Distributions discrètes

Probabilités et statistique pour la biologie (STAT1)

Jacques van Helden

2018-11-18

Eléments de théorie

Exercices

Eléments de théorie

Distribution de probabilité discrète

On parle de ***distribution discrète*** pour désigner la distribution de probabilité de variables ne pouvant prendre que des valeurs discrètes (par opposition aux distributions continues).

Notes:

- En probabilités la variable observée (x) représente généralement le nombre de succès d'une série d'observations. Elle prend donc généralement des valeurs naturelles (entières et positives).
- La probabilité $\mathrm{P}(x)$ prend des valeurs réelles entre 0 et 1, mais sa distribution est discrète puisqu'elle n'est définie que pour des valeurs discrètes de x. On la représente généralement par une fonction en escalier.

Distribution géométrique

Application: temps d'attente jusqu'à la première réalisation d'un évènement au cours d'un schéma de Bernoulli.

Exemples:

- Comptage du nombre de jets d'un dé (x) qui précèdent la première occurrence d'un 6 (l'occurrence n'est pas incluse dans le compte).
- Longueur d'une séquence d'ADN avant la première occurrence d'une cytosine

Fonction de masse de probabilité géométrique

La ***fonction de masse de probabilité*** (***Probability Mass Function***, ***PMF***) indique la probabilité d'observer un résultat élémentaire particulier.

Pour la distribution géométrique, elle indique la probabilité d'observer exactement x échecs avant le premier succès, au cours d'une série d'essais indépendants à probabilité de succès p.

$$\mathrm{P}(X = x) = (1 - p)^x \cdot p$$

Justification:

- Probabilité d'échec pour un essai $= q = 1 - p$ (évènements complémentaires)
- Schéma de Bernoulli $\rightarrow$ les essais sont indépendants $\rightarrow$ probabilité de la série est le produit des probabilités des résultats successifs.

