Méthode bruteforce

Programmation en pseudo code LDA "Langage de Description d'Algorithmes"

```
// Variable de condition pour afficher ou supprimer les barres de progression
show_progress <- True
Début de la fonction
Fonction read_csv(filename):
  """Fonction pour lire les fichiers CSV"""
  Essayer:
    # Lecture du fichier CSV
    df <- pd.read csv(filename)
    # Vérification des colonnes requises
    colonnes_requises <- ['nom', 'prix', 'profit']
    si non ensemble(colonnes_requises).est_inclus_dans(df.colonnes):
       afficher("Erreur: le fichier CSV ne contient pas les colonnes requises: ", colonnes_requises)
       retourner Nul
    # Création d'un dictionnaire contenant les actions
    actions <- []
    Pour chaque ligne dans df.sans_index():
       action <- (ligne.nom, float(ligne.prix), float(ligne.profit))
       actions.ajouter(action)
    # Affichage du tableau
    Pour chaque index, ligne dans df.iterations():
       df['prix (€)'] <- df['prix'].appliquer(lambda x: format(x, ".2f") + " €")
       df['profit (%)'] <- df['profit'].appliquer(lambda x: format(x, ".2f") + " %")
    retourner actions
  sauf si FichierNonTrouve:
    Afficher("Erreur: le fichier CSV "", nom_fichier, "' est introuvable.")
    retourner Nul
  sauf si pd.erreurs.DonneesVides:
    Afficher("Erreur : le fichier CSV "", nom_fichier, "' est vide.")
    retourner Nul
  sauf si pd.erreurs.ErreurAnalyseur:
    Afficher("Erreur: impossible de parser le fichier CSV", nom_fichier, "".")
    retourner Nul
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction method_bruteforce(actions: List[Tuple[str, List[float]]],
            max_cost: int,
            show_progress: bool = True) -> Tuple[List[str], float, int]:
  """Fonction pour trouver la meilleure combinaison d'actions et son bénéfice total"""
  // Meilleure combinaison trouvée jusqu'à présent
  best_combination: List[str] = []
  // Meilleur bénéfice trouvé jusqu'à présent
  best_profit: float = 0
  // Compteur de combinaisons
  count_combinations: int = 0
  // Liste des temps d'exécution
  execution times: List[float] = []
  // Génération de toutes les combinaisons possibles d'actions
```

```
start_time <- temps_actuel() // Mesurer le temps d'exécution pour chaque taille d'entrée
    // Générer toutes les combinaisons d'actions de taille i
    combinations <- combinaisons de actions de taille i
    Pour chaque combination dans tqdm(combinations, desc="Calcul en cours", leave=False, disable=non show_progress):
      count_combinations <- count_combinations + 1
      // Vérifier si la combinaison satisfait la contrainte de coût maximum
      total_cost <- somme(action[1] pour action dans combination)
      Si total_cost <= max_cost, alors:
        // Calculer le bénéfice total de la combinaison
        total_profit <- somme(action[1] * action[2] / 100 pour action in combination)
        // Mettre à jour la meilleure combinaison si elle est meilleure que la précédente
        Si total_profit > best_profit, alors:
          best_combination <- convertir combination en liste
          best_profit <- total_profit
    // Mesurer le temps d'exécution pour la taille de l'entrée actuelle
    execution_time <- temps_actuel() - start_time
    execution_times.ajouter(execution_time)
  retourner best_combination, best_profit, count_combinations, execution_times
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction generate_graphs(actions: List[Tuple[str, List[float]]], max_cost: int) -> None:
  // Fonction pour générer les graphiques
  // Variables pour stocker les données
    num_inputs <- liste vide
    time complexity <- liste vide
    memory_analysis <- liste vide
  initial memory <- mesurer utilisation memoire()
  initial_memory_mb <- initial_memory / (1024 * 1024)
  // Boucle pour mesurer les performances pour différentes tailles d'entrées
  Pour i allant de 1 à longueur(actions) + 1:
    Ajouter i à num_inputs
    // Début de mesure du temps
    start_time <- heure_actuelle()
    // Exécution de la méthode bruteforce
    Appeler method_bruteforce(actions, max_cost, show_progress=False)
    // Mesure du temps d'exécution
    end_time <- heure_actuelle()
    execution_time <- end_time - start_time
    Ajouter execution_time à time_complexity
    //Mesure de l'utilisation de la mémoire
    memory_usage <- mesurer_utilisation_memoire()
    Ajouter memory_usage / (1024 * 1024) à memory_analysis
  // Création du graphique en deux sous-graphiques
  fig, (ax1, ax2) <- creer_sous_graphiques(2, 1, partager_x=False)
  // Sous-graphique 1 : Complexité temporelle
  // Crée une liste contenant les valeurs exponentielles de chaque élément dans la liste num_inputs
```

