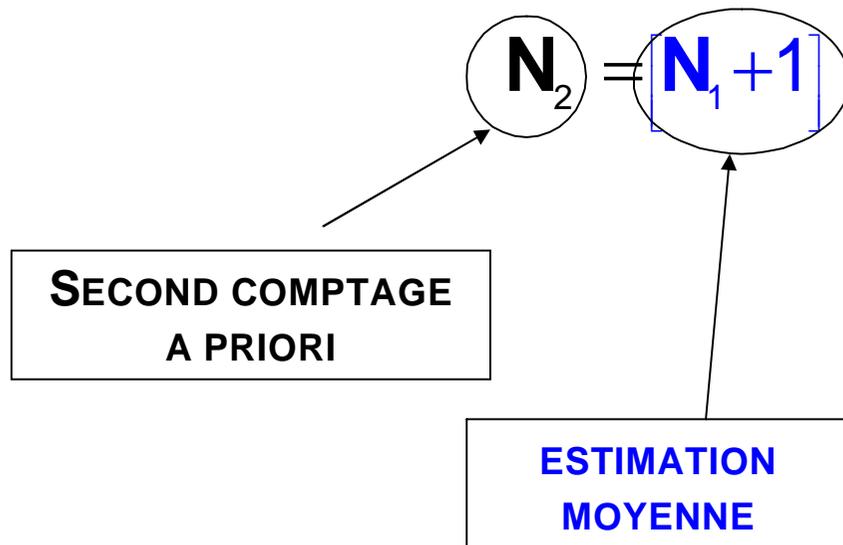


REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE

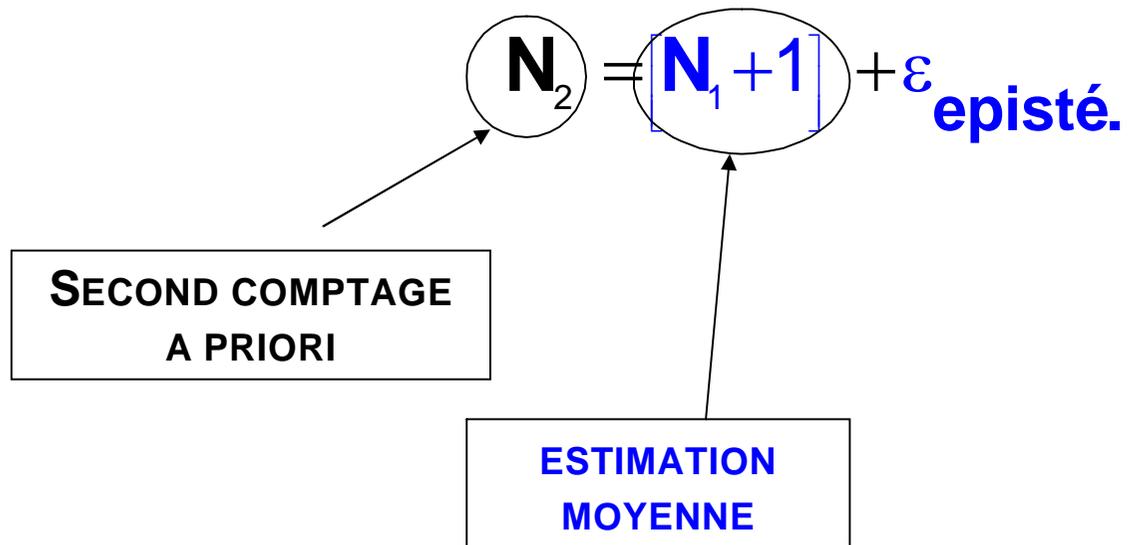
$$N_2 = [N_1 + 1]$$

SECOND COMPTAGE
A PRIORI

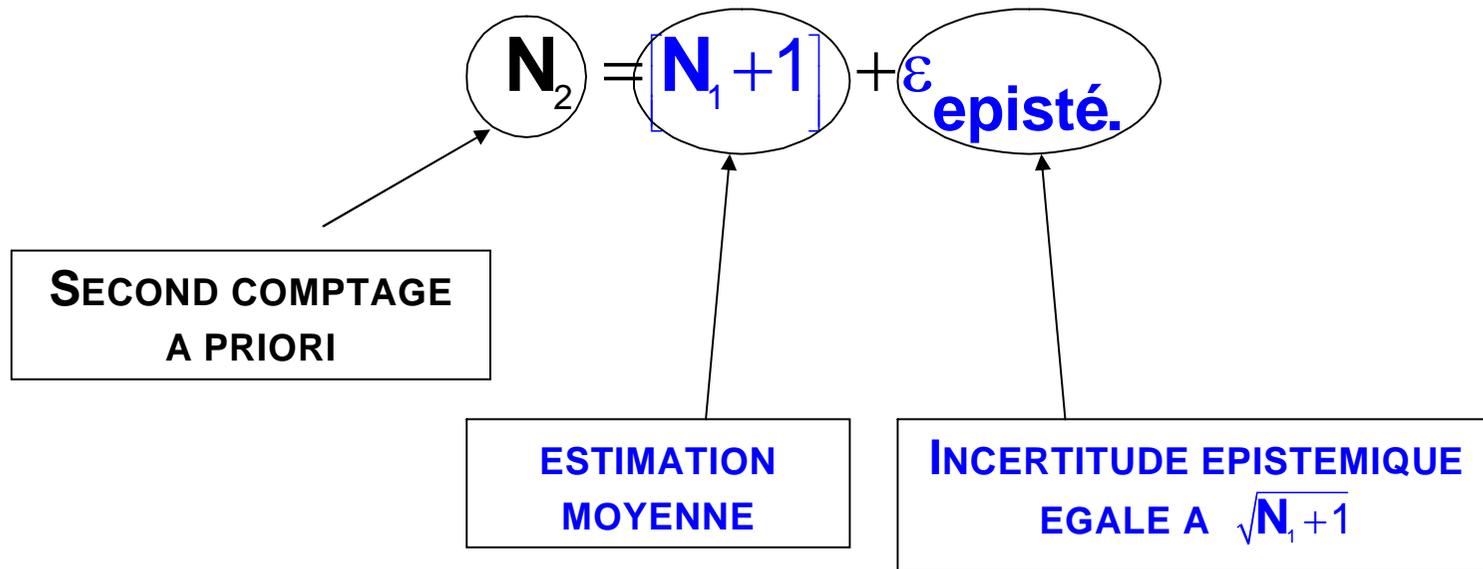
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE



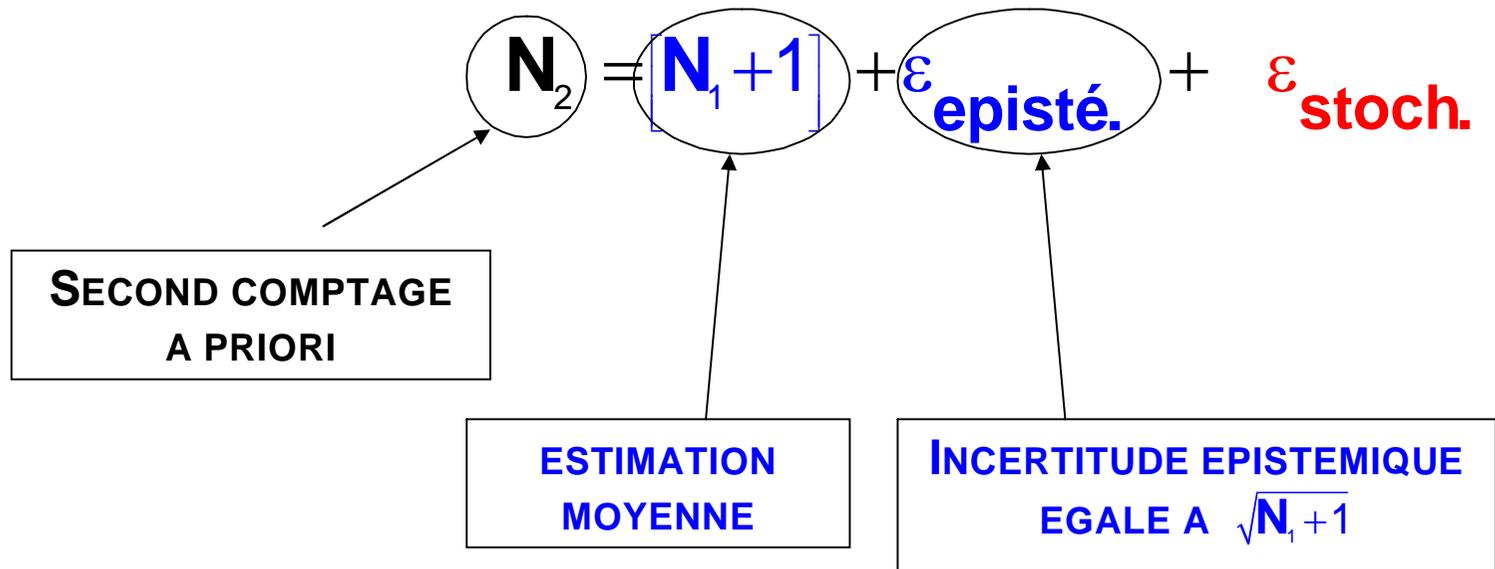
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE



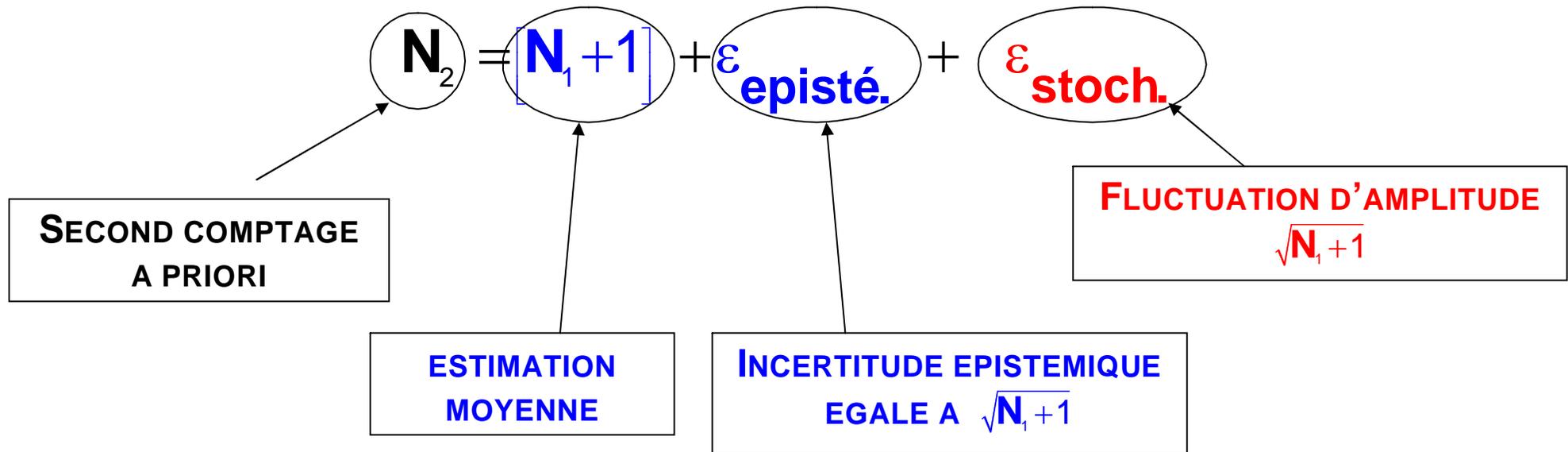
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE



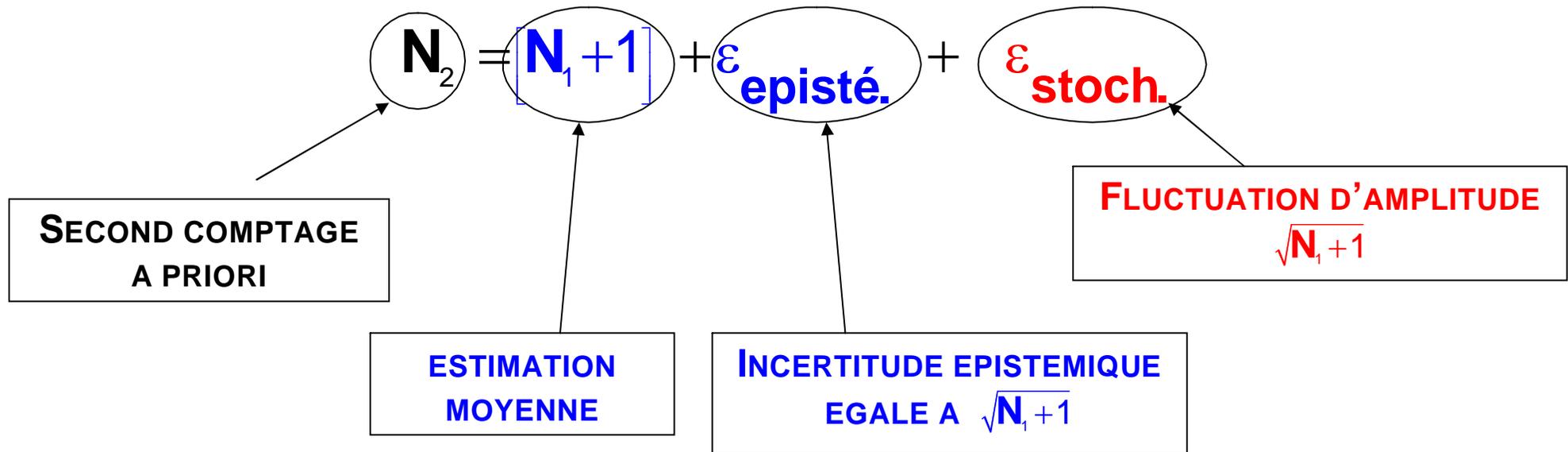
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE



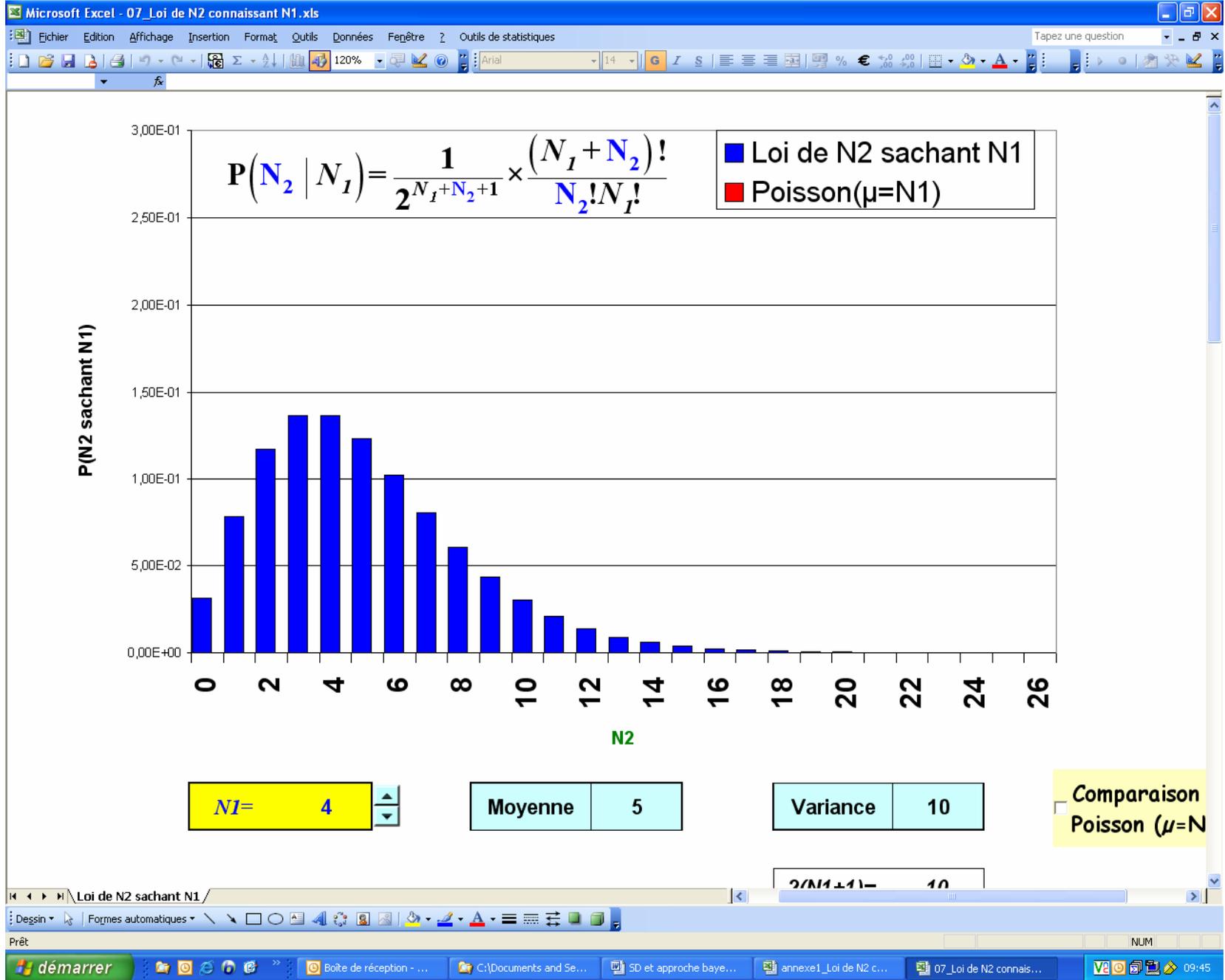
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE

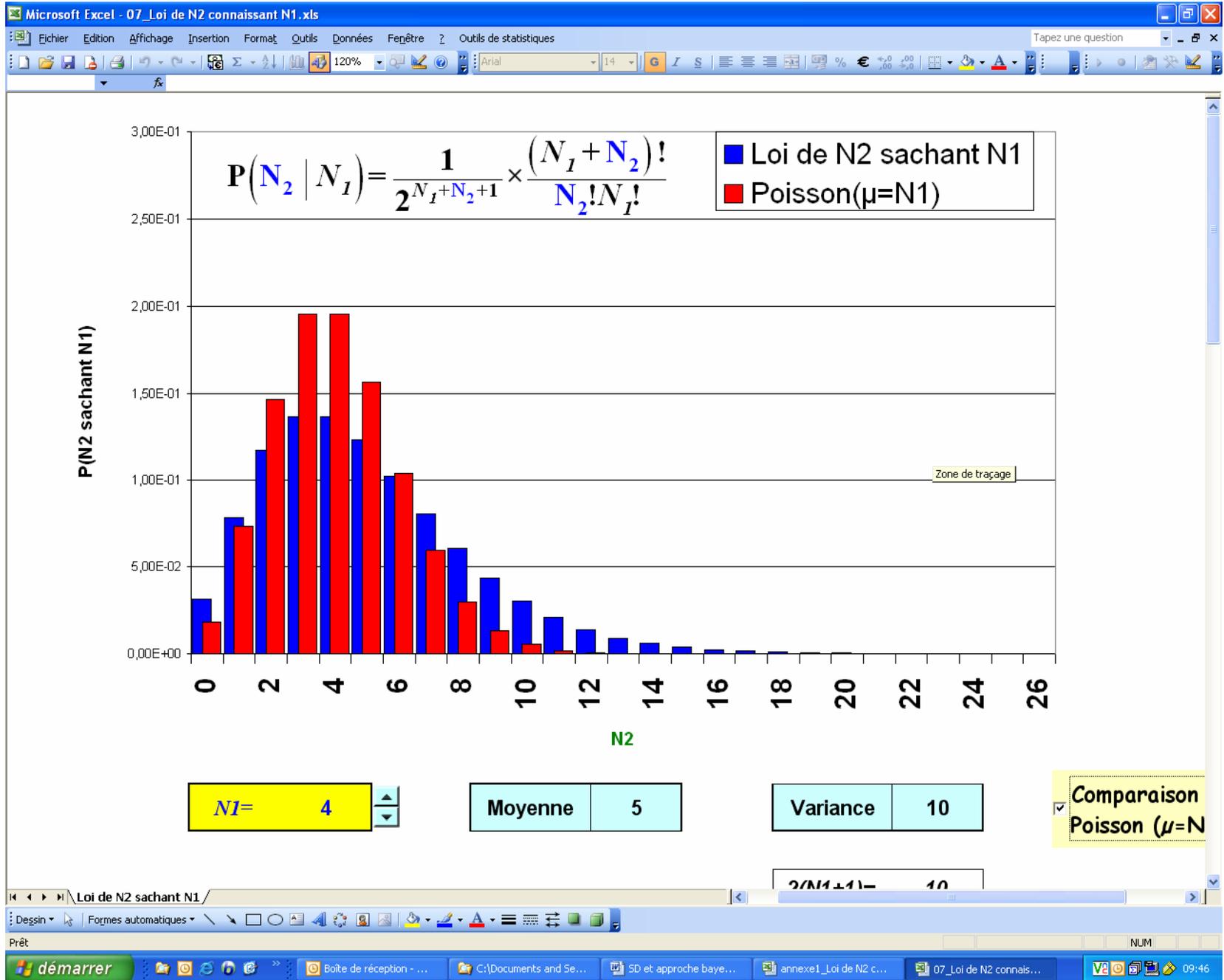


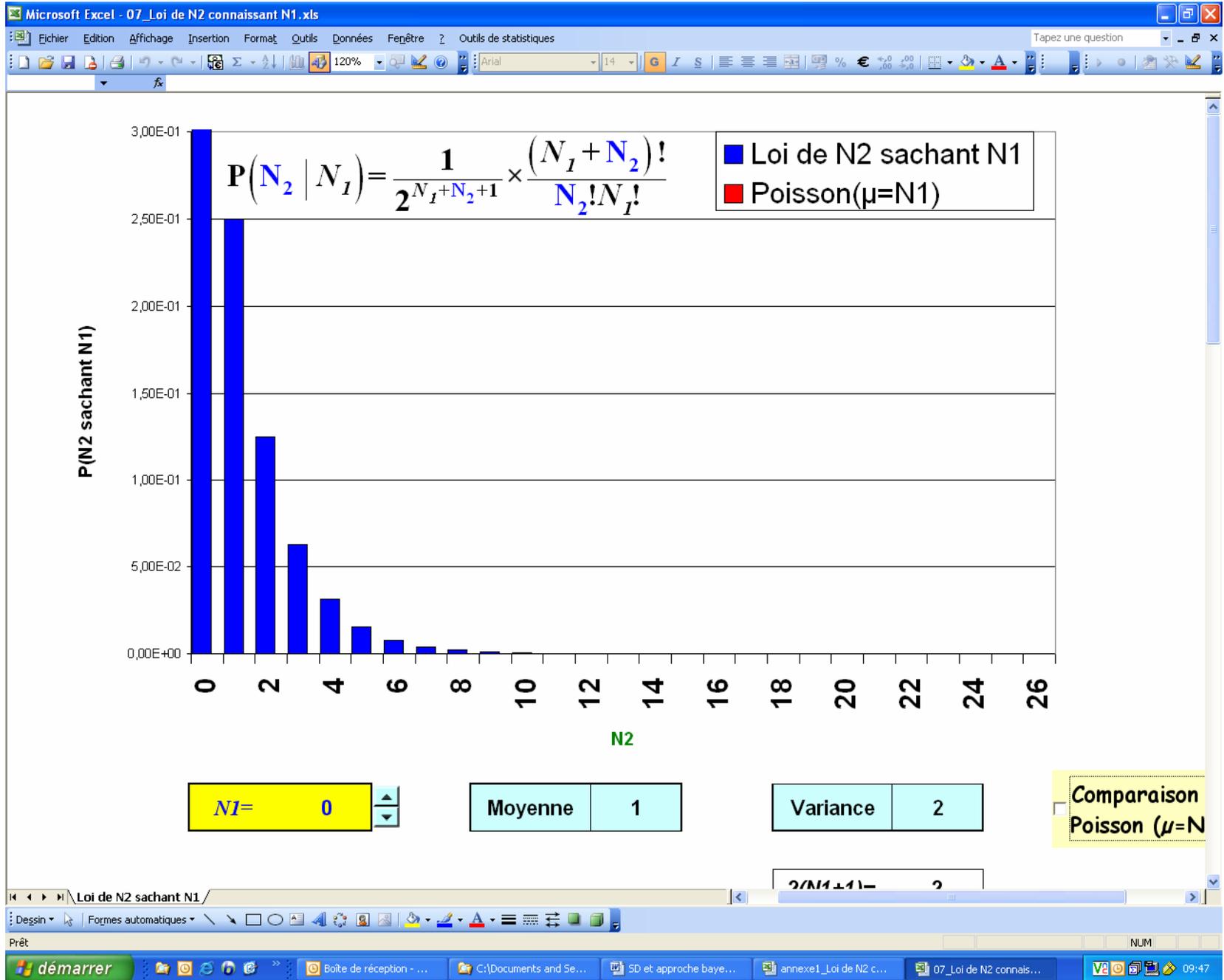
REPRESENTATION SIMPLIFIEE D'UNE VARIABLE ALEATOIRE POISSONNIENE + INCERTITUDE EPISTEMIQUE