Fonction de masse de probabilité géométrique

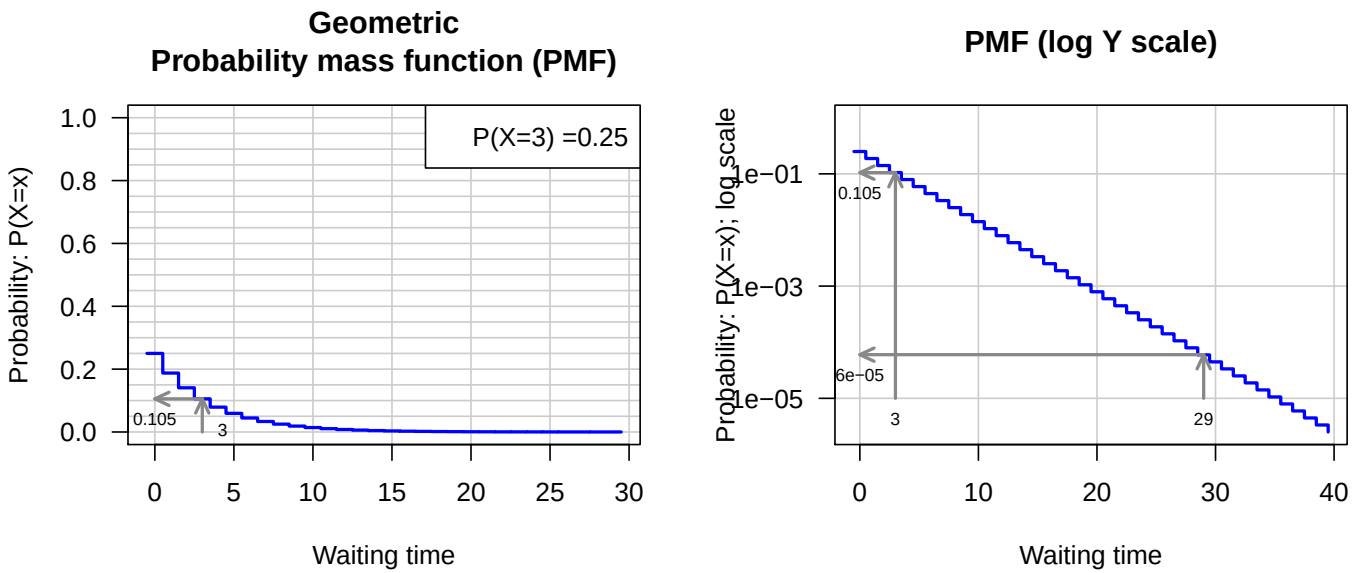


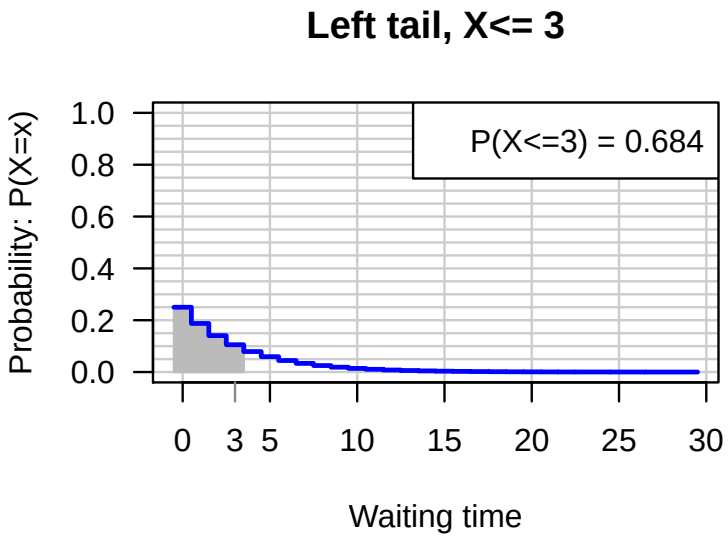
Figure 1: **Fonction de masse de la loi géométrique**. Gauche: ordonnée en échelle logarithmique.

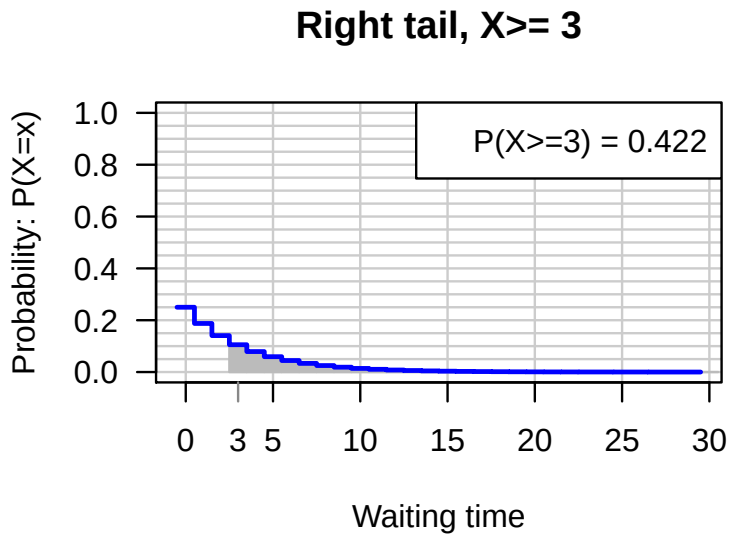
Queues de distribution et fonction de répartition