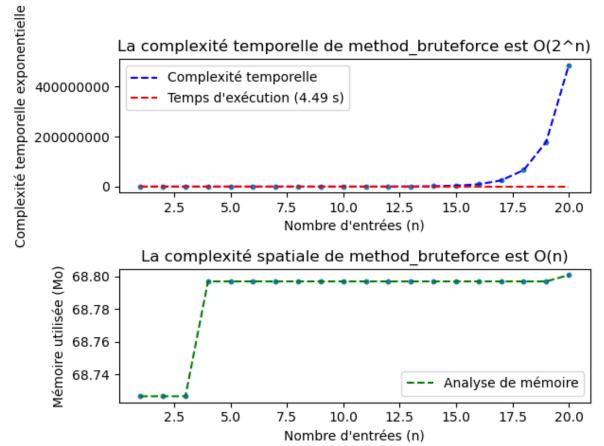
Pour i dans tqdm(range(1, longueur(actions) + 1), desc="Calcul en cours", disable=non show_progress):

```
exponential_complexity <- [exp(i) pour i dans num_inputs]
  Tracer(ax1, num_inputs, exponential_complexity, "b--", label="Complexité temporelle")
  Tracer_points(ax1, num_inputs, exponential_complexity, taille=10)
  // Ajout de la courbe du temps d'exécution avec le format en secondes
  Tracer(ax1, num_inputs, time_complexity, "r--", label="Temps d'exécution ({:.2f} s)".format(execution_time))
  Configurer_axe_x(ax1, "Nombre d'entrées (n)")
  Configurer_titre(ax1, "La complexité temporelle de method_bruteforce est O(2^n)")
  Configurer_axe_y(ax1, "Complexité temporelle exponentielle")
  Afficher_legende(ax1)
  // Configuration de l'axe des y pour afficher les valeurs complètes sans notation scientifique
  Configurer_axe_y_format(ax1, style='plain', axe='y')
  Tracer(ax2, num_inputs, memory_analysis, "g--", label="Analyse de mémoire")
  Tracer_points(ax2, num_inputs, memory_analysis, taille=10)
  Configurer_axe_x(ax2, "Nombre d'entrées (n)")
  Configurer_titre(ax2, "La complexité spatiale de method_bruteforce est O(n)")
  Configurer_axe_y(ax2, "Mémoire utilisée (Mo)")
  Afficher_legende(ax2)
  // Configuration de l'axe des y pour afficher les valeurs complètes sans notation scientifique
  Configurer_axe_y_format(ax2, style='plain', axe='y')
  Afficher_graphiques()
  final memory <- mesurer utilisation memoire()
  final_memory_mb <- final_memory / (1024 * 1024)
  Afficher("Utilisation initiale de la mémoire : {:.2f} Mo".format(initial memory mb))
  Afficher("Utilisation finale de la mémoire : {:.2f} Mo".format(final_memory_mb))
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction measure_memory_usage():
  """Fonction pour mesurer l'utilisation de la mémoire"""
  process <- obtenir_processus_en_cours()
  memory_info <- obtenir_informations_mémoire(process)
  Retourner memory_info.rss
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction main() -> None:
  """Fonction principale pour lancer le programme"""
  // Mesure du temps d'exécution
  start_time <- temps_actuel()
  // Chargement des données à partir d'un fichier CSV
  filename <- "dataset3.csv"
  actions <- read_csv(filename)
  Si actions est None, alors
    quitter()
  initial_memory <- mesurer_utilisation_memoire()
```

```
initial_memory_mb <- initial_memory / (1024 * 1024)
  best_combination, best_profit, count_combinations, execution_times <- method_bruteforce(
    actions,
    max_cost=500,
    show_progress=True
  final_memory <- mesurer_utilisation_memoire()
  final memory mb <- final memory / (1024 * 1024)
  // Afficher les résultats avec tabulate
  Afficher("\nActions les plus rentables (" + longueur(best_combination) + " actions) :\n")
  total_cost <- somme(action[1] pour action dans best_combination)
  Afficher("Coût total de l'investissement : " + total cost + " euros")
  total_cost <- somme(action[1] pour action dans best_combination)
  Afficher(
    "Bénéfice sur 2 ans : " + format(best_profit, ".2f") + " euros "
    + "(" + format(best_profit / total_cost * 100, ".2f") + "%)"
  )
  // Afficher le temps d'exécution du programme
  end_time <- temps_actuel()
  execution_time <- end_time - start_time
  Afficher("Temps d'exécution: " + format(execution time, ".2f") + " secondes")
  // Utiliser intword pour afficher le nombre de combinaisons calculées
  // Avec l'unité de mesure "millions" ou "milliards"
  Afficher("Nombre de combinaisons calculées : " + humanize.intword(count_combinations) + "(s)\n")
  // Mesure de l'utilisation de la RAM
  Afficher("Utilisation initiale de la mémoire : " + format(initial_memory_mb, ".2f") + " Mo")
  Afficher("Utilisation finale de la mémoire: " + format(final_memory_mb, ".2f") + " Mo\n")
  // Demande à l'utilisateur s'il souhaite créer un graphique
  create_graph <- saisie_utilisateur("Souhaitez-vous créer un graphique à partir des résultats ?\n"
              "1. Oui\n"
              "2. Non\n"
              ">")
  // Vérifie que l'utilisateur a choisi un choix valide
  Tant que create graph n'est pas dans ["1", "2"], faire
    Afficher("Choix invalide, saisissez 1 ou 2.")
    create_graph <- saisie_utilisateur("> ")
  // Définit la création du graphique en fonction du choix de l'utilisateur
  Si create_graph est égal à "1", alors
    // Création des graphiques
    generate_graphs(actions, max_cost=500)
  sinon,
    quitter()
Fin de la fonction
```

