

# Vocabulaire

$\mathcal{E}$ : esp des possib./réalisat  
 événement  $\mathcal{E} \subseteq \mathcal{E}$   
 $A \cup B$ : ou exclusif  
 $A \cap B = A \cap B$

Syst complet d'évent  
 $\rightarrow$  suite  $(A_n)$  avec 2 à 2 évnt incompatible ie  
 $A_i \cap A_j = \emptyset$  et  $\cup A_n = \mathcal{E}$

Tribu  
 $\sigma$ -algèbre  $\mathcal{E}$   
 $\mathcal{A} \cap \mathcal{B} \in \mathcal{A}$   
 $\cup A_n \in \mathcal{A}$   
 et tribu borélienne  $\mathcal{E}$  ouvert fermé

$R_p(\mathcal{E}, \mathcal{T})$ : esp probabilisable

Probabilité  
 $p: \mathcal{T} \rightarrow [0, 1]$   
 $p(\emptyset) = 0$  /  $p(\mathcal{E}) = 1$   
 $\forall (A_n)$  avec évnt 2 à 2 compatible  
 $p(\cup A_n) = \sum p(A_n)$

Propriétés:  
 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$   
 $A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$   
 $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$   
 $(A_n) \uparrow P(\cup A_n) = \lim P(A_n)$

Système presque complet d'évent  
 $(A_n)$  avec 2 à 2 compatible  
 $P(\cup A_n) = P(A_n) = 1$

Propriétés  
 $P(B) = \sum P(A_n \cap B)$

Probabilité uniforme  
 $P_k = 1/n$   
 $P(A) = \frac{\text{card}(A)}{\text{card}(\mathcal{E})}$   
 $n$ : nb de permutat sur  $\mathcal{E}$

# Modèle d'urne

- tire  $n$  boules  
 -  $i$ : couleur  $i$   
 $N$ : nb boules au total  
 $N_i$ : nb boules de la couleur  $i$   
 $p_i = N_i / N$  = proportion ( $\sum p_i = 1$ )  
 $\alpha = (N_i - n_i) / N$  ty  $\sum \alpha_i = 1$   
 $\hookrightarrow$  tirage de  $n$  boules de couleur  $i$

Tirage avec remise  
 (distrib multinomial-binomiale)  

$$p_{\alpha} = \frac{n!}{n_1! \dots n_r!} (p_1^{n_1} \dots p_r^{n_r})$$
  

$$p_{\alpha} = \frac{N!}{N^n} \frac{n!}{n_1! \dots n_r!}$$

Tirage sans remise  
 (distrib hypergéométrique)  

$$p_{\alpha} = \frac{\binom{N_1}{n_1} \dots \binom{N_r}{n_r}}{\binom{N}{n}}$$

Lois usuelles  
 $U$ : uniforme  $p_i = 1/n$   
 $B$ : binomiale  $p_k = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$   
 $L$ : loi binomiale avec  $n$  éssai identique et indépendant chaque éssai  $\rightarrow$  proba  $p$   
 $H$ : hypergéométrique  $p = m/N$   
 $p_k = \frac{\binom{m}{k} \binom{N-m}{n-k}}{\binom{N}{n}}$   
 $L$ : loi de Poisson = nb boules d'1 couleur  $n$  après  $n$  tirage éssai  $n = N$  total boules de chaque couleur  $N$  = nb total de boules

Loi de Poisson  
 $p_n = e^{-\lambda} \lambda^n / n!$

Loi géométrique  $G(p)$   
 $p_n = p(1-p)^{n-1}$   
 $L$ : loi d'attente de 1 succès si proba d'avoir 1 succès =  $p$   
 $\rightarrow$  aussi nb d'essai précédant le premier succès lorsque proba d'1 succès est  $p$

# Cardinal

2 ensemble ont  $\#$  card si  $\exists$  bijet  
 $\text{card}(f(A)) = \# \text{card}(A)$   
 $\text{card}\{f: A \rightarrow B\} = B^A$

Arrangement  
 suite ordonnées sans répétition  
 $A_n^p = \frac{n!}{(n-p)!}$  cardinal  
 $n!$ : nb de permutat.  $n!$   
 Combinaison  
 $\binom{n}{p} = \frac{n!}{p!(n-p)!}$   
 Inj. d'ordre

Arrangements  
 $\binom{n}{p} = \binom{n}{n-p}$   $p \binom{n}{p} = n \binom{n-1}{p-1}$   
 $\binom{n}{p} - \binom{n}{p-1} = \binom{n-1}{p}$

