LAPORAN OBSERVASI ANALISIS, DESAIN, DAN IMPLEMENTASI GENETIC ALGORITHM TERHADAP DATA SAHAM

Ditujukan untuk memenuhi salah satu tugas mata kuliah: Sistem Cerdas (CTI-2G3)

oleh:

Bagas Alfito Prismawan (1303193027) Kevin Antonio Fajrin (1303193123) Sultan Kautsar (1303194010)



PROGRAM STUDI TEKNOLOGI INFORMASI FAKULTAS INFORMATIKA UNIVERSITAS TELKOM BANDUNG 2021

ABSTRAK

Jual beli saham merupakan hal yang sangat menarik. Karena saham bisa membuat para investor memperoleh keuntungan yang besar namun bisa sebaliknya. Untuk mendapatkan keuntungan yang besar, investor perlu melakukan analisis dalam memprediksi harga saham. Namun, memprediksi harga saham adalah hal yang sulit dilakukan karena harga saham mengalami fluktuasi setiap waktu dengan cepat. Sehingga investor perlu memprediksi harga saham sesingkat mungkin. Salah satu teknik yang dapat dipakai untuk memprediksi adalah menggunakan pendekatan Algoritma Genetika. Algoritma Genetika sendiri memiliki ruang pencarian yang sangat luas sehingga bisa mendapatkan solusi terbaik untuk berbagai macam permasalahan. Dalam mengimplementasikan algoritma genetika ini, representasi kromosom yang digunakan adalah real coded, proses crossover yang digunakan adalah extended intermediate, random mutation pada proses mutasi dan metode seleksi replacement selection.

Kata Kunci: Algoritma Genetika, Prediksi Harga Saham, Regresi

ABSTRACT

Buying and selling stocks is a very interesting thing. Because stocks can make investors get big profits, but vice versa. To get a big profit, investors need to carry out analysis in predicting stock prices. However, predicting stock prices is a difficult thing to do because stock prices fluctuate rapidly all the time. So that investors need to predict the stock price as short as possible. One of the techniques that can be used to predict is using the Genetic Algorithm approach. The Genetic Algorithm itself has a very broad search space so that it can get the best solution for various problems. In implementing this genetic algorithm, the chromosome representation used is real coded, the crossover process used is extended intermediate, random mutation in the mutation process and the replacement selection method.

1. PENDAHULUAN

Saham merupakan tanda bukti penyertaan kepemilikan modal/dana suatu perusahaan(Tambunan, 2006).Keuntungan memiliki saham sangatlah menjanjikan. Dengan memperjualbelikan saham investor bertujuan mendapatkan keuntungan yang maksimal dan resiko yang minimal. Keuntungan bisa diperoleh dari dividen(pembagian laba/keuntungan kepada para pemegang saham perusahaan), memperoleh keuntungan modal saat saham dijual kembali dengan bunga yang lebih mahal (capital gain) dan masih banyak lagi (Fahmi, 2013).Selain mendapatkan keuntungan yang besar, saham juga merupakan bisnis yang sangat beresiko dan menimbulkan kerugian(Torben, 2007). Sehingga, para investor harus berhati-hati dalam memperjual belikan sahamnya.

2. PERMASALAHAN

1. Menganalisis, desain, dan implementasi algoritma *Genetic Algorithm* (GA) untuk menemukan nilai konstanta dari suatu fungsi peramalan saham Apple. Stock Data Realtime: https://finance.yahoo.com/quote/AAPL/history.