Analyse de la méthode bruteforce

- La notation Big O est utilisée pour évaluer la complexité algorithmique en termes de temps d'exécution et d'espace de stockage. Elle fournit une estimation supérieure de la performance d'un algorithme dans le pire des cas.
- Pour l'algorithme donné, nous pouvons décomposer les deux boucles imbriquées. La première boucle s'exécute de 1 à n (len(actions) + 1) et la deuxième boucle s'exécute de 1 à n (combinations(actions. i)) où i est compris entre 1 et n.
- La complexité temporelle est donc O(2^n), où n est le nombre d'actions. Cela signifie que le temps d'exécution de la fonction augmentera de manière exponentielle avec le nombre d'actions. La complexité spatiale est linéaire, c'est-à-dire O(n), où n est le nombre d'actions. Cela signifie que l'utilisation de la mémoire augmentera de manière linéaire avec le nombre d'actions.
- Ce code utilise une méthode d'énumération exhaustive, également appelée méthode de force brute. Il teste toutes les combinaisons possibles d'éléments du dictionnaire "actions" pour trouver la combinaison optimale qui maximise le bénéfice total tout en respectant une contrainte de coût maximum.
- Bien que cette méthode soit souvent efficace pour des ensembles de données de petite à moyenne taille, elle peut devenir très coûteuse en termes de temps et de ressources pour des ensembles de données plus importants.
 Il est donc important de prendre en compte la complexité du temps et de l'espace lors de la sélection d'une méthode de résolution de problèmes.