Arrangement avec répétition  
 $p^n / n!$   
 $n$ : nb de  $p$  tirage avec remise ep boules  $n$  proba  $k$  fois indistinctes  $k$  fois avec ordre d'import ordre sans ordre les boules = combinaison total!  
 (nb boules)  $n$  = (nb boules)

Combinaison avec répétition  
 $K_n^p = \binom{n+p-1}{p} = \binom{n+p-1}{n-1}$   
 $n$ : nb total de combi. sans avec rep de  $p$  objets parmi  $n$   
 $n$ : nb de  $p$  tirage avec remise de  $p$  boules  $n$  au total compte  $n$  boules d'import de chaque indistinct  
 $\hookrightarrow$  répétitif 10 = 2 entre 3 nb boules d'import

Propa conditionnelle  

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$
  
 $R_p: P(\cup A_n | A) = \sum P(A_n | A)$   
 $P(A|A) = 1$   
 Processus composé  
 $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B|A)$

# Probabilité totale

$(A_n)$  un SPLC  

$$P(B) = \sum P(B|A_n) P(A_n)$$
  
 Formule de Bayes  
 $(A_n)$  un SPLC et  $p(A_k) > 0$   

$$p(A_k|B) = \frac{p(B|A_k) p(A_k)}{\sum P(B|A_n) P(A_n)}$$

Indépendance  
 $(A, B)$  ind  $P(A \cap B) = P(A) P(B)$   
 $f$ : compatible  $P(A \cap B) = 0$   
 indépendant de l'autre évnt  $\rightarrow$  évnt presque impossible  $p(A) = 0$   
 $\rightarrow$  évnt presque certain  $p(A) = 1$   
 ind  $\Rightarrow$  ind 2 à 2 (pas  $\Leftarrow$ )

Bernoulli  
 $n$  éssai identique indépendant sans ep série =  $1-p$   
 nb succès:  $p_k = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

Variable aléatoire discrète  
 var oppt mesurable ty  $X: \mathcal{E} \rightarrow \mathbb{R}$   
 $X^*(B) \in \mathcal{T}$  tribu  $\mathcal{B}$  mes  
 $S: \mathcal{T} \rightarrow \mathcal{E}$  (cas 2 loi d'attente)  
 $f$  appl:  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est var  
 var discrète  $\rightarrow X(\mathcal{E})$  finie dénombrable

Loi d'urne  $p_s = P(X=s)$   
 var discrète déterminée par un évnt  $\mathcal{E}$  en proba de chaque valeur  $p_i$  ep  $X$   
 Fct de répartition  $F_X: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$   

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \sum_{s \leq x} p_s$$
  
 $F_X$  est  $\uparrow$  continue à droite  
 $\lim_{x \rightarrow a^-} F_X(x) = 0$  /  $\lim_{x \rightarrow a^+} F_X(x) = 1$   
 $P\{X=x\} = F_X(x) - F_X(x^-)$   
 $Q = 1 - F_X = P\{X \geq x\}$   
 $L$ : fct escalier

# Moyen espérance-moment ordre

$m = E(X) = \sum_{s \in S} s p_s$   
 Th de transfert  
 $X: \mathcal{E} \rightarrow \mathbb{R}$  var discrète  $S \subseteq \mathbb{R}$   
 $h: S \rightarrow \mathbb{C}$   
 $s: \sum h(s) p_s$  CV  
 $E(h(X)) = \sum h(s) p_s$

VA d'ordre:  $k$  s:  $\sum |s|^k p_s$  CV  
 Moment d'ordre  $k$ :  $m_k = \sum s^k p_s$   
 moment centré d'ordre  $k$ :  $\mu_k = E(X - m)^k = \sum (s - m)^k p_s$

Variance - écart type  
 $X$  VA d'ordre 2 -  $m$  = moyenne  
 Variance:  $v = \sigma^2 = E(X - m)^2$  écart type  
 VA ordre 2 centre moyenne  $s$ :  
 $EZ = 0$   $VZ = 1$

Fonction caractéristique  

$$\varphi_X(t) = E e^{itX} = \sum e^{its} p_s$$
  
 Fonction génératrice  

$$g_X(t) = E(t^X) = \sum t^n p_n$$

Égalité en loi:  $p_X$  et  $p_Y$   
 $X(\mathcal{E}) = Y(\mathcal{E})$   
 $\rightarrow v = P(X=s), P(Y=s) = p_s$   
 $\hookrightarrow$  alors  $\forall$  fct  $h$   
 $E(h(X)) = E(h(Y))$