Apple Stock Data - 2019-2020 & © © File Edit View Insert Format Data Tools Add-ons Help Last edit was 6 days ago Tollow - S % .0 .00 123 - Arial - 10 - B 7 - A							
	A	В	С	D	E	F	G
1	Date 0	pen	High	Low	Close	Volume	
2	02/01/2019 16:00:00	38.72	39.71	38.56	39.48	37039737	
3	03/01/2019 16:00:00	35.99	36.43	35.5	35.55	91312195	
4	04/01/2019 16:00:00	36.13	37.14	35.95	37.07	58607070	
5	07/01/2019 16:00:00	37.17	37.21	36.48	36.98	54777764	
6	08/01/2019 16:00:00	37.39	37.96	37.13	37.69	41025314	
7	09/01/2019 16:00:00	37.82	38.63	37.41	38.33	45099081	
8	10/01/2019 16:00:00	38.13	38.49	37.72	38.45	35780670	
9	11/01/2019 16:00:00	38.22	38.42	37.88	38.07	27023241	
10	14/01/2019 16:00:00	37.71	37.82	37.31	37.5	32439186	
11	15/01/2019 16:00:00	37.57	38.35	37.51	38.27	28710324	
12	16/01/2019 16:00:00	38.27	38.97	38.25	38.74	30569706	
13	17/01/2019 16:00:00	38.55	39.42	38.32	38.97	29821160	
14	18/01/2019 16:00:00	39.38	39.47	39	39.21	33751023	
15	22/01/2019 16:00:00	39.1	39.18	38.16	38.33	30393970	
16	23/01/2019 16:00:00	38.54	38.78	37.92	38.48	23130570	
17	24/01/2019 16:00:00	38.53	38.62	37.94	38.17	25441549	
18	25/01/2019 16:00:00	38.87	39.53	38.58	39.44	33547893	
19	28/01/2019 16:00:00	38.95	39.08	38.42	39.08	26192058	
20	29/01/2019 16:00:00	39.06	39.53	38.53	38.67	41587239	

3. DASAR TEORI

3.1. Saham

Saham adalah bukti kepemilikan nilai sebuah perusahaan atau bukti penyertaan modal. Pemilik saham juga memiliki hak untuk mendapatkan dividen sesuai dengan jumlah saham yang dimilikinya. Dengan memegang saham, maka individu maupun badan bisa mengklaim kepemilikan pada suatu perusahaan terbuka. Artinya, pemegang saham berapapun jumlah lembar yang dimilikinya berhak hadir dalam Rapat Umum Pemegang Saham (RUPS). Salah satu cara untuk memiliki saham perusahaan, seseorang harus membelinya di pasar modal.

3.2. Algoritma Genetika

Sebuah algoritma genetika (GA) adalah teknik pencarian yang digunakan dalam komputasi untuk mencari solusi yang tepat atau perkiraan untuk mencari dan masalah optimasi. Algoritma genetik adalah kelas khusus dari perhitungan evolusi yang menggunakan teknik terinspirasi oleh biologi evolusioner seperti sebagai warisan, mutasi, seleksi, dan crossover. Sebuah algoritma genetika menemukan solusi potensial untuk masalah tertentu sebagai kromosom sederhana seperti struktur data sehingga dapat menjaga informasi penting. Pelaksanaannya dimulai dengan pemilihan populasi kromosom, yang merupakan seperangkat solusi untuk masalah yang bisa terjadi untuk skenario tertentu. Satu mengevaluasi fitness dan kemudian melakukan reproduksi untuk mendapatkan solusi yang lebih baik sehubungan dengan masalah sasaran. Kromosom, yang merupakan solusi yang lebih baik, diberi lebih banyak kesempatan untuk reproduksi daripada mereka yang mewakili solusi yang lebih miskin. Proses ini berlanjut selama beberapa generasi setelah kita mendapatkan solusi yang optimal. Operator digunakan untuk percobaan ini adalah dua-titik crossover dan mutasi merayap. Crossover adalah operator genetika digunakan untuk berbagai struktur gen kromosom mana informasi gen dipertukarkan antara orang tua yang dipilih dengan memilih dua poin dalam struktur gen dari setiap orangtua.

4. IMPLEMENTASI

4.1. Regresi Linear

Dalam laporan ini, menggunakan data saham dari Apple dan akan dilakukan analisis, desain, dan implementasi algoritma *Genetic Algorithm* (GA) ke dalam suatu program komputer untuk menemukan nilai konstanta dari suatu fungsi peramalan saham, dengan asumsi fungsi Regresi Linear adalah:

$$f(x)=a0 + a1.y1 + a2.y2 + a3.y3 + + a10.y10$$

Dimana:

f(x) menyatakan harga saham saat ini

a0, a1 ... a10 suatu konstanta yang dicari

y1, y2, ... yn nilai saham hari ke 1 sampai hari ke 10

Setelah nilai dari suatu prediksi, metode yang digunakan untuk mengevaluasi nilai fitness dari suatu individu adalah dengan menggunakan metode Mean Squared Error (MSE). MSE dihitung dengan menjumlahkan kuadrat semua kesalahan peramalan pada setiap periode dan membaginya dengan jumlah periode peramalan . Proses dari MSE itu sendiri dapat dihitung menggunakan persamaan

$$MSE = \frac{\sum (X_n - Y_n)^2}{n}$$

Kemudian kita menentukan nilai fitness dari tiap individu untuk melihat seberapa baik satu individu dengan individu lainnya, nilai fitness dapat dihitung menggunakan persamaan sebagai berikut :