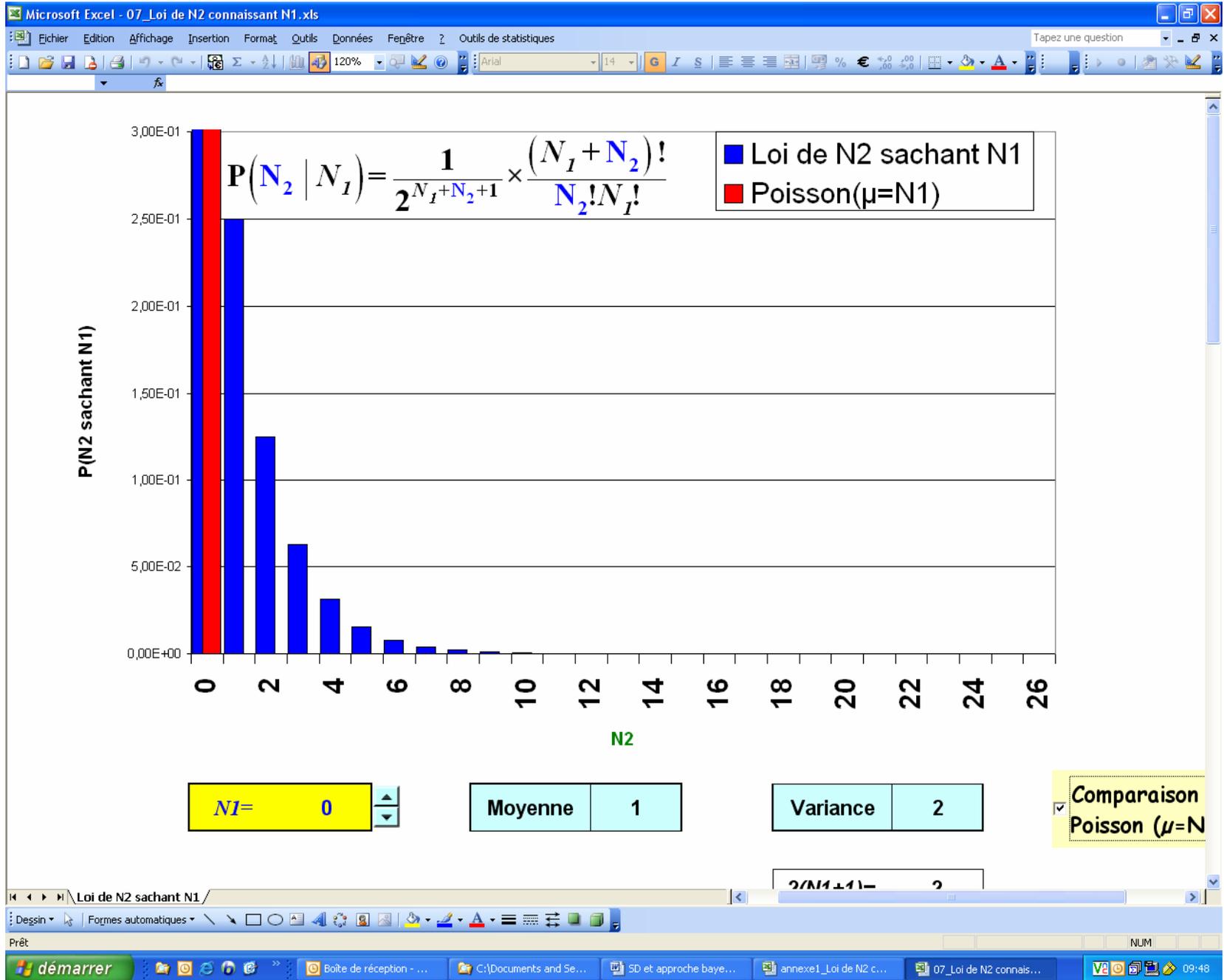


REPRESENTATION GRAPHIQUE :









PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\left\{ \begin{array}{l} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{array} \right.$$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2}$$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2} \approx \sqrt{\text{Brut}_1 + \text{BdF}_1}$$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2} \approx \sqrt{\text{Brut}_1 + \text{BdF}_1}$$

EXEMPLE : $\begin{cases} \text{Brut}_1 = 20 \\ \text{BdF}_1 = 15 \end{cases}$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2} \approx \sqrt{\text{Brut}_1 + \text{BdF}_1}$$

EXEMPLE : $\begin{cases} \text{Brut}_1 = 20 \\ \text{BdF}_1 = 15 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \text{Net}_1 = 5 \\ u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{35} \approx 6 \end{cases}$

PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2} \approx \sqrt{\text{Brut}_1 + \text{BdF}_1}$$

EXEMPLE : $\begin{cases} \text{Brut}_1 = 20 \\ \text{BdF}_1 = 15 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \text{Net}_1 = 5 \\ u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{35} \approx 6 \end{cases}$



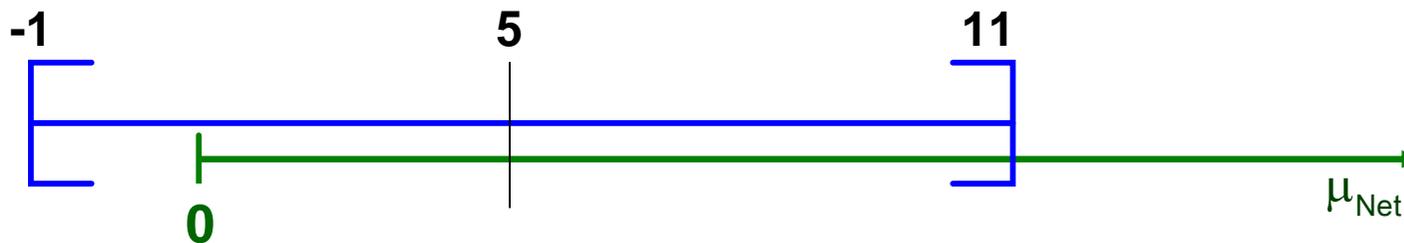
PROBLEMATIQUE SUR L'INCERTITUDE DES COMPTAGES NETS A BAS NIVEAU

$$\text{Net}_1 = \text{Brut}_1 - \text{BdF}_1$$

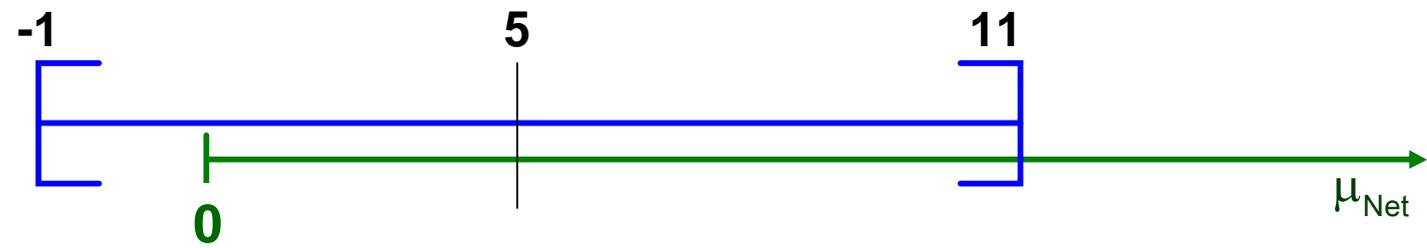
CONSTRUCTION CLASSIQUE DE L'INCERTITUDE :

$$\begin{cases} u_{\mu_{\text{Brut}}} \approx \sqrt{\text{Brut}_1} \\ u_{\mu_{\text{BdF}}} \approx \sqrt{\text{BdF}_1} \end{cases} \Rightarrow u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{u_{\mu_{\text{Brut}}}^2 + u_{\mu_{\text{BdF}}}^2} \approx \sqrt{\text{Brut}_1 + \text{BdF}_1}$$