Algorithme dynamique

Programmation en pseudo code LDA "Langage de Description d'Algorithmes"

```
Début de la fonction
Fonction read_csv(filename):
  """Fonction pour lire les fichiers csv"""
  Essayer:
    // Lecture du fichier CSV
    df <- pd.read csv(filename)
    // Vérification des colonnes requises
    required_columns <- ['name', 'price', 'profit']
    Si set(required_columns) n'est pas un sous-ensemble de df.columns:
       afficher(f"Erreur: le fichier CSV ne contient pas les colonnes requises: {required_columns}")
       retourner None
    // Création d'une liste contenant les actions
    actions <- [] une liste vide
    Pour chaque ligne dans df.itertuples(index=False):
       Si float(row.price) <= 0 ou float(row.profit) <= 0:
         passer
       Sinon:
         action <- (
           row.name,
           int(float(row.price)*100),
           float(float(row.price) * float(row.profit) / 100)
         actions.append(action)
    retourner actions
  sauf si FileNotFoundError:
    afficher(f"Erreur : le fichier CSV '{filename}' est introuvable.")
    retourner None
  sauf si pd.errors.EmptyDataError:
    afficher(f"Erreur : le fichier CSV '{filename}' est vide.")
    retourner None
  sauf si pd.errors.ParserError:
    afficher(f"Erreur: impossible de parser le fichier CSV '{filename}'.")
    retourner None
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction algorithm_dynamic(actions_list, max_invest, show_progress=True):
  // Convertir le budget maximal en centimes
  budjet_max <- entier(max_invest * 100)
  // Initialiser les listes de prix et de profits
  actions <- longueur(actions_list)
  prix <- [] une liste vide
  profit <- [] une liste vide
  // Extraire les prix et profits de la liste d'actions
  Pour chaque action dans actions_liste:
    Ajouter action[1] à prix
    Ajouter action[2] à profit
```

```
// Initialiser la matrice
  matrice = [[0 pour x dans range(budjet_max + 1)] pour x dans range(actions + 1)]
  count_combinations = 0
  Si show_progress est vrai:
    // Afficher une barre de progression si show_progress est True
    progress_bar = initialiser_barre_de_progression(total=actions, description="Calcul en cours ")
  // Calculer la matrice
  Pour i de 1 à actions + 1:
    Pour w de 1 à budjet_max + 1:
      incrémenter count_combinations de 1
      Si prix[i-1] \le w:
         // Choix entre prendre l'action ou ne pas la prendre
         matrice[i][w] <- max(profit[i-1] + matrice[i-1][w-prix[i-1]], matrice[i-1][w])
      Sinon:
         // Ne pas prendre l'action si son prix est supérieur au budget disponible
        matrice[i][w] <- matrice[i-1][w]
      Si show_progress est vrai:
         // Mettre à jour la barre de progression si show_progress est True
         mettre_a_jour_barre_de_progression(progress_bar, 1)
  Si show_progress est vrai:
    // Fermer la barre de progression si show_progress est True
    fermer_barre_de_progression(progress_bar)
  // Sélectionner les éléments à ajouter dans le portefeuille
  éléments_sélectionnés <- [] une liste vide
  i <- budjet_max
  w <- actions
  Tant que i \ge 0 et w \ge 0:
    Si matrice[w][i] == matrice[w-1][i - prix[w-1]] + profit[w-1]:
      // Ajouter l'action sélectionnée dans la liste des éléments sélectionnés
      Ajouter actions_list[w-1] à éléments_sélectionnés
      i -= prix[w-1]
    décrémenter w de 1
  // Retourner la liste d'éléments sélectionnés
  Retourner éléments sélectionnés, count combinations
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction generate_graphs(actions_list, max_invest):
  // Charger le fichier CSV pour obtenir la taille de l'entrée
  df <- créer_dataframe(actions_list, colonnes=['Action', 'Coût (€)', 'Bénéfice (%)'])
  n_values <- créer_liste(np.arange(1, longueur(df) + 1, 1))
  // Génération des listes de complexité temporelle et spatiale
  time_complexity <- [] une liste vide
  space_complexity <- [] une liste vide
  Pour chaque n dans n_values:
    actions_subset <- extraire_lignes(df, n)
    actions_subset_list <- créer_liste([(row[0], row[1], row[2]) pour row dans actions_subset])</pre>
    start_time <- temps_actuel()
```

```
selected_elements, count_combinations = algorithm_dynamic(actions_subset_list, max_invest, show_progress=False)
    execution_time <- temps_actuel() - start_time
    process <- obtenir_processus_en_cours()
    memory_used <- obtenir_mémoire_utilisée(process) / 1024 / 1024
    ajouter_element(time_complexity, execution_time)
    ajouter_element(space_complexity, memory_used)
  // Création du graphique en deux sous-graphiques
  fig, (ax1, ax2) <- créer_sous_graphiques (2, 1, partager_axe_x=False)
  # Sous-graphique 1 : Complexité temporelle
  ax1.plot(
      n_values,
      time_complexity,
      "b.-",
      label="Complexité temporelle\nTemps d'exécution ({:.2f} s)".format(execution time)
  )
  ax1.scatter(n_values, time_complexity, s=10)
  ax1.set_xlabel("Nombre d\'entrées (n)")
  ax1.set_title("La complexité temporelle de algorithm_dynamic est O(nW)")
  ax1.set_ylabel("Temps (s)")
  ax1.legend()
  # Sous-graphique 2 : Analyse de mémoire
  ax2.set_title("La complexité spatiale de algorithm_dynamic est O(nW)")
  ax2.plot(n_values, space_complexity, "g.-", label="Analyse de mémoire")
  ax2.scatter(n_values, space_complexity, s=10)
  ax2.set_xlabel("Nombre d\'entrées (n)")
  ax2.set_ylabel("Mémoire utilisée (Mo)")
  ax2.legend()
  plt.tight layout()
  plt.show()Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction measure_memory_usage():
  """Fonction pour mesurer l'utilisation de la mémoire"""
  process <- obtenir_processus_en_cours()
  memory_info <- obtenir_informations_mémoire(process)
  Retourner memory info.rss
Fin de la fonction
Début de la fonction
Fonction main():
  // Demande à l'utilisateur de choisir un fichier
  choix <- saisie_utilisateur("Choisissez un fichier :\n"
                 "1. dataset1.csv (1000 actions)\n"
                 "2. dataset2.csv (1000 actions)\n"
                 "3. dataset3.csv (20 actions)\n"
                 ">")
  // Vérifie que l'utilisateur a choisi un choix valide
  Tant que choix non dans ["1", "2", "3"]:
    afficher("Choix invalide, saisissez 1 ou 2 ou 3.")
    choix <- saisie_utilisateur("> ")
```