Nilai Fitness =
$$\frac{1}{MSE}$$

4.2. Parameter Genetic Algorithm

Sekarang mengatur ukuran populasi, jumlah generasi yang kode akan berjalan, tingkat mutasi dalam kromosom, nama saham dalam bentuk ticker perusahaan, NumReturn untuk mengembalikan jumlah kromosom terbaik yaitu sebanyak 10 kromosom, jumlah hari perdagangan stok yang secara default disimpan sebagai 50 hari sesuai ketentuan.

```
PopulationSize = 500 #ukuran populasi
NumberOfGenerations = 10 #Loncatan Generasi
MutationRate = 10 #laju crossover
MutationChange = 1 #laju mutasi
NumReturn = 10 # mengambil dari 10 hari terakhir
NumberOfDay = 50 #Prediksi untuk 50 hari kedepan
```

4.3. Mutasi Kromosom

Mendefinisikan fungsi untuk memutasi kromosom. Mutasi dilakukan dengan memasukkan variabel toChange, yang akan bermutasi maksimal 10 kromosom dalam iterasi dengan mean dan distribusi standar masing-masing 0,0.15.

```
# Mendefinisikan fungsi untuk memutasi kromosom.
# Mutasi dilakukan dengan memasukkan variabel toChange, yang akan bermutasi maksimal 10 kromosom.
# dalam iterasi dengan mean dan distribusi standar masing-masing 0,0.15.

def mutate(self):
    mu, sigma = 0, 0.15  # Mean dan standard deviation.
    s = numpy.random.normal(mu, sigma, 1)  # edit-1.
    x = iter(s)
    toChange = random.randint(0, 5)
    if toChange == 0:
        self.buy = random.randint(0, 999) % 2

if toChange == 1:
        self.min = next(x)

if toChange == 2:
        self.max = next(x)

if toChange == 3:
        self.prev_min = next(x)

if toChange == 4:
        self.prev_min > self.max:
        self.min, self.max = self.max, self.min

if self.prev_min, self.prev_max:
        self.prev_min, self.prev_max = self.prev_max, self.prev_min
```

4.4. Crossover

Menghasilkan individu atau populasi baru (anak dari populasi awal) dengan gen yang berbeda dari populasi awal. Jumlah individu yang dihasilkan tergantung pada tingkat crossover (cr) pengguna.

```
def uniformCross(self, z):
    children = []
    for i in range(PopulationSize-len(self.nextGeneration)):
    child = Chromosome(0,0,0,0,0)
        chromosome1 = self.nextGeneration[random.randint(0,999999) % len(self.nextGeneration)]
chromosome2 = self.nextGeneration[random.randint(0,999999) % len(self.nextGeneration)]
        if(random.randint(0,999) %2):
             child.min = chromosomel.min
             child.min = chromosome2.min
         if(random.randint(0,999) %2):
             child.max = chromosomel.max
         else:
             child.max = chromosome2.max
        if(random.randint(0,999) %2):
             child.prev_min = chromosomel.prev_min
             child.prev_min = chromosome2.prev_min
         if(random.randint(0,999) %2):
             child.prev_max = chromosome1.prev_max
             child.prev_max = chromosome2.prev_max
        if child.prev_max < child.prev_min:
child.prev_max, child.prev_min = child.prev_min, child.prev_max
         if(random.randint(0,999) %2):
             child.buy = chromosome1.buy
         else:
             child.buy = chromosome2.buy
        #Append children.append(child)
```