EXEMPLE : $\begin{cases} \text{Brut}_1 = 20 \\ \text{BdF}_1 = 15 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \text{Net}_1 = 5 \\ u_{\mu_{\text{Net}}} = \sqrt{35} \approx 6 \end{cases}$

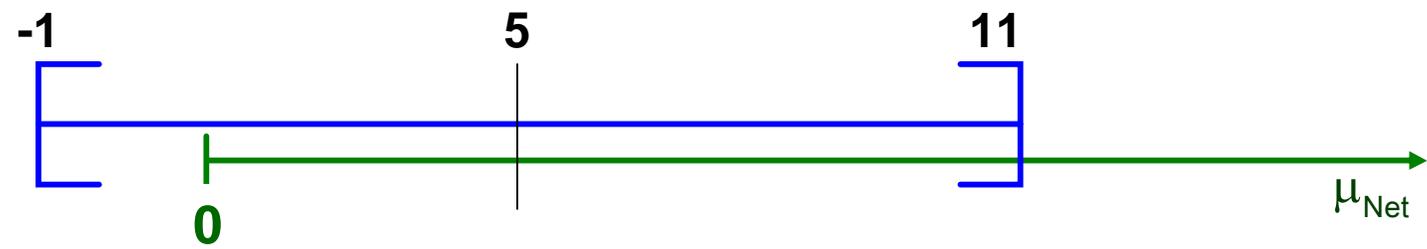


2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME



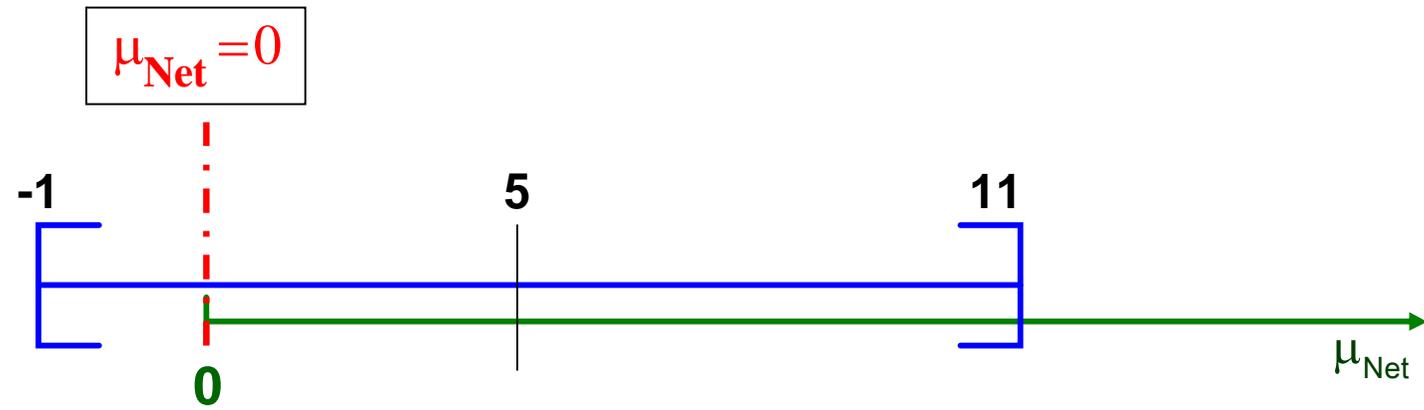
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB1



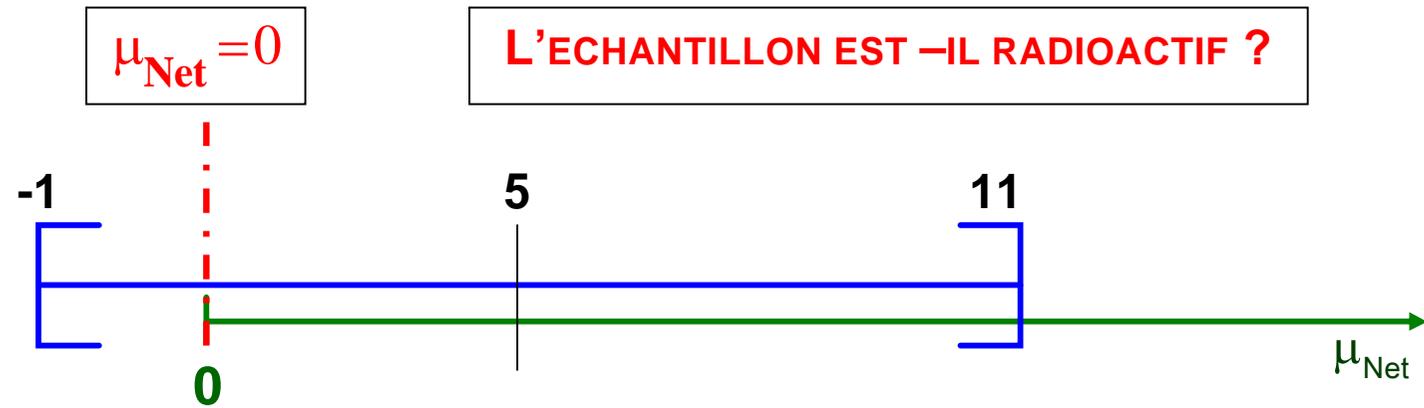
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB1



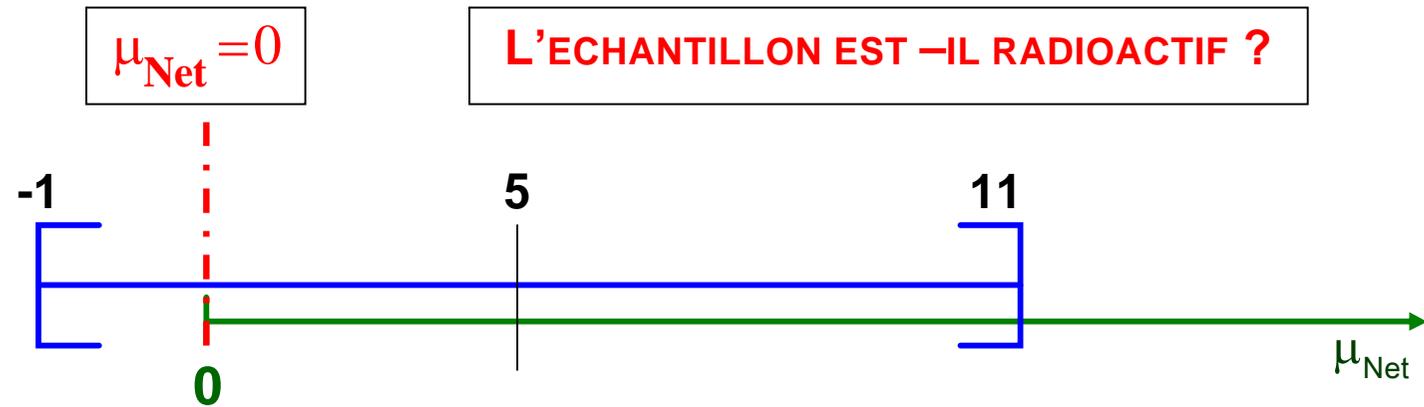
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB1



