# TP2 Statistique

January 26, 2024

### 0.1 TP2 - Estimation par intervalles

#### 0.2 Question 6

```
[41]: # Définition de la fonction pour calculer les intervalles de confiance
      calculate_confidence_intervals <- function(sample, alpha) {</pre>
        n <- length(sample)</pre>
        x_bar <- mean(sample)</pre>
        s <- sd(sample)
        z \leftarrow qnorm(1 - alpha/2)
        t < -qt(1 - alpha/2, df = n - 1)
        chi2_lower <- qchisq(1 - alpha/2, df = n - 1)</pre>
        chi2_upper <- qchisq(alpha/2, df = n - 1)</pre>
        interval_1 \leftarrow c(x_bar - t * s/sqrt(n), x_bar + t * s/sqrt(n))
        interval_2 \leftarrow c(x_bar - z * s/sqrt(n), x_bar + z * s/sqrt(n))
        interval_3 \leftarrow c(exp(log(x_bar) - z * s/sqrt(n)), exp(log(x_bar) + z * s/sqrt(n))
        ⇔sqrt(n)))
        interval_4 \leftarrow c((n-1) * s^2 / chi2\_lower, (n-1) * s^2 / chi2\_upper)
        interval_5 <- c(x_bar/(1 + z/sqrt(n)), x_bar/(1 - z/sqrt(n)))
        matrix(c(interval_1, interval_2, interval_3, interval_4, interval_5), nrow =__
        \hookrightarrow5, byrow = TRUE)
      }
      # Exemple d'utilisation avec un échantillon de données et une valeur alpha
      set.seed(123) # Pour la reproductibilité des résultats
      sample <- rexp(100, rate = 0.5) # Génération d'un échantillon de taille 100 \tilde{a}_{\sqcup}
       ⇒partir d'une loi exponentielle
      alpha <- 0.05 # Valeur spécifiée pour alpha
      # Calcul des intervalles de confiance
      intervals <- calculate_confidence_intervals(sample, alpha)</pre>
      print(intervals)
```

```
[,1] [,2]
[1,] 1.679269 2.503606
[2,] 1.684307 2.498568
[3,] 1.391971 3.142386
```

```
[4,] 3.326349 5.822928 [5,] 1.748699 2.601279
```

#### 0.3 Question 7

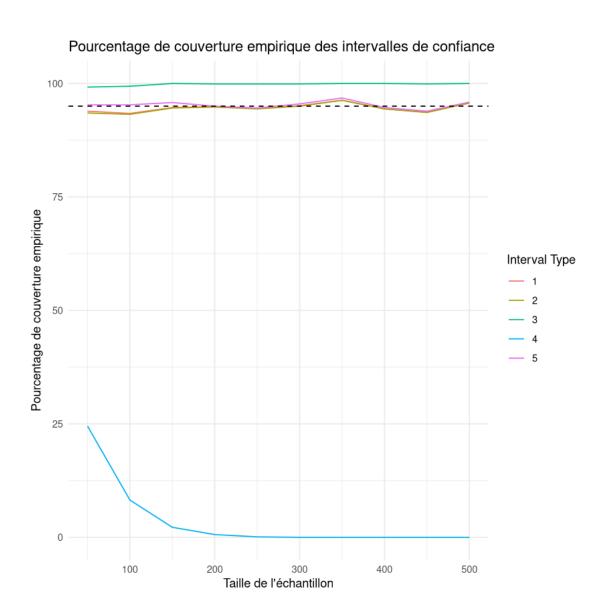
```
[42]: # Function to calculate empirical coverage percentages and median lengths
      calculate_empirical_coverage <- function(n, nrep, mu, alpha) {</pre>
        coverage <- numeric(5)</pre>
        lengths <- numeric(5)</pre>
        for (i in 1:nrep) {
          # Generate random samples from exponential distribution
          sample_data <- rexp(n, rate = 1/mu)</pre>
          # Calculate confidence intervals
          intervals <- calculate_confidence_intervals(sample_data, alpha)</pre>
          # Check if the true mean (mu) is within each interval
          for (j in 1:5) {
            if (intervals[j, 1] <= mu & mu <= intervals[j, 2]) {</pre>
              coverage[j] <- coverage[j] + 1</pre>
            lengths[j] <- lengths[j] + (intervals[j, 2] - intervals[j, 1])</pre>
          }
        }
        # Calculate empirical coverage percentages
        coverage_percentages <- coverage / nrep * 100</pre>
        # Calculate median lengths of intervals
        median_lengths <- lengths / nrep</pre>
        # Return the results as vectors
        return(list(couv = coverage percentages, longueur = median lengths))
      }
      # Example of usage
      set.seed(123) # For reproducibility
      n <- 100 # Sample size
      nrep <- 1000 # Number of samples to generate</pre>
      mu <- 2 # True mean of the exponential distribution
      alpha <- 0.05 # Significance level
      # Calculate empirical coverage percentages and median lengths
      results <- calculate_empirical_coverage(n, nrep, mu, alpha)</pre>
      print(results$couv)
      print(results$longueur)
```

```
[1] 94.0 93.8 99.7 8.1 95.8
[1] 0.7827503 0.7731828 1.5988512 2.2919384 0.8132359
```