4.5. Training Data

Untuk menghasilkan data pelatihan dan melatih algoritma. Daftar populasi, kromosom generasi berikutnya, dayChange untuk perubahan harga saham pada suatu hari. Lalu hari berikutnya adalah perubahan pada hari berikutnya, keuntungan adalah perubahan positif yang terjadi saat membeli saham jika perubahannya meningkat secara positif dari hari ke hari.

```
poclass TrainingData(object):
    population = []
    nextGeneration = []
    dayChange = []
    nextDayChange = []
    profit = []

def __init__(self, stockName='', popSize=None, mRate=None, mChange=None):
    self.stockName = stockName
    self.popSize = popSize
    self.mRate = mRate
    self.mChange = mChange

# Generate Data from chosen stock
# Here in the below code, the following generates the data from yahoo finance to be specific
# and leaves behind the dividend column for the analysis
def generateData(self):
    global DataSize

# Download the data from yahoo finance for last 365 days
    data = []
    url = "https://finance.yahoo.com/quote/" + Stock_name + "/history/"
    rows = bs(urllib2.urlopen(url).read(), "lxml").findAll('table')[0].tbody.findAll('tr')
```

4.6. Generate Data

Hasilkan Data dari saham yang dipilih. Berikut ini untuk menghasilkan data dari yahoo finance untuk lebih spesifik, dan meninggalkan kolom dividen untuk analisis.

4.7. Inisiasi Populasi

Menginisialisasi populasi kromosom acak Populasi kromosom berasal dari seragam acak distribusi normal dengan mean 0 dan deviasi standar 0,15. Diberikan kode diatas, menginisialisasi populasi. Buat N Kromosom dengan N menjadi Ukuran Populasi. Setiap variabel Kromosom diberi nomor dari distribusi normal dengan mean 0 dan Standar Deviasi 1,5.

```
def populationInit(self):

# Buat N Kromosom dengan N menjadi Ukuran Populasi

# Setiap variabel Kromosom diberi nomor dari distribusi normal

# dengan mean 0 dan Standar Deviasi 1,5

mu, sigma = 0, 0.15 # mean dan standard deviation

s = numpy.random.normal(mu, sigma, 4 * PopulationSize)

x = iter(s)

for i in range(PopulationSize):

temp = Chromosome(next(x), next(x), next(x), next(x), random.randint(0, 999) % 2, 0)

# Jika minimum diberi nilai lebih tinggi dari max swap mereka, ehingga masuk akal.

if temp.min > temp.max:

temp.min, temp.max = temp.max, temp.min

if temp.prev_min > temp.prev_max:

temp.prev_min, temp.prev_max = temp.prev_max, temp.prev_min

# Push Chromosome ke population array.

self.population.append(temp)
```

4.8. Fungsi Fitness

Menentukan skor untuk setiap kromosom dalam self.population Tugas yang sulit adalah memutuskan apa yang bisa menjadi Fungsi kebugaran atau skor, dihitung seperti perubahan harga hari ini lebih dari sebelumnya minimum, perubahan hari ini kurang dari maksimum sebelumnya juga jika perubahan hari berikutnya lebih dari minimum dan kurang dari maksimum hari ini. Jadi, jika kondisi ini memenuhi dan jika beli memiliki nilainya sama dengan 1, maka itu akan menambah keuntungan ke dalam skor jika tidak dikurangi darinya dan jika tidak satupun dari kasus ini memenuhi maka skor diberikan sebagai 0 untuk memulai.

```
def fitnessFunction(self):
   for i in range(len(self.population)):
       match = False
       for j in range(DataSize):
           #print(self.population[i].min, self.nextDayChange[j], self.population[i].max)
           if(self.population[i].prev_min < self.dayChange[j] and self.population[i].prev_max > self.dayChange[j]):
                if(self.population[i].min < self.nextDayChange[j] and self.population[i].max > self.nextDayChange[j]):
                    if(self.population[i].buy == 1):
                       match = True
                       self.population[i].score += self.profit[j]
           #Match is found and we short
           if(self.population[i].prev_min < self.dayChange[j] and self.population[i].prev_max > self.dayChange[j]):
                if(self.population[i].min < self.nextDayChange[j] and self.population[i].max > self.nextDayChange[j]):
                    if(self.population[i].buy == 0):
                       match = True
                       self.population[i].score -= self.profit[j]
           #We have not found any matches = 0
           if match == False:
               self.population[i].score = 0
        #print(self.population[i].score)
```