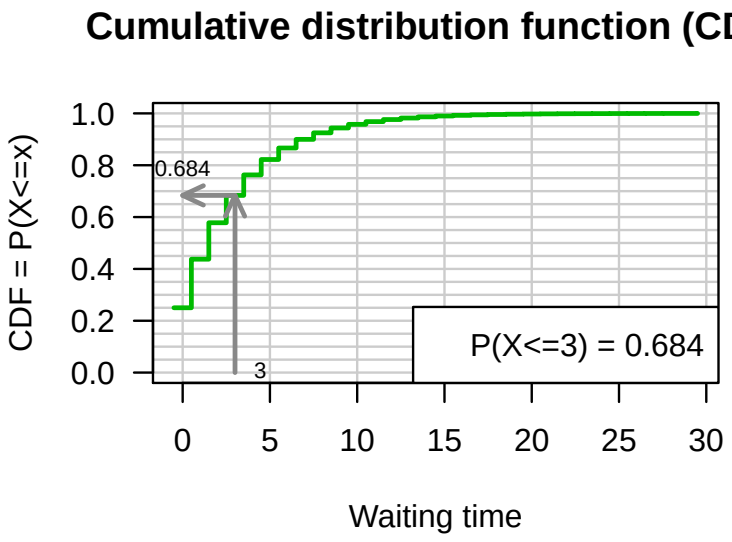
Les queues de la distribution sont les aires comprises sous la courbe de densité jusqu'à une certaine valeur (***queue gauche***) ou à partir d'une certaine valeur (***queue droite***).

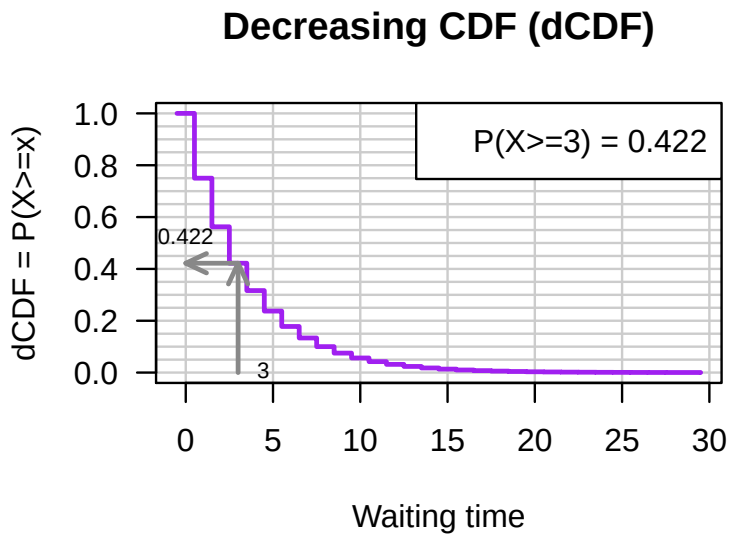
- La ***queue droite*** indique la probabilité d'obtenir un résultat (X) **inférieur ou égal** à une certaine valeur (x): $P(X \leq x)$.
  - **Définition:** la ***fonction de répartition*** (***Cumulative Density Function***, ***CDF***) $P(X \leq x)$ indique la probabilité qu'une variable aléatoire X prenne une valeur inférieure ou égale à une valeur donnée (x). Elle correspond à la queue gauche (en incluant la valeur x considérée).
- La **queue gauche** d'une distribution indique la probabilité d'observer un résultat **supérieur ou égal** à une certaine valeur: $P(X \geq x)$.
  - Note: nous verrons ultérieurement l'utilisation de la queue droite de différentes distributions en tant que probabilité critique (***P value***), dans le cadre de tests d'enrichissement fonctionnel,

Queues de distribution et fonction de répartition









Distribution binomiale

La **distribution binomiale** indique la probabilité d'observer un certain nombre (x) de succès au cours d'une série de n essais indépendants avec une probabilité de succès p constante (schéma de Bernoulli).

Fonction de masse de probabilité binomiale

$$\mathrm{P}(X = x) = \binom{n}{x} \cdot p^x \cdot (1-p)^{n-x} = C_n^x p^x (1-p)^{n-x} = \frac{n!}{x!(n-x)!} p^x (1-p)^n$$

Fonction de répartition binomiale

$$\mathrm{P}(X \geq x) = \sum_{i=x}^{n} P(X = i) = \sum_{i=x}^{n} C_n^i p^i (1-p)^{n-i}$$

Propriétés

Distribution binomiale en *i*

La distribution binomiale peut prendre différentes formes selon les valeurs des paramètres (probabilité de succès p, et nombre d'essais n).