#### 0.4 Question 8

```
[43]: library(ggplot2)
      # Fonction pour calculer les pourcentages de couverture empiriques
      calculate_empirical_coverage <- function(n, nrep, mu, alpha) {</pre>
        coverage <- numeric(5)</pre>
        for (i in 1:nrep) {
          # Générer des échantillons aléatoires de la distribution exponentielle
          sample_data <- rexp(n, rate = 1/mu)</pre>
          # Calculer les intervalles de confiance
          intervals <- calculate_confidence_intervals(sample_data, alpha)</pre>
          # Vérifier si la vraie moyenne (mu) est dans chaque intervalle
          for (j in 1:5) {
            if (intervals[j, 1] <= mu & mu <= intervals[j, 2]) {</pre>
              coverage[j] <- coverage[j] + 1</pre>
          }
        }
        # Calculer les pourcentages de couverture empiriques
        coverage_percentages <- coverage / nrep * 100</pre>
        # Retourner les résultats comme un vecteur
        return(coverage_percentages)
      }
      # Paramètres
      set.seed(123)
      nrep <- 1000
      mu <- 2
      alpha <- 0.05
      # Tailles d'échantillons à considérer
      sample_sizes \leftarrow seq(50, 500, by = 50)
      # Calculer les pourcentages de couverture empiriques pour chaque taille
       ⇔d'échantillon
      empirical_coverages <- sapply(sample_sizes, function(n) {</pre>
        calculate_empirical_coverage(n, nrep, mu, alpha)
      })
```

```
# Calculer les pourcentages théoriques attendus (100 * (1 - alpha))
theoretical_coverage <- rep(100 * (1 - alpha), length(sample_sizes))</pre>
# Créer un dataframe pour ggplot
df <- data.frame(</pre>
 Sample_Size = rep(sample_sizes, each = 5),
 Empirical_Coverage = c(empirical_coverages),
 Interval_Type = rep(1:5, times = length(sample_sizes))
)
# Tracer le graphique
ggplot(df, aes(x = Sample_Size, y = Empirical_Coverage, color =__
 →factor(Interval_Type))) +
 geom_line() +
 geom_hline(yintercept = 100 * (1 - alpha), linetype = "dashed", color = u
 ⇔"black") +
 labs(
    title = "Pourcentage de couverture empirique des intervalles de confiance",
   x = "Taille de l'échantillon",
   y = "Pourcentage de couverture empirique"
  ) +
  scale_color_discrete(name = "Interval Type") +
  theme_minimal()
```



# 0.5 COMMENTAIRE

On observe que les pour centages de couverture empiriques des intervalles I1, I2, I3 et I5 convergent vers la valeur théorique de 100(1 -  $\,)$  % lorsque la taille de l'échantillon augmente. Ce la signifie que ces intervalles sont efficaces pour couvrir la vraie valeur du paramètre avec la probabilité donnée par .

# 0.6 Question 9

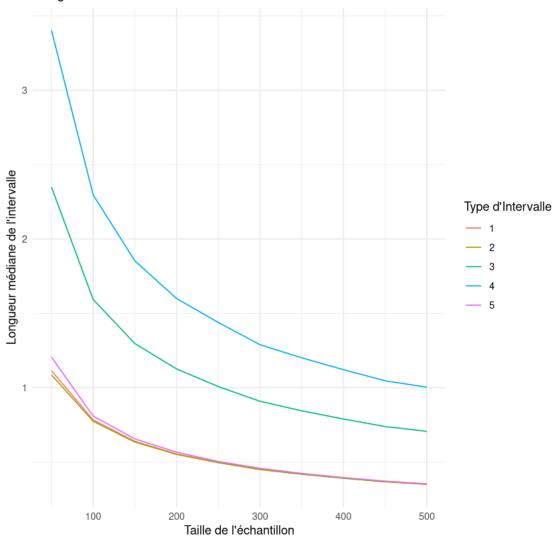
```
[44]: library(ggplot2)

# Fonction pour calculer les longueurs médianes
calculate_median_lengths <- function(n, nrep, mu, alpha) {
```

```
lengths <- numeric(5)</pre>
  for (i in 1:nrep) {
    # Générer des échantillons aléatoires de la distribution exponentielle
    sample_data <- rexp(n, rate = 1/mu)</pre>
    # Calculer les intervalles de confiance
    intervals <- calculate_confidence_intervals(sample_data, alpha)</pre>
    # Ajouter les longueurs médianes
    for (j in 1:5) {
      lengths[j] <- lengths[j] + (intervals[j, 2] - intervals[j, 1])</pre>
    }
 }
  # Calculer les longueurs médianes
 median_lengths <- lengths / nrep</pre>
  # Retourner les résultats comme un vecteur
 return(median_lengths)
}
# Paramètres
set.seed(123)
nrep <- 1000
mu <- 2
alpha <- 0.05
# Tailles d'échantillons à considérer
sample_sizes \leftarrow seq(50, 500, by = 50)
# Calculer les lonqueurs médianes pour chaque taille d'échantillon
median_lengths <- sapply(sample_sizes, function(n) {</pre>
  calculate_median_lengths(n, nrep, mu, alpha)
})
# Créer un dataframe pour ggplot
df <- data.frame(</pre>
 Sample_Size = rep(sample_sizes, each = 5),
 Median_Length = c(median_lengths),
  Interval_Type = rep(1:5, times = length(sample_sizes))
)
# Tracer le graphique
ggplot(df, aes(x = Sample_Size, y = Median_Length, color = ___
 →factor(Interval_Type))) +
 geom_line() +
```

```
labs(
  title = "Longueur médiane des intervalles de confiance",
  x = "Taille de l'échantillon",
  y = "Longueur médiane de l'intervalle"
) +
scale_color_discrete(name = "Type d'Intervalle") +
theme_minimal()
```

# Longueur médiane des intervalles de confiance



## 0.7 COMMENTAIRE

On observe que la longueur médiane des intervalles I1, I2, I3, I4 et I5 est plus ou moins constante à partir d'une taille d'échantillon de 100. Cela signifie que la précision de ces intervalles ne s'améliore plus de manière significative lorsque la taille de l'échantillon est supérieure à 100

[]:[