4.9. Pemilihan Pilihan Acak Berbobot

Pemilihan pilihan acak berbobot Fungsi di atas menghitung nilai kebugaran suatu populasi dan kemudian secara acak memilih nilai (pilih) dari kisaran seragam (0, maks (skor)), di mana maks (score adalah skor dari total kromosom digabungkan dalam populasi dan di putaran berikutnya ia memilih skor populasi dan menambahkannya variabel 'saat ini' dan jika mata uang melebihi 'pilih', maka kita pergi ke generasi. berikutnya dan menambahkan populasi saat ini di generasi berikutnya [].

```
def weighted_random_choice(self):
    self.fitnessFunction()
    max = self.population[0].score
    for i in self.population[1:]:
        max += i.score
    pick = random.uniform(0, max)
    current = 0
    for i in range(len(self.population)):
        current += self.population[i].score
        if current > pick:
            self.nextGeneration.append(self.population[i])
```

4.10. Penghapusan Indeks self.population Skor Nol

Menghapus indeks di self.population yang tidak memiliki skor.

4.11. Uniform Crossover

Uniform Crossover Fungsi di bawah ini melakukan persilangan Uniform dalam populasi saat ini dan bertukar jika anak memiliki skor lebih baik dari minimum sebelumnya.

```
def uniformCross(self, z):
    children = []
    for i in range(PopulationSize - len(self.nextGeneration)):
        child = Chromosome(\theta, \theta, \theta, \theta, \theta)
        chromosome1 = self.nextGeneration[random.randint(0, 999999) % len(self.nextGeneration)]
        chromosome2 = self.nextGeneration[random.randint(0, 999999) % len(self.nextGeneration)]
            child.min = chromosome1.min
            child.min = chromosome2.min
        if (random.randint(0, 999) % 2):
            child.max = chromosome1.max
            child.max = chromosome2.max
        if child.max < child.min:</pre>
            child.max, child.min = child.min, child.max
        if (random.randint(0, 999) % 2):
            child.prev_min = chromosome1.prev_min
            child.prev_min = chromosome2.prev_min
        if (random.randint(0, 999) % 2):
            child.prev_max = chromosome1.prev_max
            child.prev_max = chromosome2.prev_max
```

4.12. Print Kromosom

Cetak skor kromosom Fungsi cetak kromosom beserta semua kromosomnya memilih nilai NumReturn teratas darinya karena mereka sudah diurutkan menurut skor mereka. Dan memberi saran apakah akan long (beli) saham atau short (jual).

```
def printChromosomes(self):
    buyRec = []
    shortRec = []
    for i in range(len(self.population)):
        if (self.population[i].buy == 1):
            buyRec.append(self.population[i])
        if (self.population[i].buy == 0):
            shortRec.append(self.population[i])

print("The Best %d Chromosomes When Buying" % (NumReturn))
    outputBuy = []
    outputBuy = []
    outputShort = []
    feldnames = ["Score"]
    i = 1
    size = len(buyRec)
    while i < NumReturn + 1:
        index = size - i
        print("min: %f | max: %f | previous min: %f | previous max: %f | score: %f" % (
            buyRec[index].min, buyRec[index].max, buyRec[index].prev_min, buyRec[index].prev_max,
            buyRec[index].score))
        outputBuy.append(buyRec[index].score)
        i += 1
    print("The Best %d Chromosomes When Shorting" % (NumReturn))
    i = 1
    size = len(shortRec)
    while i < NumReturn + 1:
        index = size - i
        print("min: %f | max: %f | previous min: %f | previous max: %f | score: %f" % (
            shortRec[index].min, shortRec[index].prev_min, shortRec[index].prev_max,</pre>
```