Quand la probabilité de succès (p) est très faible par rapport au nombre d'essais (n), la distribution prend une forme de *i*.

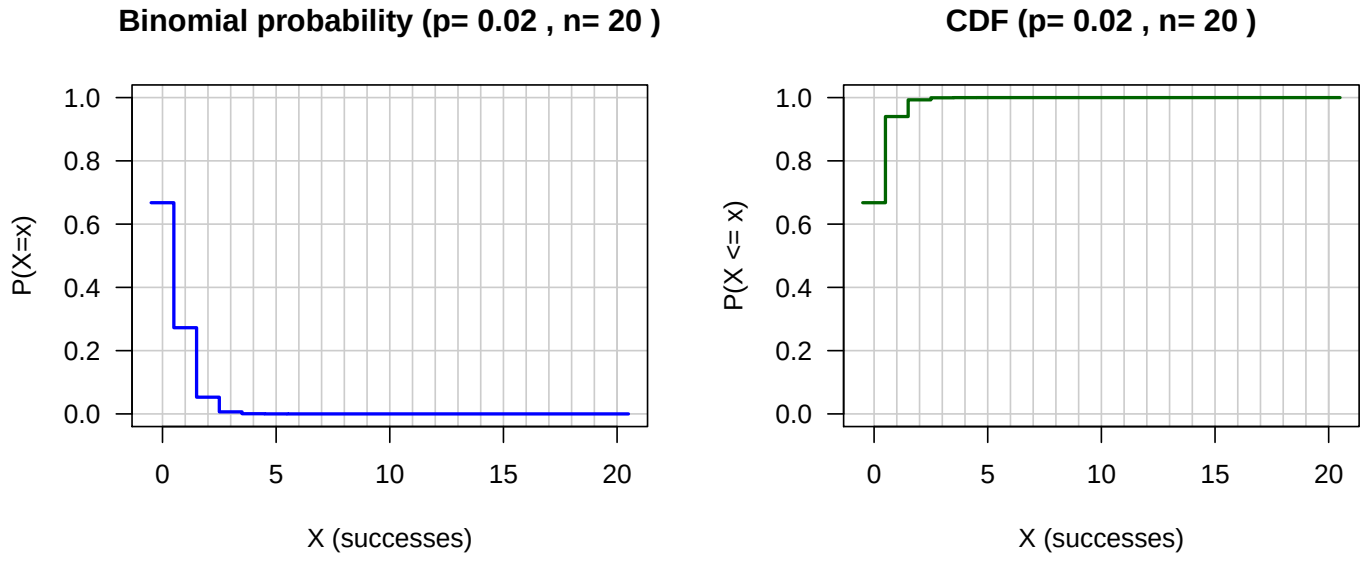


Figure 3: Distribution binomiale en forme de i.

Distribution binomiale en cloche asymétrique

Quand la probabilité de succès relativement élevée mais inférieure à 0.5, la distribution prend une forme en cloche asymétrique.