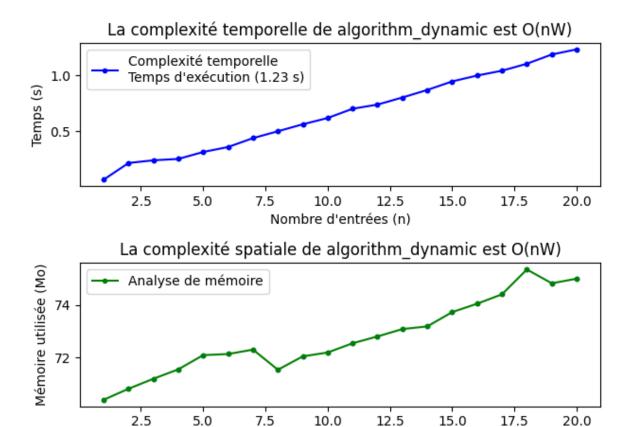
```
// Définit le nom du fichier en fonction du choix de l'utilisateur
Si choix est égal à "1":
  filename <- "dataset1.csv"
Sinon si choix est égal à "2":
  filename <- "dataset2.csv"
Sinon:
  filename <- "dataset3.csv"
// Demander à l'utilisateur le montant maximal à investir
Afficher("Si vous souhaitez choisir un montant différent de 500€.")
max_invest_input <- saisie_utilisateur("Entrez le montant maximal à investir, "
                     "sinon appuyer sur entrée le montant par défaut sera choisi. \n> ")
// Si l'utilisateur a entré un montant, vérifier qu'il est valide
Si max invest input:
  max_invest <- convertir_en_flottant(max_invest_input)
 // Vérifier que max_invest est un nombre valide
  Si non est_instance_de(max_invest, (entier, flottant)):
    Afficher("Le montant entré n'est pas un nombre valide.")
    retourner
Sinon:
  max_invest <- 500
// Lecture du fichier CSV
actions_list <- read_csv(filename)
// Vérifier si la liste d'actions est vide
Si non actions_list:
  retourner
// Mesure du temps d'exécution
temps_debut <- temps_actuel()
memoire_initiale <- measure_memory_usage()
memoire_initiale_mo <- memoire_initiale / (1024 * 1024)
// Appel de la fonction algorithm_dynamic avec la liste d'actions et le budget maximal
selected_elements, count_combinations <- algorithm_dynamic(actions_list, max_invest, show_progress=True)
memoire_finale <- measure_memory_usage()
memoire_finale_mo <- memoire_finale / (1024 * 1024)
// Afficher les résultats
Afficher(f"\nActions les plus rentables (\{longueur(selected\_elements)\}\ actions) : \n")
prix_total <- [] une liste vide
profit_total <- [] une liste vide
pour action dans selected_elements:
  ajouter_element(prix_total, action[1] / 100)
  ajouter_element(profit_total, action[2])
Afficher(f"Extraction du fichier {nom_fichier}\n")
Afficher(f"Coût total de l'investissement : {somme(prix_total)} €")
Afficher(f"Bénéfice total sur 2 ans : {somme(profit_total):.2f} €")
Afficher (f"B\'en\'efice\ total\ sur\ 2\ ans\ en\ pourcentage: \{((somme(profit\_total)/somme(prix\_total))*100):.2f\}\%")
```

```
Afficher(f"Temps d'exécution : {temps_actuel() - temps_debut:.2f} secondes")
// Utiliser intword pour afficher le nombre de combinaisons calculées avec l'unité de mesure "millions" ou "milliards"
Afficher(f"Nombre de combinaisons calculées : {humanize.intword(count_combinations)}(s)\n")
// Mesure de l'utilisation de la RAM
Afficher(f"Utilisation initiale de la mémoire : {memoire_initiale_mo:.2f} Mo")
Afficher(f"Utilisation\ finale\ de\ la\ m\'emoire: \{memoire\_finale\_mo:.2f\}\ Mo\n")
// Demande à l'utilisateur s'il souhaite créer un graphique
create_graph <- saisie_utilisateur("Souhaitez-vous créer un graphique à partir des résultats ?\n"
                   "1. Oui\n"
                   "2. Non\n"
                   ">")
// Vérifie que l'utilisateur a choisi un choix valide
Tant que create_graph non dans ["1", "2"]:
  Afficher("Choix invalide, saisissez 1 ou 2.")
  create_graph <- saisie_utilisateur(">")
// Définit la création du graphique en fonction du choix de l'utilisateur
si create_graph est égal à "1":
  // Création des graphiques
  generate_graphs(actions_list, max_invest)
Sinon:
```