4.13. Mengambil Data Historikal

Berfungsi untuk mendapatkan data historis selama beberapa hari untuk saham tertentu.

```
def get_historical_data(name, number_of_days):
    data = []
    url = "https://finance.yahoo.com/quote/" + name + "/history/"
    rows = bs(urllib2.urlopen(url).read(), "lxml").findAll('table')[0].tbody.findAll('tr')

for each_row in rows:
    divs = each_row.findAll('td')
    if divs[1].span.text != 'Dividend': # Abaikan baris ini pada tabel
        # I'm only interested in 'Open' price; For other values, play with divs[1 - 5]
        data.append({'Date': divs[0].span.text, 'Adj close': float(divs[1].span.text.replace(',', ''))})
# data.append({'open': divs[1].span.text, 'Adj close': float(divs[5].span.text.replace(',',''))})
return data[:number_of_days]
```

5. HASIL DAN PENGUJIAN

Untuk mendapatkan nilai prediksi yang maksimal atau mendekati dengan data aktual, maka diperlukan pengujian sebelumnya untuk parameter kontrol algoritma genetika, karena pada dasarnya parameter kontrol algoritma genetika itu sendiri akan berbeda-beda tergantung dengan permasalahan yang dihadapi. Pada Penelitian ini, pengujian akan dilakukan untuk setiap elemen dari parameter kontrol algoritma genetika.

5.1. Pengujian Terhadap Ukuran Populasi

Pada pengujian ini diberikan nilai probabilitas crossover sebesar 0.10, nilai probabilitas mutasi sebesar 0.1, dengan jumlah generasi sebanyak 100. Jumlah individu yang diuji mulai dari 10 hingga 100, dengan 3 kali pengujian maka hasil yang didapatkan adalah

[{'open': '129.80', 'Adj close': 133.0}, {'open': '128.95', 'Adj close': 130.36}, {'open': '125.83', 'Adj close': 127.9}, {'open': '126.50', 'Adj close': 126.21}, {'open': '123.87', 'Adj close': 127.9} e': 125.9}, {'open': '123.66', 'Adj close': 123.0}, {'open': '121.65', 'Adj close': 122.15}, {'open': '120.11', 'Adj close': 119.9}, {'open': '121.65', 'Adj close': 121.39}, {'open': '120.35' , 'Adj close': 121.21}, {'open': '119.54', 'Adj close': 120.59}, {'open': '122.82', 'Adj close': 120.09}, {'open': '123.33', 'Adj close': 122.54}, {'open': '120.33', 'Adj close': 120.59}, {'open': '120 pen': '119.90', 'Adj close': 119.99}, {'open': '122.88', 'Adj close': 120.53}, {'open': '124.05', 'Adj close': 124.76}, {'open': '125.70', 'Adj close': 125.57}, {'open': '121.41', 'Adj close' : 123.99}, {'open': '120.40', 'Adj close': 121.03}, {'open': '122.54', 'Adj close': 121.96}, {'open': '121.69', 'Adj close': 119.98}, {'open': '119.03', 'Adj close': 121.09}, {'open': '120.93', 'Adj close': 121.09}, {'open': '120.98', 'Adj close': 121.42}, {'open': '121.75', 'Adj close': 120.13}, {'open': '124.81', 'Adj close': 122.06}, {'open': '128.41', 'Adj close': 125.12}, {'open': '120.98', '120.98 open': '123.75', 'Adj close': 127.79}, {'open': '122.59', 'Adj close': 121.26}, {'open': '124.68', 'Adj close': 120.99}, {'open': '124.94', 