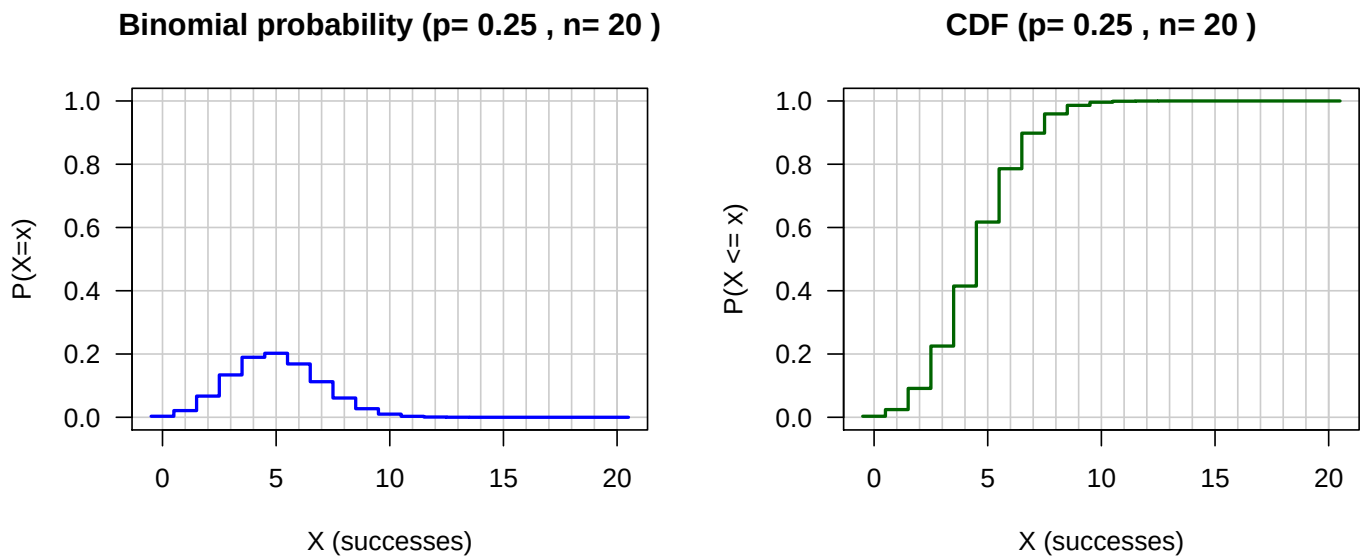


Figure 4: Distribution binomiale en forme de cloche asymétrique.

Distribution binomiale en cloche symétrique

Quand la probabilité de succès vaut 0.5, la distribution prend une forme en cloche symétrique.

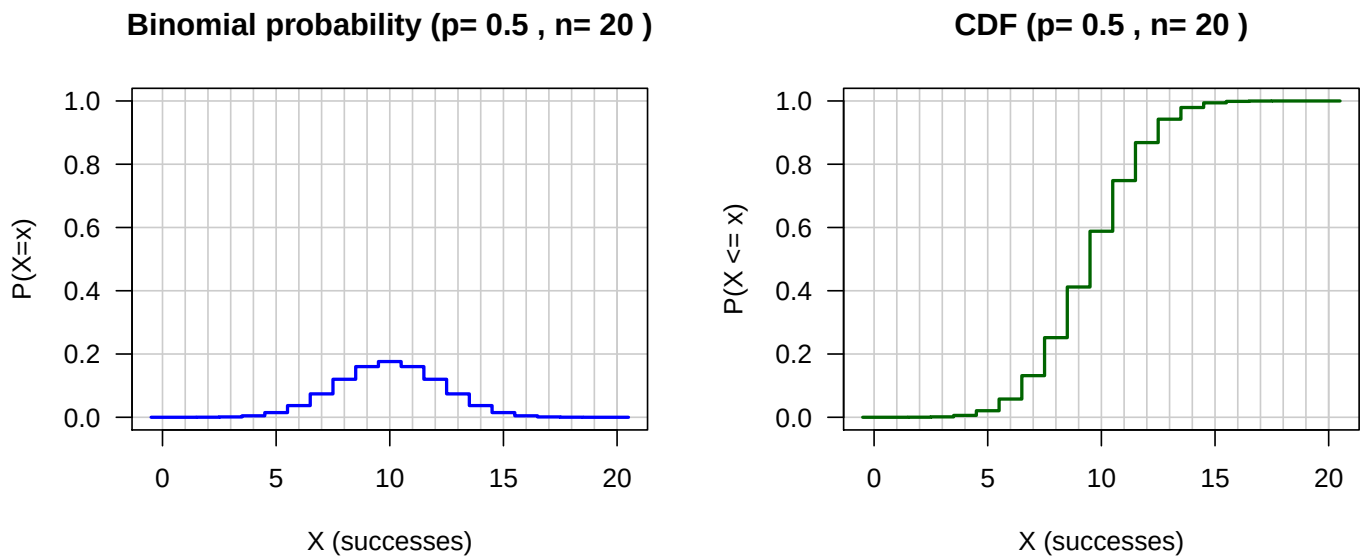


Figure 5: Distribution binomiale en forme de cloche symétrique (p=0.5).