2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

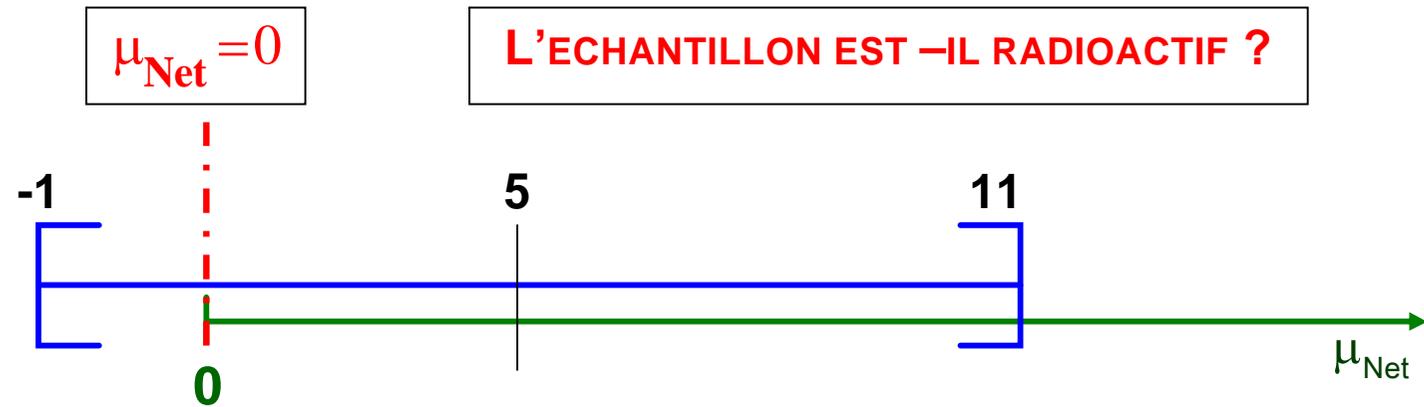
PB1



NECESSITE D'UN TEST STATISTIQUE \Leftrightarrow AIDE A LA DECISION

2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB1

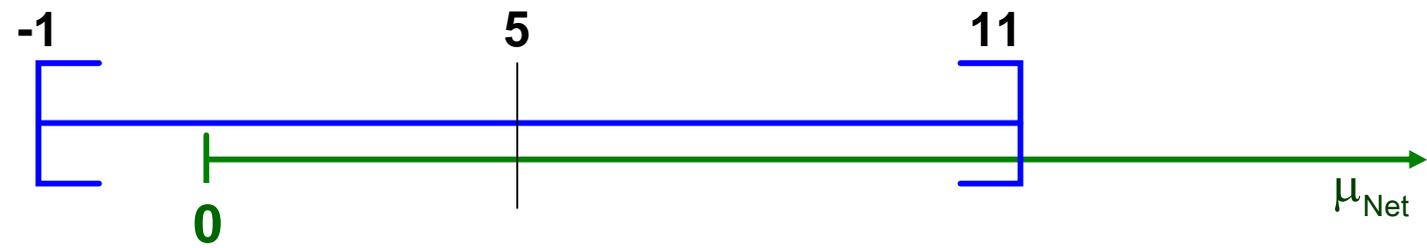


NECESSITE D'UN TEST STATISTIQUE \Leftrightarrow AIDE A LA DECISION

REPONSE : CONSTRUCTION DU SEUIL DE DECISION ET LIMITE DE DETECTION

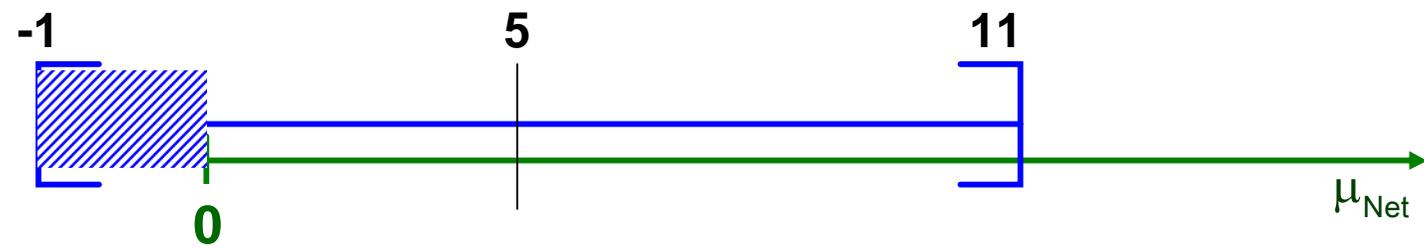
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB2



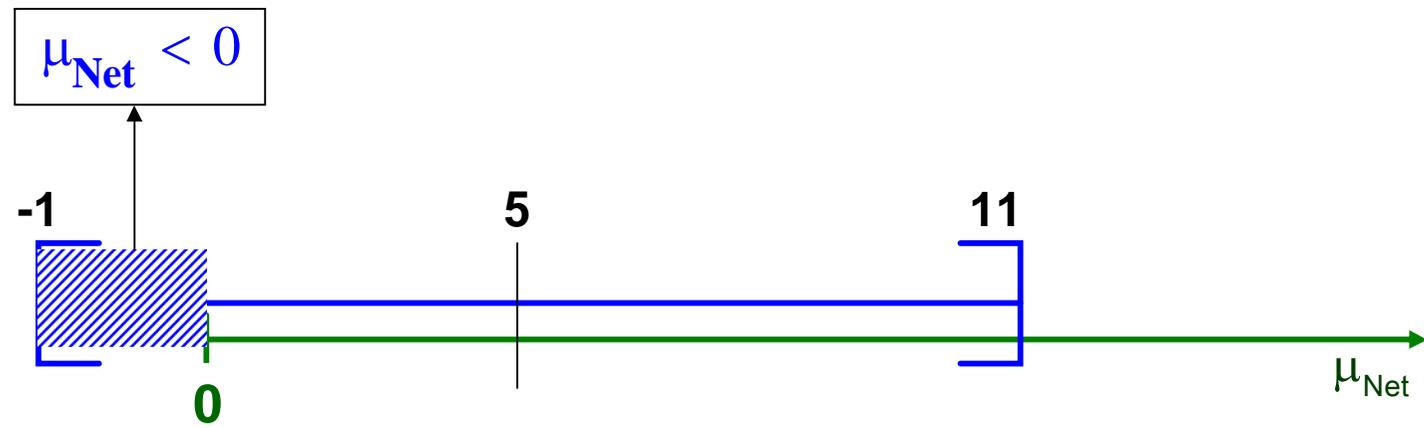
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB2



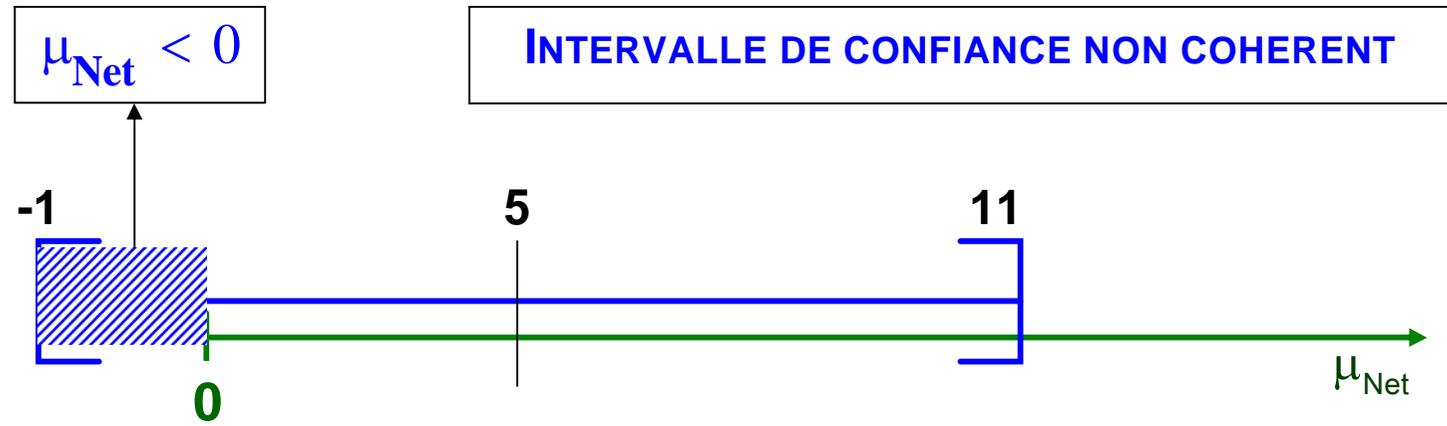
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB2