Propriété moyenne  
 $a \leq X \leq b \Rightarrow a \leq E(X) \leq b$  /  $\rightarrow$  invariance conditionnelle  
 $E(E(X|A)) = E(X)$   
 $S: \mathcal{E} \rightarrow \mathcal{E}$   $\rightarrow$  2 multitudes  
 $L: \mathcal{E} \rightarrow \mathcal{E}$  densité multitudes = prob  

$$VX = E(X^2) - (E(X))^2$$
  
 Variable centrée réduite  
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

# Intégrale Markov

$Z$  var centrée  $v > 0$   

$$P\{|Z| \geq n\} \leq \frac{v}{n^2}$$
  
 Ineq Bienaymé - Tchebychev  
 écart type  $\sigma$  la moyenne  
 $X$  m moyenne  $m$ ,  $\sigma$  écart type  
 $\forall \epsilon > 0$   $P\{|X - m| \geq \epsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\epsilon^2}$

$L$ : conjonctive - loi du couple  $(X, Y)$   
 loi marginale:  $p_s = P\{X=s\} = \sum p_{(s, t)}$   
 Couple: fct caractéristique  $f = f_X + i f_Y = f(s, t) = P\{(s, t)\}$   
 $L$ : conjonctive - conditionnel  
 $P\{Y=s | X=t\} = \frac{p_{(t, s)}}{p_t}$   
 écart type  $\sigma$

Th transfert conditionnel  
 $E(h(X, Y) | X=s) = \sum h(s, t) p_{(s, t)} / p_s$   
 $\Rightarrow E(h(X, Y) | X=s) = \sum h(s, t) p_{(s, t)} / p_s$

Moyenne conditionnelle  
 $E(h(X, Y) | X) = f(X)$   
 $E(h(X, Y)) = E[E(h(X, Y) | X)]$

Cauchy - Schwartz  
 $X$  et  $Y$  ordres 2  $\Rightarrow XY$  ordres 2  

$$|E(XY)| \leq \sqrt{E(X^2) E(Y^2)}$$

Covariance  

$$\text{cov}(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$
  
 $= E(XY) - E(X)E(Y)$   
 $\hookrightarrow$  bilinéaire sym positive  
 Cauchy  $\Rightarrow |\text{cov}(X, Y)| \leq \sqrt{V(X) V(Y)}$   
 $\rho = \text{cov}(X, Y) / \sqrt{V(X) V(Y)}$   
 $\rho \in [-1, 1]$

Matrice covariance  

$$K = \begin{pmatrix} V(X) & \text{cov}(X, Y) \\ \text{cov}(X, Y) & V(Y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_X^2 & \rho \sigma_X \sigma_Y \\ \rho \sigma_X \sigma_Y & \sigma_Y^2 \end{pmatrix}$$

Variable aléatoire continue  
 (cf. bord s: f. joint B.F. (X,Y) et f. marg.)  
 Densité de probab:  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^+$   
 $\int_{\mathbb{R}^2} f(x,y) dx dy = 1$   
 $P(X \in B) = \int_B f(x,y) dx dy$

Fct. répartition  $F_X(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$   
 Moyenne  $m = EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$   
 Th. transfert

si  $f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} |h(t)| f(x,t) dx$   
 $\rightarrow E(h(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} h(x) f(x) dx$

Moment  $m_k = \int_{-\infty}^{\infty} x^k f(x) dx$   
 centre =  $\int_{-\infty}^{\infty} (x-m)^k f(x) dx$

Loi normale  
 $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{1}{2\sigma^2}(x-m)^2)$   
 $g(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}$  ( $\sigma=1, m=0$ )  
 auto-adjointe

$P(X, Y) = \int \int f(x,y) dx dy$   
 Loi conditionnelle  
 $f(y|x) = f(x,y) / f_X(x)$

Variance - Espérance  
 Valeur:  $\frac{1}{n} E = \frac{n+1}{2} \quad V = \frac{n^2-1}{12}$   
 Bernoulli  $B(p)$   $E = p \quad V = pq$   
 Binomiale  $B(n,p)$   $E = np \quad V = npq$   
 Hypergeo  $H(N,n,p)$   $E = np \quad V = npq \frac{N-n}{N-1}$   
 Geo  $G(p)$   $E = \frac{1}{p} \quad V = \frac{1-p}{p^2}$   
 (ppq, n-1)