Distribution binomiale en *j*

Quand la probabilité de succès est proche de 1, la distribution prend une forme en *j*.

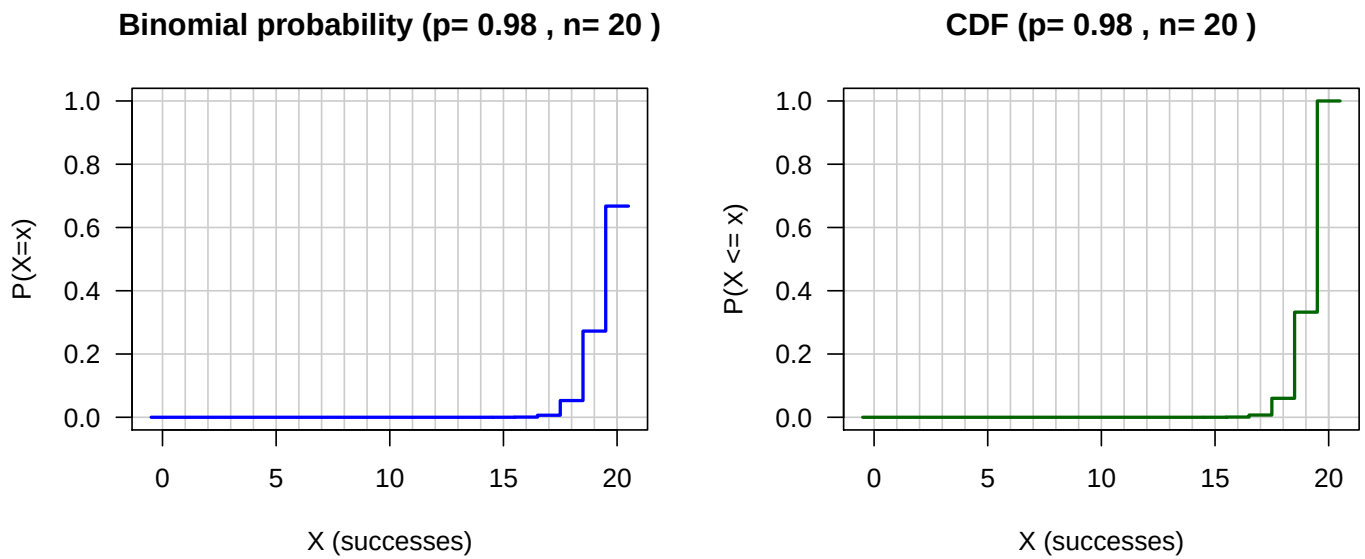


Figure 6: Distribution binomiale en forme de j.

Exemples d'applications de la binomiale

1. **Jeu de dés**: nombre de 6 observés lors d'une série de 10 tirages.
2. **Alignement de séquences**: nombre d'identités entre deux séquences alignées sans gap.
3. **Analyse de motifs**: nombre d'occurrences d'un motif dans un génome.

Note: le recours à la binomiale présuppose un modèle de Bernoulli. Pour les exemples 2 et 3 ceci revient à considérer que les nucléotides se succèdent de façon indépendante, ce qui est assez peu réaliste.

Loi de Poisson

La loi de Poisson décrit la probabilité du nombre d'occurrences d'un événement pendant un intervalle de temps fixé, en supposant que le nombre moyen d'événements par unité de temps est constant, et que les événements sont indépendants (les réalisations précédentes n'affectement pas la probabilité des occurrences suivantes).

Fonction de masse

$$P(X = x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}$$

- x est le nombre d'événements observés;
- λ (lettre grècque "lambda") représente l'espérance, autrement dit la moyenne attendue pour le nombre d'événements;
- e est la base de l'exponentielle ($e = 2.718$).