'Adj close': 125.35}, {'open': '123.76', 'Adj close': 127.79} ': 125.86}, {'open': '128.01', 'Adj close': 126.0}, {'open': '130.24', 'Adj close': 129.87}, {'open': '129.20', 'Adj close': 129.71}, {'open': '131.25', 'Adj close': 130.84}, {'open': '135.49 ', 'Adj close': 133.19}, {'open': '134.35', 'Adj close': 135.37}, {'open': '135.90', 'Adj close': 135.13}, {'open': '136.48', 'Adj close': 135.39}, {'open': '136.62', 'Adj close': 136.01}, {'open': '136.03', 'Adj close': 137.35', 'Adj close': 137.35', 'Adj close': 136.76}, {'open': '136.30', 'Adj close': 137.18}, {'open': '135.76', 'Adj close': 133.74}, {'open': '135.73', 'Adj close': 137.35', ': 134.79}, {'open': '133.75', 'Adj close': 133.94}, {'open': '135.83', 'Adj close': 131.76}, {'open': '139.52', 'Adj close': 136.89}, {'open': '143.43', 'Adj close': 141.85}, {'open': '143.6 0', 'Adj close': 142.95}, {'open': '143.07', 'Adj close': 142.71}, {'open': '136.28', 'Adj close': 138.86}, {'open': '133.80', 'Adj close': 136.67}, {'open': '128.66', 'Adj close': 131.83}, { 'open': '127.78', 'Adj close': 127.64}, {'open': '128.78', 'Adj close': 126.95}, {'open': '130.80', 'Adj close': 128.72}, {'open': '128.76', 'Adj close': 130.69}, {'open': '128.50', 'Adj close': 128.72}, e': 128.61}, {'open': '129.19', 'Adj close': 128.79}, {'open': '132.43', 'Adj close': 131.85}, {'open': '128.36', 'Adj close': 130.72}, {'open': '127.72', 'Adj close': 126.41}, {'open': '128.89', 'Adj close': 130.81}, {'open': '133.52', 'Adj close': 129.22}, {'open': '134.68', 'Adj close': 130.76}, {'open': '135.58', 'Adj close': 131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '135.02', 'Adj close': 131.77}, {'open': '132.16', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 130.76}, {'open': '131.61', 'Adj close': 131.68}, {'open': '125.02', 'Adj close': 131.68}, {' se': 128.04}, {'open': '128.96', 'Adj close': 126.47}, {'open': '128.90', 'Adj close': 128.51}, {'open': '127.41', 'Adj close': 127.62}, {'open': '124.34', 'Adj close': 127.69}, {'open': '128.90', 'Adj close': 128.90', 'Adj clos .60', 'Adj close': 121.6}, {'open': '122.43', 'Adj close': 122.23}, {'open': '120.50', 'Adj close': 123.06}, {'open': '124.53', 'Adj close': 121.6}, {'open': '124.37', 'Adj close': 124.19}, { 'open': '122.31', 'Adj close': 123.57}, {'open': '122.60', 'Adj close': 122.07}, {'open': '123.52', 'Adj close': 122.76}, {'open': '122.02', 'Adj close': 122.9}, {'open': '121.01', 'Adj close ': 122.54}, {'open': '116.97', 'Adj close': 118.87}, {'open': '116.57', 'Adj close': 116.42}, {'open': '115.55', 'Adj close': 115.86}, {'open': '113.91', 'Adj close': 115.0}, {'open': '117.18 'Adj close': 113.68}, {'open': '118.64', 'Adj close': 117.16}, {'open': '117.59', 'Adj close': 118.46}, {'open': '118.61', 'Adj close': 117.55}, {'open': '119.55', 'Adj close': 119.21}, { en': '118.92', 'Adj close': 120.12}]