Analyse de l'algorithme dynamique

Fin de la fonction

- La notation big O est utilisée pour décrire la complexité temporelle d'un algorithme en fonction de la taille de ses entrées. Dans cet algorithme, la complexité temporelle est de O(nW), où n est le nombre d'éléments dans la liste d'actions et W est la valeur maximale du budget. Cette complexité provient de la boucle double dans laquelle chaque élément de la matrice est calculé.
- La complexité spatiale de cet algorithme est également de O(nW), car une matrice est créé pour stocker les résultats intermédiaires de chaque combinaison d'éléments et de budget.
- Cela signifie que la complexité temporelle et spatiale augmentent linéairement avec la taille des entrées.
- Cet algorithme est appelé "Knapsack problem" (ou "problème du sac à dos" en français) résolu par
 programmation dynamique. C'est un problème classique en optimisation combinatoire qui consiste à maximiser
 la valeur totale des objets que l'on peut mettre dans un sac à dos, sachant que chaque objet a un poids et une
 valeur spécifiques et que le sac à dos a une capacité maximale.
- Le code implémente cet algorithme en utilisant une matrice pour stocker les résultats intermédiaires et ainsi
 éviter de recalculer plusieurs fois les mêmes sous-problèmes. La fonction prend en entrée une liste d'actions
 (chaque action étant représentée par un nom, un prix et un profit) et le budget maximal disponible, et retourne
 une liste d'actions sélectionnées ainsi que le nombre total de combinaisons examinées pour obtenir le résultat.
- L'algorithme a une complexité de O(nW), où n est le nombre d'actions et W est la capacité maximale du sac à dos, ce qui en fait une solution efficace pour de petites à moyennes instances du problème.



Nombre d'entrées (n)

Rapport d'exploration de l'ensemble des données pour dataset1.csv

Sienna a acheté une seule action de GRUT, pour un coût total de 498,76 et un profit de 196,61.