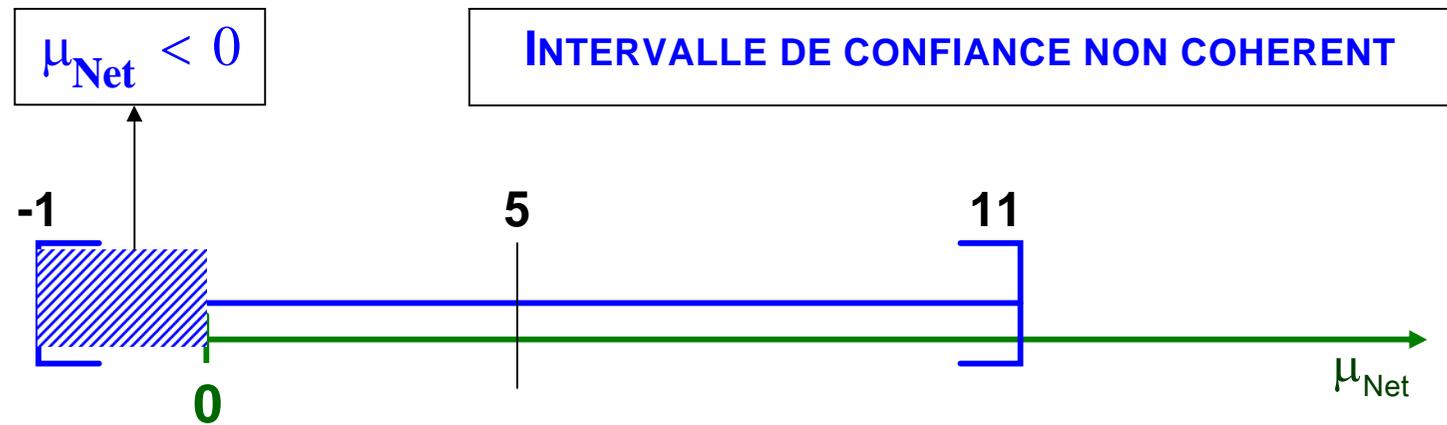
2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB2



2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

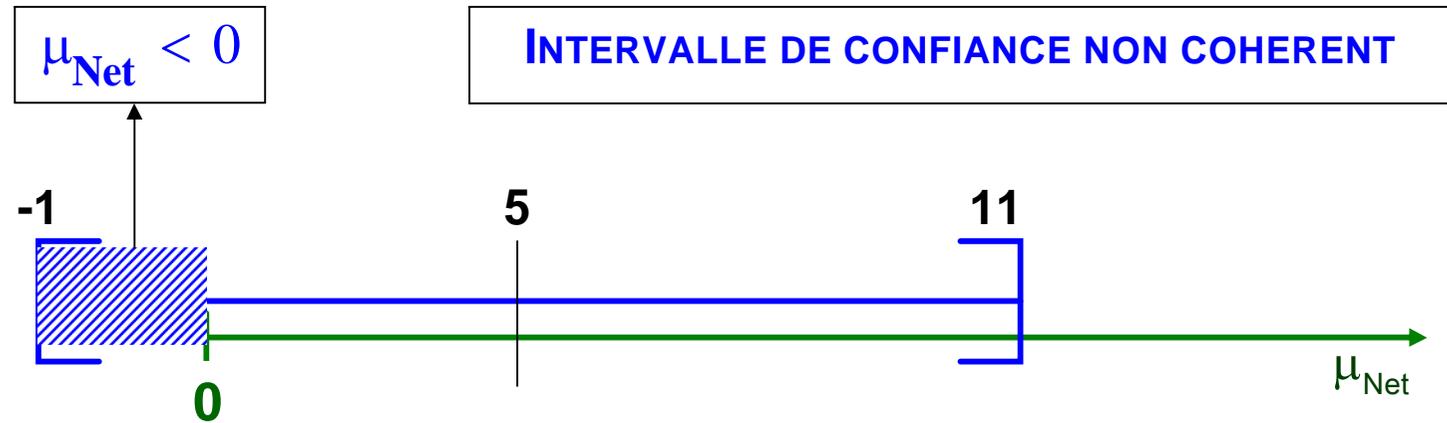
PB2



NECESSITE DE CONSTRUIRE UN INTERVALLE DE CONFIANCE (INCERTITUDE) PLUS COHERENT

2 ASPECTS DISTINCTS D'UN MÊME PROBLÈME

PB2



NECESSITE DE CONSTRUIRE UN INTERVALLE DE CONFIANCE (INCERTITUDE) PLUS COHERENT

REPONSE : CONSTRUCTION BAYESIENNE DE L'INCERTITUDE

REPONSE PB1 : CONSTRUCTION DU SEUIL DE DECISION

INTÉRÊT DES TESTS D'HYPOTHÈSE

INTÉRÊT DES TESTS D'HYPOTHÈSE

ON CONSIDERE ICI LA VARIABLE $\text{Net} = \mu_{\text{Net}} + \varepsilon_{\text{stoch.}}$

INTÉRÊT DES TESTS D'HYPOTHÈSE

ON CONSIDERE ICI LA VARIABLE $\text{Net} = \mu_{\text{Net}} + \varepsilon_{\text{stoch.}}$

L'HYPOTHESE H_0 : « ECHANTILLON NON RADIOACTIF »

PERMET D'ECRIRE $\mu_{\text{Net}} = 0$

INTÉRÊT DES TESTS D'HYPOTHÈSE

ON CONSIDERE ICI LA VARIABLE $\text{Net} = \mu_{\text{Net}} + \varepsilon_{\text{stoch.}}$

L'HYPOTHESE H_0 : « ECHANTILLON NON RADIOACTIF »

PERMET D'ECRIRE $\mu_{\text{Net}} = 0$

SUPPRESSION DE L'INCERTITUDE EPISTEMIQUE SUR LA MOYENNE!!!

INTÉRÊT DES TESTS D'HYPOTHÈSE

ON CONSIDERE ICI LA VARIABLE $\text{Net} = \mu_{\text{Net}} + \varepsilon_{\text{stoch.}}$

L'HYPOTHESE H_0 : « ECHANTILLON NON RADIOACTIF »

PERMET D'ECRIRE $\mu_{\text{Net}} = 0$

SUPPRESSION DE L'INCERTITUDE EPISTEMIQUE SUR LA MOYENNE!!!

MAIS PAS SUR LA VARIANCE !

**EXPRESSION EXACTE DE LA DISTRIBUTION H_0 OBTENU A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE BdF_1
DANS UN FORMALISME BAYESIEN**

EXPRESSION EXACTE DE LA DISTRIBUTION H_0 OBTENU A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE BdF_1
 DANS UN FORMALISME BAYESIEN

$$P(BdF_{net} = BdF^1 - BdF^2 | BdF_1) = \sum_{BdF^1 \geq BdF_{net}} \frac{1}{3^{(2 \times BdF^1 + BdF_{net} + BdF_1 + 1)}} \times \frac{(2 \times BdF^1 + BdF_{net} + BdF_1)!}{BdF^1! (2 \times BdF^1 + BdF_{net})! BdF_1!}$$

EXPRESSION EXACTE DE LA DISTRIBUTION H_0 OBTENU A PARTIR D'UNE MESURE UNIQUE BdF_1
 DANS UN FORMALISME BAYESIEN

$$P(BdF_{net} = BdF^1 - BdF^2 | BdF_1) = \sum_{BdF^1 \geq BdF_{net}} \frac{1}{3^{(2 \times BdF^1 + BdF_{net} + BdF_1 + 1)}} \times \frac{(2 \times BdF^1 + BdF_{net} + BdF_1)!}{BdF^1! (2 \times BdF^1 + BdF_{net})! BdF_1!}$$