5.2. Pengujian untuk mendapatkan Kromosom Terbaik

Program mengambil kromosom terbaik untuk sepuluh kromosom. Di mana diukur dalam selisih atau *range* nilai minimum dan maksimumnya. Jika *range* berdekatan maka semakin baik untuk kromosom tersebut. Lalu diberikannya *score* untuk mengurutkan mulai kromosom terbaik pada urutan pertama hingga urutan ke sepuluh.

```
The Best 10 Chromosomes When Buying
min: -0.185149 | max: 0.071623 | previous min: -0.000609
                                                         previous max: 0.082818
                                                                                     score: 174.180000
min: -0.102101 | max: 0.075452
                                 previous min: -0.000793 | previous max: 0.095693 |
                                                                                    score: 174.180000
              max: 0.170493
min: -0.022848
                              | previous min: -0.013293 | previous max: 0.199068 | score: 172.320000
min: 0.009403 | max: 0.138991 | previous min: -0.180344 | previous max: 0.162746 | score: 158.310000
min: 0.009403 | max: 0.138991 | previous min: -0.180344 | previous max: 0.162746 | score: 158.310000
min: -0.011073 | max: 0.072587 | previous min: -0.015111 | previous max: 0.158679 | score: 141.860000
min: -0.083139 | max: 0.130752 | previous min: -0.015769 | previous max: 0.194086 | score: 140.740000
min: -0.006290 | max: 0.056289
                               | previous min: -0.246298 | previous max: 0.110883 | score: 132.360000
                              | previous min: -0.246298 | previous max: 0.110883 | score: 132.360000
min: -0.006290 | max: 0.056289
min: -0.113056 | max: 0.260033 | previous min: 0.015908 | previous max: 0.221060 | score: 128.920000
The Best 10 Chromosomes When Shorting
min: -0.206269 | max: 0.197615 | previous min: -0.132466
                                                        previous max: -0.005291
                                                                                     score: 76.950000
min: -0.104859 | max: 0.049029 | previous min: -0.305196
                                                        | previous max: -0.006392 | score: 75.260000
                                                           previous max: 0.008950 | score: 69.320000
min: -0.188802 | max: 0.028025 | previous min: -0.278741 |
min: -0.050812 | max: 0.101227 | previous min: -0.185170 |
                                                           previous max: 0.004791 | score: 67.860000
min: -0.190900 | max: 0.000702 | previous min: -0.181074 | previous max: 0.002776 | score: 61.310000
min: -0.128049 | max: 0.042645
                               | previous min: -0.153235 | previous max: -0.015489 | score: 60.120000
min: -0.128049 | max: 0.042645
                               | previous min: -0.153235 |
                                                           previous max: -0.015489 | score: 60.120000
min: -0.321812 | max: 0.040065
                                                           previous max: -0.017395
                               | previous min: -0.096208 |
                                                                                     score: 59.180000
                                                                                  score: 57.470000
min: -0.103114
               max: 0.100737
                                 previous min: -0.077651
                                                           previous max: -0.017558
min: -0.042013 | max: 0.128564
                               | previous min: -0.094671 | previous max: 0.001364 | score: 51.390000
```

5.3. Pengujian Probabilitas Mutasi dan Crossover

Pada pengujian ini diberikan jumlah individu sebanyak 100, nilai probabilitas mutasi sebesar 0.1, dengan jumlah generasi sebanyak 100. Nilai probabilitas crossover yang diuji mulai dari 0.5 sampai dengan 0.10, dengan 5 kali pengujian pada setiap kelipatannya. Hasil yang didapat ialah :

5.4. Kromosom Terbaik

Kromosom dikategorikan terbaik ketika *score* yang didapatkan oleh kromosom itu sendiri bernilai tinggi dibanding kromosom yang lainnya. Untuk kromosom terbaik diambil sepuluh dengan terurut descending sesuai dengan *score* yang didapat.

[('Date': 'Apr 09, 2021', 'Adj close': 311.4), ('Date': 'Apr 08, 2021', 'Adj close': 328.4), ('Date': 'Apr 07, 2021', 'Adj close': 280.99), ('Date': 'Apr 06, 2021', 'Adj close': 283.3), ('Date': 'Apr 08, 2021', 'Adj close': 280.99), ('Date': 'Mar 26, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 22, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 22, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 22, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 12, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 12, 2021', 'Adj close': 293.15), ('Date': 'Mar 10, 2021', 'Adj close': 268.11), ('Date': 'Mar 10, 2021', 'Adj close': 268.47), ('Date': 'Mar 08, 2021', 'Adj close': 268.27), ('Date': 'Mar 08, 2021', 'Adj close': 268.27), ('Date': 'Mar 08, 2021', 'Adj close': 269.28), ('Date': 'Mar 08, 2021', 'Adj close': 268.38), ('Date': 'Mar 08, 2021', 'A

6. Aktivitas Kontribusi

Nama	Kontribusi			
Bagas Alfito Prismawan	Menyusun sebagian implementasi, menyusun penguji terhadap ukuran populasi, Menyusun pengujian Probabilitas Mutasi dan Crossover, mencari referensi kodingan untuk pengkodean kromosom.			
Kevin Antonia Fajrin	Menyusun Pendahuluan, Menyusun Permasalahan, Mencari data, Menyusun sebagian dari implementasi, Menyusun sebagian dari hasil dan pengujian.			
Sultan Kautsar	Menyusun Abstrak; Menyusun dasar teori dari Saham dan Algoritma Genetika; Menyusun sebagian dari implementasi; Menyusun pengujian untuk mendapatkan kromosom terbaik.			

7. Link Video Presentasi

YouTube Link: https://youtu.be/gFAhO-bg33c