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 Th. transfert conditionnel  
 $E(h(X,Y) | X=s) = E(h(s,t) | f_{Y|X}(t|s))$

Loi binomiale  
 $B(n,p) \quad V = np(1-p) \quad E = p$   
 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k \quad E = np \quad V = np(1-p)$   
 - Si  $n \geq 30$   
 $np(1-p) \geq 5$   
 $B(n,p) \sim N(np, np(1-p))$   
 $P(|\frac{S_n}{n} - p| \geq \epsilon) = 2(1 - \Phi(\frac{\epsilon \sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}))$   
 - Si  $n \geq 30$   
 $p \leq 0.1 \quad B(n,p) \sim N(np, np)$   
 $np \leq 15$

Loi hypergéométrique  
 Si  $H(N,n,p)$  /  $p = \frac{A}{N}$   
 $p \rightarrow 0 \Rightarrow p \ll 0.1$   
 $H \sim B(n,p)$   
 $[S: N \geq 10n]$

Poisson  $E = \lambda \quad V = \lambda$   
 $e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$   
 Ex:  $E = 1/2 \quad V = 1/2$   
 $\lambda e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 Th. transfert conditionnel  
 $E(h(X,Y) | X=s) = E(h(s,t) | f_{Y|X}(t|s))$

X VA densité  $f_X$   
 $T = X^2$  calcul densité det  
 $E(h(T)) = E(h(X^2)) = \int h(x^2) f_X(x) dx$   
 $= \int h(x^2) f_X(x) dx + \int h(x^2) f_X(-x) dx$   
 change variable  $t = x^2$   
 $= \int_{\mathbb{R}^+} h(t) [f_X(\sqrt{t}) + f_X(-\sqrt{t})] \frac{dt}{2\sqrt{t}}$

Loi densité  $f_T(t) = \frac{f_X(\sqrt{t}) + f_X(-\sqrt{t})}{2\sqrt{t}}$

Couple (X,Y) on forme rapport  
 densité  $f(x,y) \leq 1 \Rightarrow \int \int f(x,y) dx dy = 1$   
 $f(x,y) = \frac{1}{\pi} \frac{2xy}{(1+x^2)^2 + y^2}$  (aire)  
 $f_X(x) = \frac{2}{\pi} \frac{x}{1+x^2}$  ( $C-1, 1$ )

Binomiale négative  
 $(n-1) p^{n-1} q^n \quad m = n/p$   
 $f = (n-1) p^{n-1} q^n \quad q = (e/p - 1)^{-n}$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Différence de 2  
 Densité  $f(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2})$   
 Ex:  $\mu = 0, \sigma = 1$   
 $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{x^2}{2})$

Binomiale négative  
 $(n-1) p^{n-1} q^n \quad m = n/p$   
 $f = (n-1) p^{n-1} q^n \quad q = (e/p - 1)^{-n}$

Gamma  
 $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Ex:  $F = 1 - e^{-\lambda x} \quad x \geq 0$   
 $m = 1/\lambda \quad m_k = k! / \lambda^k \quad \sigma^2 = 1/\lambda^2$   
 $f = \lambda e^{-\lambda x}$   
 Gamma  $f = \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} x^{k-1} e^{-\lambda x}$   
 $m = k/\lambda \quad \sigma^2 = k/\lambda^2$

Indépendance  
 $P(X \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = \prod_{k=1}^n P(X_k \in B_k)$   
 Caractéristique ind  
 $\forall i, k, P(X_i \in I_i, \dots, X_k \in I_k) = \prod_{j=1}^k P(X_j \in I_j)$   
 $F(x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n F_k(x_k)$   
 $\psi(t_1, \dots, t_n) = \prod_{k=1}^n \psi_k(t_k)$   
 - Cas discret:  $P(X_1 = s_1, \dots) = \prod_{k=1}^n P(X_k = s_k)$   
 - Cas variable à densité:  $f(x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n f_k(x_k)$

Th. groupement  
 $(X, Y)$  suite de  $n$  var. aléatoires indépendantes disjointes  
 Prop:  $X$  ind,  $Y$  ind  
 $EXY = EX \cdot EY$   
 $\text{cov}(X, Y) = 0$   
 $\Delta \text{cov}(X, Y) \neq (X, Y)$  ind  
 si  $S = X + Y$   
 Es:  $f_X, f_Y \Rightarrow f_S$  family