En revanche, Jonathan a acheté un total de 21 actions différentes, pour un coût total de 499,95 et un profit de 198,55. Il est difficile de comparer les deux portefeuilles car ils sont très différents en termes de diversité et de nombre d'actions.

Cependant, sur la base de la marge de profit, Jonathan semble avoir obtenu un rendement légèrement supérieur à celui de Sienna.

Introduction:

Les données examinées dans ce rapport sont des données financières concernant des actions achetées par deux investisseurs, Sienna et Jonathan. Leur portefeuille d'actions et les profits générés ont été enregistrés pour une période de temps donnée. L'objectif de ce rapport est de fournir une compréhension approfondie des données disponibles.

Méthodologie :

Les données ont été analysées à l'aide d'outils d'analyse des données Python. Les données ont été nettoyées, explorées et visualisées pour obtenir des informations significatives. Différentes techniques d'analyse ont été utilisées pour comprendre les données.

Résultats :

Les résultats de l'analyse ont montré que Sienna a acheté une seule action, GRUT, pour un coût total de 498,76 et un profit de 196,61. En revanche, Jonathan a acheté un total de 21 actions différentes, pour un coût total de 499,95 et un profit de 198,55. Les données montrent également que les actions achetées par Jonathan sont plus diversifiées que celles achetées par Sienna.

L'analyse a également montré que la majorité des actions achetées par Jonathan ont généré des profits, tandis que certaines actions ont enregistré des pertes. Cependant, le bénéfice total a été plus important que le coût total, ce qui indique que le portefeuille d'actions de Jonathan a été rentable.

Conclusion:

En conclusion, l'analyse a montré que le portefeuille d'actions de Jonathan a été plus rentable que celui de Sienna. Les données ont également montré que les actions achetées par Jonathan sont plus diversifiées que celles achetées par Sienna. Les résultats de cette analyse pourraient aider les investisseurs à prendre des décisions éclairées sur la diversification de leur portefeuille d'actions et sur les actions à acheter.

- Introduction

Comparaison côte à côte : Jonathan vs Sienna Analyse des résultats d'investissement

- Résultats de Sienna

Portefeuille d'investissement

Action : Share-GRUT
 Coût total : 498,76 €
 Profit : 196.61 €

- Résultats de Jonathan

Portefeuille d'investissement

- Actions: Share-KMTG, Share-GHIZ, Share-NHWA, Share-UEZB, Share-LPDM, Share- MTLR, Share-USSR, Share-GTQK, Share-FKJW, Share-MLGM, Share-QLMK, Share-WPLI, Share-LGWG, Share-ZSDE, Share-SKKC, Share-QQTU, Share-GIAJ, Share-XJMO, Share-LRBZ, Share-KZBL, Share-EMOV, Share-IFCP

- Coût total : 499,95 € - Profit : 198,55 €

- Comparaison des résultats

Comparaison côte à côte Résultats d'investissement

- Sienna:

- Coût total : 498,76 € - Profit : 196,61 €

- Comparaison des résultats

Comparaison côte à côte Résultats d'investissement

- Jonathan:

- Coût total : 499,95 € - Profit : 198,55 €

- Analyse des résultats

Comparaison des performances

- Sienna a investi dans une seule action, ce qui a limité son potentiel de profit.
- Jonathan a investi dans 21 actions différentes, ce qui a augmenté son potentiel de profit.
- Les deux investissements ont généré des profits positifs, mais celui de Jonathan est légèrement supérieur à celui de Sienna.

- Conclusion

Comparaison des performances

- Jonathan a obtenu un rendement légèrement supérieur à celui de Sienna.
- Cependant, il est important de noter que les deux stratégies d'investissement étaient différentes et qu'il est difficile de comparer les résultats de manière équitable.
- Les investissements doivent être évalués en fonction de leur performance à long terme, et non seulement sur la base des résultats à court terme.

Rapport d'exploration de l'ensemble des données pour dataset2.csv

En examinant les actions achetées, nous avons constaté que Sienna et Jonathan ont acheté les mêmes 15 actions, à l'exception d'une seule. Jonathan a acheté une action (Share-LXZU 0424) qui n'était pas dans le portefeuille de Sienna. Cette différence peut expliquer en partie la légère différence de bénéfice réalisé entre les deux investisseurs.