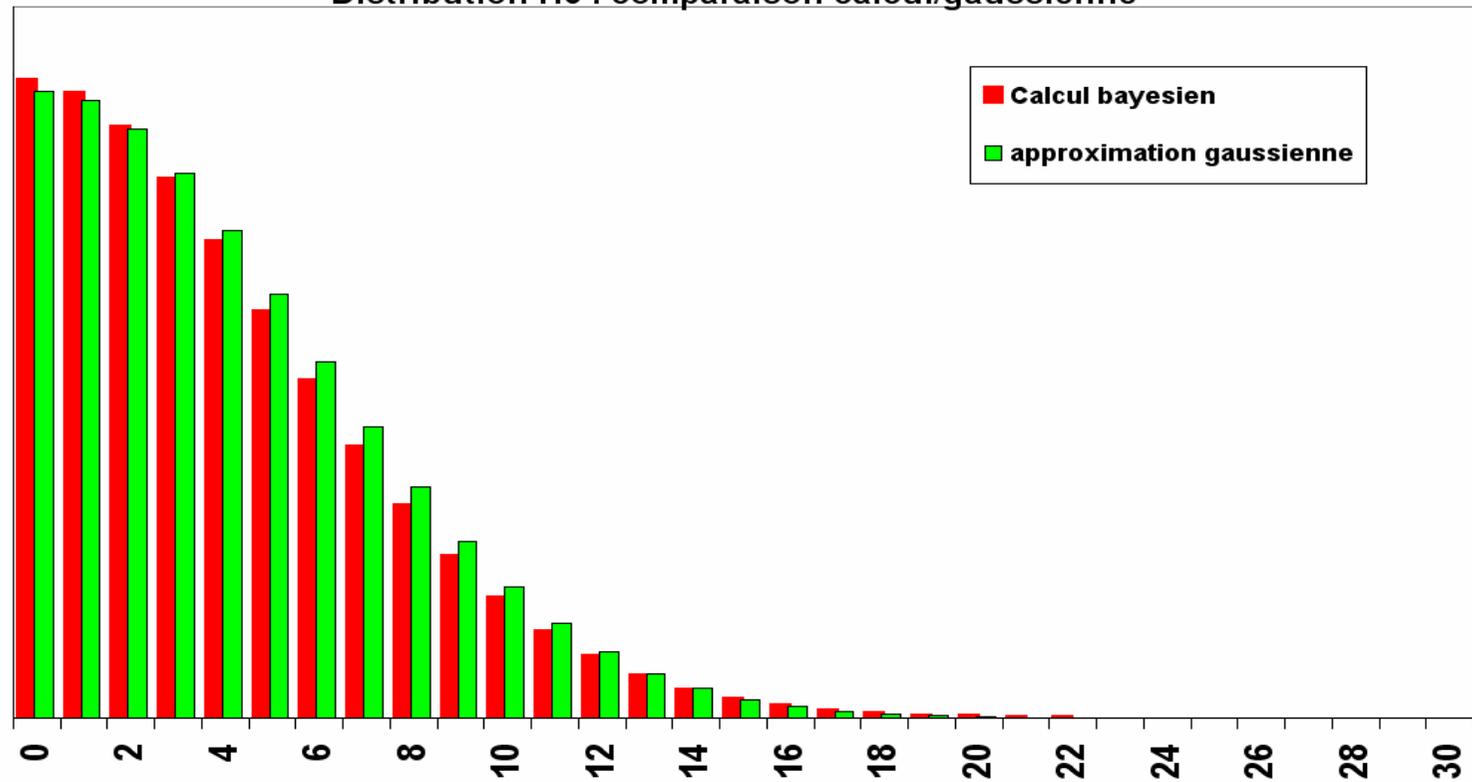
APPROXIMATION QUASI-PARFAITE AVEC UNE LOI GAUSSIENNE :

$$\mathcal{N} \left[\mu = 0 ; \sigma = \sqrt{2(BdF_1 + 1)} \right]$$

Distribution H0 : comparaison calcul/gaussienne

BdF1 15

activation réglage axe



		BdF ¹	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
BdF_{net}	APPROXIMATION NORMALE $\mathcal{N}(\mu=0, \sigma=\sqrt{2(\text{BdF}_1+1)})$	Somme	$P(\text{BdF}_{\text{net}} = \text{BdF}^1 - \text{BdF}^2 \text{BdF}_1) = \sum_{\text{BdF}^2 > \text{BdF}_{\text{net}}} \frac{1}{3^{(2 \times \text{BdF}^1 + \text{BdF}_{\text{net}} + \text{BdF}_1 + 1)}} \times \frac{(2 \times \text{BdF}^1 + \text{BdF}_{\text{net}} + \text{BdF}_1)!}{\text{BdF}^1! (2 \times \text{BdF}^1 + \text{BdF}_{\text{net}})! \text{BdF}_1!}$									
0	7,05E-02	7,18E-02	2,32E-08	7,02E-07	6,67E-06	3,46E-05	0,000122	0,000324	2,32E-08	0,001293	0,002087	0,0034
1	6,94E-02	7,04E-02	1,24E-07	2,11E-06	1,48E-05	6,34E-05	0,000194	0,000468	1,24E-07	0,001616	0,002474	0,0034

VOIR TABLEUR « 02_CONSTRUCTION SD.XLS »

REPONSE 2 : INCERTITUDE BAYESIENNE

DETERMINATION DE LOI DE PROBABILITE DE LA MOYENNE VRAIE μ_{Net} DU COMPTAGE NET
ECHANTILLON

**APPROCHE BAYESIENNE \Rightarrow PERMET D'UTILISER CONJOINTEMENT TOUTE L'INFORMATION
CONTENUE DANS LES DEUX COMPTAGES INDEPENDANTS :**

**APPROCHE BAYESIENNE \Rightarrow PERMET D'UTILISER CONJOINTEMENT TOUTE L'INFORMATION
CONTENUE DANS LES DEUX COMPTAGES INDEPENDANTS :**

APPROCHE BAYESIENNE \Rightarrow PERMET D'UTILISER CONJOINTEMENT TOUTE L'INFORMATION
CONTENUE DANS LES DEUX COMPTAGES INDEPENDANTS :

➤ BdF_1 DE BRUIT DE FOND

➤ $Brut_1$ DE L'ECHANTILLON

APPROCHE BAYESIENNE \Rightarrow PERMET D'UTILISER CONJOINTEMENT TOUTE L'INFORMATION
CONTENUE DANS LES DEUX COMPTAGES INDEPENDANTS :

➤ BdF_1 DE BRUIT DE FOND $\Rightarrow \mu_{BdF}$:

$$f[\mu_{BdF} | BdF_1] = \frac{e^{-\mu_{BdF}} \times \mu_{BdF}^{BdF_1}}{BdF_1!}$$

➤ $Brut_1$ DE L'ECHANTILLON $\Rightarrow \mu_{Brut}$:

$$g[\mu_{Brut} | Brut_1] = \frac{e^{-\mu_{Brut}} \times [\mu_{Brut}]^{Brut_1}}{Brut_1!}$$

COMBINAISON DE TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{BdF} ET μ_{Brut} RESPECTANT LA
RELATION $\mu_{Net} = \mu_{Brut} - \mu_{BdF}$:

COMBINAISON DE TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{BdF} ET μ_{Brut} RESPECTANT LA
RELATION $\mu_{Net} = \mu_{Brut} - \mu_{BdF}$:

⇒

PRODUIT DE CONVOLUTION :

COMBINAISON DE TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{BdF} ET μ_{Brut} RESPECTANT LA
 RELATION $\mu_{Net} = \mu_{Brut} - \mu_{BdF}$:

\Rightarrow

PRODUIT DE CONVOLUTION :

$$h\left[\mu_{Net} \mid BdF_1 \text{ et } Brut_1\right] = \int_{\mu_{BdF} \geq 0} f\left[\mu_{BdF} \mid BdF_1\right] \times g\left[\mu_{Brut} = \mu_{Net} + \mu_{BdF} \mid Brut_1\right] \times d\mu_{BdF}$$

L'INTEGRALE DE CETTE DENSITE DE PROBABILITE SUR TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{Net} , A SAVOIR $\mu_{Net} > 0$, N'EST ALORS AUTRE QUE

L'INTEGRALE DE CETTE DENSITE DE PROBABILITE SUR TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{Net} , A SAVOIR $\mu_{\text{Net}} > 0$, N'EST ALORS AUTRE QUE **LA PROBABILITE DE CETTE SOURCE D'ETRE RADIOACTIVE.**

L'INTEGRALE DE CETTE DENSITE DE PROBABILITE SUR TOUTES LES VALEURS POSSIBLES DE μ_{Net} , A SAVOIR $\mu_{Net} > 0$, N'EST ALORS AUTRE QUE **LA PROBABILITE DE CETTE SOURCE D'ETRE RADIOACTIVE.**

APPLICATION :

TABLEUR « 03_CALCUL Sd ET LD COMPTAGE _ACTIVITE.XLS »

OPTION « INCERTITUDE BAYESIENNE »