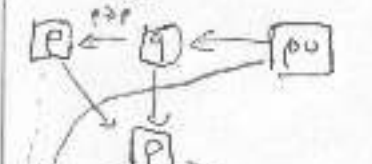
Stabilité par somme ind et loi binomiale, poisson, normale gamma, etc. dans

Type de CV  
 CV groupe unions (pu)  
 si  $X_1, \dots, X_n \in \mathcal{A} / P(A) = 1$  et  $X_n \in A$   
 $P(X_1 \in \mathcal{A}, \dots, X_n \in \mathcal{A}) = 1$   
 CV groupe un (ps)  
 $\{X_n \in \mathcal{A}\} = \{ \omega \in \Omega / \sum_{k=1}^n X_k(\omega) = n \}$   
 $X_n \in \mathcal{A} \Leftrightarrow P(\sum_{k=1}^n X_k = n) = 1$   
 $\Leftrightarrow P(\sum_{k=1}^n X_k \in \mathcal{A} | X_n \in \mathcal{A}) = 1$

Convergence en probabilité  
 $X_n \xrightarrow{P} X \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \forall \delta > 0, \exists N, \forall n \geq N, P(|X_n - X| > \epsilon) < \delta$   
 $X_n \xrightarrow{P} X \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \forall \delta > 0, \exists N, \forall n \geq N, P(|X_n - X| > \epsilon) < \delta$

CV en probab:  $X_n \xrightarrow{P} X$   
 $\forall \epsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \epsilon) = 0$

Conv. en loi ou en distribution  
 Fct. répartition de  $X_n$   
 $X_n \xrightarrow{L} X \Leftrightarrow \forall x, \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$   
 $F_n(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x)$



Théorème des gl. nb  
 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k \quad \bar{X}_n = S_n/n$   
 - Si  $X_n$  ind et  $E X_n = m, \sigma^2 = \sigma^2$  (cas à var. ident. distrib. centrée)  
 - Ordon 2  
 $\bar{X}_n \xrightarrow{L} m$  (loi forte)  
 $\bar{X}_n \xrightarrow{L} m$  (loi faible)  
 - Ordon 1  
 $\bar{X}_n \xrightarrow{L} m$  (loi forte)

Inégalité de Bienaymé-Tchebychev  
 $\forall \epsilon > 0, P(|\bar{X}_n - m| > \epsilon) \leq \frac{\sigma^2}{n \epsilon^2}$

Inégalité de Hoeffding  
 $X_i$  à valeurs dans  $[a, b]$   
 $\forall \epsilon > 0, P(|\bar{X}_n - m| > \epsilon) \leq 2 e^{-2n \epsilon^2 / (b-a)^2}$

Théorème central limite  
 ind + ident. distr. big. centrée  
 $Z_n = \frac{S_n - nm}{\sqrt{n} \sigma} = \frac{S_n - m}{\sigma} \xrightarrow{L} N(0, 1)$   
 Alors  $Z_n \xrightarrow{L} N(0, 1)$

Conv.  $\bar{X}_n \xrightarrow{L} m = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$   
 $P(\frac{S_n - nm}{\sqrt{n} \sigma} \leq x) \rightarrow \Phi(x)$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Approximation loi binomiale  
 $B(n,p) \quad V = np(1-p) \quad E = p$   
 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k \quad E = np \quad V = np(1-p)$   
 - Si  $n \geq 30$   
 $np(1-p) \geq 5$   
 $B(n,p) \sim N(np, np(1-p))$   
 $P(|\frac{S_n}{n} - p| \geq \epsilon) = 2(1 - \Phi(\frac{\epsilon \sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}))$   
 - Si  $n \geq 30$   
 $p \leq 0.1 \quad B(n,p) \sim N(np, np)$   
 $np \leq 15$

Loi hypergéométrique  
 Si  $H(N,n,p)$  /  $p = \frac{A}{N}$   
 $p \rightarrow 0 \Rightarrow p \ll 0.1$   
 $H \sim B(n,p)$   
 $[S: N \geq 10n]$

Contraction continue  
 loi discrète - continue  
 $P(X \leq a) \rightarrow P(X > a) = P(X \leq a)$   
 $P(a < X < b) = P(a < X < b)$

Propriété conditionnelle  
 $f(y|x) = f(x,y) / f_X(x)$   
 fractile  
 $p(X \leq a) = P$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$

Loi marginale  
 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$   
 $Z = \frac{X - m}{\sigma}$