Introduction:

Dans cet exercice, nous allons comparer les résultats de deux investisseurs en bourse, Sienna et Jonathan, qui ont tous deux acheté un ensemble similaire d'actions. Nous allons examiner les actions qu'ils ont achetées, les coûts totaux de leurs achats, ainsi que les bénéfices réalisés.

Méthodologie:

Nous avons recueilli les informations sur les actions achetées par Sienna et Jonathan ainsi que les coûts d'achat pour chaque action. Nous avons calculé le coût total de leurs achats respectifs et comparé les résultats. Nous avons également calculé le bénéfice réalisé par chaque investisseur en soustrayant le coût total de leurs achats du montant total de la vente des actions.

Résultats :

Sienna a acheté 15 actions différentes pour un coût total de 489,24. Jonathan, quant à lui, a acheté 19 actions pour un coût total de 499,9. Le bénéfice réalisé par Sienna était de 193,78, tandis que celui de Jonathan était de 197,96.

Conclusion:

Malgré le fait que Sienna a acheté moins d'actions que Jonathan, son bénéfice réalisé était légèrement inférieur. Cela peut être dû à la composition différente de leurs portefeuilles d'actions. Cependant, dans l'ensemble, les deux investisseurs ont réalisé des bénéfices similaires à partir de leurs investissements en bourse.

- Introduction

Comparaison côte à côte : Jonathan vs Sienna Analyse des résultats d'investissement

- Résultats de Sienna

Portefeuille d'investissement

- Action: Share-ECAQ, Share-IXCI, Share-FWBE, Share-ZOFA, Share-PLLK, Share-YFVZ, Share-ANFX, Share-PATS, Share-NDKR, Share-ALIY,

Share-JWGF, Share-JGTW, Share-FAPS, Share-VCAX, Share-LFXB, Share-DWSK, Share-XQII, Share-ROOM

- Coût total : 489.24 € - Profit : 193.78 €

- Résultats de Jonathan

Portefeuille d'investissement

- Actions: Share-ECAQ, Share-IXCI, Share-FWBE, Share-ZOFA, Share-PLLK, Share-LXZU, Share-YFVZ, Share-ANFX, Share-PATS, Share-SCWM,

Share-NDKR, Share-ALIY, Share-JWGF, Share-JGTW, Share-FAPS, Share-VCAX, Share-LFXB, Share-DWSK, Share-XQII, Share-ROOM,

- Coût total : 499.9 €- Profit : 197.96 €

- Comparaison des résultats

Comparaison côte à côte Résultats d'investissement

Sienna:

Coût total : 489.24 € **Profit** : 193.78 €

- Comparaison des résultats

Comparaison côte à côte Résultats d'investissement

Jonathan:

- Coût total : 499.9 €- Profit : 197.96 €

- Analyse des résultats

Comparaison des performances

- En comparant les résultats des deux portefeuilles d'investissement, on peut constater que le coût total d'achat des actions de Jonathan était supérieur à celui de Sienna. Cependant, le profit réalisé par Jonathan est également supérieur à celui de Sienna.
- La différence de profit entre les deux investisseurs peut s'expliquer par les choix d'actions effectués. Jonathan a acheté l'action "SCWM" qui a connu une hausse significative, tandis que Sienna n'a pas investi dans cette action.

En termes de performances globales, Jonathan a réalisé un meilleur rendement que Sienna.

Jonathan a obtenu un rendement légèrement supérieur à celui de Sienna.

- Cependant, il est important de noter que les deux stratégies d'investissement étaient différentes et qu'il est difficile de comparer les résultats de manière équitable.

Les investissements doivent être évalués en fonction de leur performance à long terme, et non seulement sur la base des résultats à court terme.

- Conclusion

Comparaison des performances

- En conclusion, l'analyse des résultats montre que Jonathan a réalisé un meilleur investissement que Sienna en termes de profit réalisé. Cependant, il a également dépensé plus d'argent pour acheter les actions.
- Il est important de noter que l'investissement en bourse comporte des risques et que les résultats passés ne garantissent pas les résultats futurs. Il est donc essentiel de mener une analyse approfondie avant de prendre une décision d'investissement.