Convergence de la loi binomiale vers la Poisson

A FAIRE

Applications : mutagenèse

- On soumet une population à un mutagène (agent chimique, irratiations). Chaque individu subit un certain nombre de mutations. En fonction de la dose de mutagène (temps d'exposition, intensité/concentration).
- On peut estimer empiriquement le nombre moyen de mutations par individu (*espérance*, λ).
- La loi de Poisson peut être utilisée pour décrire la probabilité d'observer un nombre donné de mutations ($x = 0, 1, 2, ...$).

Exercices

Exercice : probabilité d'un motif avec erreurs

On recherche dans un génome les occurrences du motif GATAAG (où W signifie "A ou T") en admettant un certain nombre de substitutions. En supposant que les nucléotides sont indépendants et équiprobables, quelle est la probabilité de trouver à une position du génome:

1. Une instance exacte du motif (aucune substitution) ?
2. Une séquence ne présentant aucune correspondance avec le motif (6 substitutions) ?
3. Une instance avec exactement 1 substitution ?
4. Une instance avec au plus 2 substitutions ?

Exercice : alignement de lectures NGS

Au terme d'un séquençage de type "Next Generation Sequencing" (NGS), on dispose d'une librairie de $N = 10^6$ lectures courtes. On aligne la librairie sur le génome de référence, dont la somme des chromosomes fait $G = 10^9$ paires de bases, en utilisant un algorithme d'alignement sans gap et sans admettre aucune substitition.

On voudrait calculer de probabilité d'un alignement parfait (sans erreur) entre une séquence de lecture particulière à une position particulière du génome, en fonction de la longueur de lecture (k).

- Quelle distribution théorique utiliseriez-vous pour modéliser ce problème ? Justifiez ce choix.
- Ecrivez la formule de la probabilité.

Note: durant les travaux pratiques, nous dessinerons cette distribution avec le logiciel *R*.

Exercice : sites de restriction

Dans un génome bactérien de 4 Mb avec une composition de 50% de G+C, on observe 130 occurrences de l'hexanucléotide GGCGCC. On suppose un schéma de Bernoulli et une composition équiprobable de nucléotides.

1. Quelle est la probabilité d'observer une occurrence de GGCGCC à une position donnée du génome ?
2. Combien d'occurrences s'attend-on à trouver dans l'ensemble du génome ?
3. Quelle serait la probabilité d'observer un nombre aussi faible d'occurrences (130 ou moins) si l'on générait une séquence aléatoire selon le modèle de Bernoulli avec nucléotides équiprobables ?
4. Comment peut-on interpréter cette sous-représentation de l'hexanucléotide GGCGCC du point de vue biologique ?

Exercice : Jeu de roulette

La roulette comporte 37 nombres allant du 0 au 36. Un joueur a décidé de miser systématiquement 1 euro sur le nombre 17 jusqu'à ce que ce nombre sorte, et de s'arrêter ensuite. Sachant que quand on mise sur un seul nombre, le gain vaut 36 fois la mise, quelle est la probabilité pour que le joueur sorte du casino en ayant gagné de l'argent ? Il n'est pas nécessaire de fournir une réponse numérique, vous pouvez vous contenter d'indiquer la formule, en indiquant les nombres correspondant aux différents symboles mathématiques. Justifiez votre réponse en expliquant votre raisonnement.

Exercice : probabilité des longueurs d'ORF

On détecte les cadres ouverts de lecture (*open reading frames*, *ORF*) d'un génome en identifiant toutes les séquences de taille multiple de 3 comprises entre un start (ATG) et un stop (TAA, TAG ou TGA).

1. Sur base des fréquences génomiques de trinucléotides, calculer la probabilité de trouver à une position donnée du génome un ORF d'au moins 100 codons.
2. Sachant que le génome fait 12 Mb, quel est le nombre attendu d'ORF d'au moins 100 codons ?

sequence	frequency	occurrences
AAA	0.0394	478708
ATG	0.0183	221902
TAA	0.0224	272041
TAG	0.0129	156668
TGA	0.0201	244627