

# **PENENTUAN HARGA OPSI ASIA**

**KHURIYANTI**

**0305010327**



**UNIVERSITAS INDONESIA**

**FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM**

**DEPARTEMEN MATEMATIKA**

**DEPOK**

**2009**

# **PENENTUAN HARGA OPSI ASIA**

**Skripsi diajukan sebagai salah satu syarat  
untuk memperoleh gelar Sarjana Sains**

**Oleh :**

**KHURIYANTI**

**0305010327**



**DEPOK**

**2009**

SKRIPSI : PENENTUAN HARGA OPSI ASIA

NAMA : KHURIYANTI

NPM : 0305010327

SKRIPSI INI TELAH DIPERIKSA DAN DISETUJUI

DEPOK, 7 JULI 2009

MILA NOVITA, S.Si., M.Si

PEMBIMBING I

SARINI, S.Si., M.Stats

PEMBIMBING II

Tanggal Lulus Ujian Sidang Sarjana: 7 Juli 2009

Penguji I : Mila Novita, S.Si., M.Si

Penguji II : Dra Siti Aminah M.Kom

Penguji III : Dra Siti Nurrohmah M.Si

La haula wala Quwwata illa Billahi  
(Tiada daya dan upaya melainkan kekuatan Allah)

*Dedicated to my beloved family, my lovely friends  
and everybody who loves me.....*



Sesuatu yang belum dikerjakan, seringkali tampak  
mustahil; kita baru yakin kalau kita bisa, setelah  
berhasil melakukannya  
(Evelyn underhill)

## KATA PENGANTAR

Segala puji dan syukur hanya kepada Allah *Subhanahu wa Ta'ala*, Tuhan semesta alam, yang membuat penulis dapat menyelesaikan tugas akhir ini. Shalawat dan salam penulis lantunkan kepada suri tauladan kita, Muhammad *Shalallahu 'alaihi wa sallam*, beserta keluarganya yang mulia, sahabatnya yang tercinta, dan pengikutnya yang setia hingga akhir zaman. terselesaikannya tugas akhir ini tidak lepas tanpa bantuan, bimbingan, dorongan, semangat dan doa yang tulus dari banyak pihak. Oleh karena itu, penulis ingin menyampaikan ucapan terima kasih sedalam-dalamnya kepada:

1. Orang tua penulis. Mamaku tercinta yang selalu berdoa untuk penulis dalam tiap sujudnya, Ayahku tersayang yang selalu memberikan dukungan dan motivasi yang luar biasa tanpa batas. Terima kasih atas doa dan kasih sayang kalian yang tidak pernah putus dan membuat penulis mampu menyelesaikan tugas akhir ini.
2. Mba' Mila Novita, selaku pembimbing 1 penulis. Dosenku tersayang yang dengan amat sangat sabar membimbing dan membantu penulis dalam menyelesaikan tugas akhirnya. Terima kasih untuk semua bantuannya yang tidak terhitung banyaknya, dukungan, semangat juga motivasi yang selalu dicurahkan untuk penulis. Terima kasih juga untuk bimbingan yang selalu menyenangkan.

3. Mba' Sarini, selaku pembimbing 2 penulis. Terima kasih yang teramat dalam untuk pengorbanannya membantu penulis menyelesaikan tugas akhir ini. Terima kasih juga untuk suami Mba' Sarini, Ka Taufik, yang banyak berperan dalam pemrograman tugas akhir ini Tanpa bantuan pembimbing-pembimbing yang luar biasa, penulis tidak akan mampu menyelesaikan tugas nan berat ini.
4. Ibu Nur, selaku pembimbing akademis yang telah memberikan nasihat dan bimbingannya selama ini.
5. Seluruh dosen Departemen Matematika atas segala ilmu yang penulis dapatkan selama menjadi mahasiswa Matematika UI.
6. Seluruh karyawan, baik TU maupun Perpustakaan Matematika yang telah banyak memberikan bantuannya demi kelancaran penyusunan skripsi ini.
7. Kakak dan adik penulis. Mba' Rina, yang suatu saat nanti akan menghadapi tanggung jawab yang sama, semoga dapat menyelesaikannya dengan baik. Semangat!!. Terima kasih Vivi untuk senyumannya yang selalu diberikan kepada penulis.
8. Seluruh keluarga besar penulis. Khususnya keluarga penulis yang ada di pemalang, pasar baru dan bogor.
9. Untuk sahabat-sahabatku tercinta. Nisma, terima kasih dukungannya selama ini, sahabat terbaik yang selalu ada untuk penulis. Othe, terima kasih atas segala saran-sarannya yang sangat berarti bagi penulis. Meti, sahabatku yang sangat menyenangkan.

10. Teman-teman terbaik penulis. Inul, fika, dia, shinta, ratih, puji, icha, miranti, rani, meri , jessie, vani, ie, syarah, dan temen-teman yang lain.  
Terima kasih atas persahabatan yang kalian berikan kepada penulis.
11. Seluruh teman-teman 05 di matematika. Terima kasih atas kebersamaan yang indah selama ini.
12. Ka bembu, yanu, dan ka manap. Terima kasih atas bantuannya yang sangat berarti dalam penyusunan tugas akhir ini.
13. Teman-teman SMA penulis. Fitri, anggi, kristina, anis, yang selalu menyemangati penulis.
14. Teman-teman angkatan 2003-2006. Terima kasih atas bantuannya selama ini kepada penulis.
15. Pihak lainnya (yang mungkin lupa disebutkan oleh penulis) yang telah membantu penulis dengan dukungan dan doanya.

Mohon maaf jika pada skripsi ini terdapat kesalahan atau kekurangan. Semoga skripsi ini dapat berguna bagi siapa saja yang mengkajinya, serta dapat dikembangkan dan disempurnakan agar lebih bermanfaat untuk kepentingan orang banyak.

Depok, juli 2009

Penulis

Khuriyanti

## ABSTRAK

Opsi Asia dengan *European style* adalah opsi yang *payoff*-nya bergantung pada rata-rata harga aset selama masa hidup opsi dan hanya dapat dieksekusi pada saat jatuh tempo saja. Tujuan dari penulisan tugas akhir ini adalah menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik. Untuk menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dapat dilakukan dengan mendekati ke kerangka *Black-Scholes* sehingga didapat formula *Black-Scholes* untuk opsi *call* Asia dan opsi *put* Asia. Sedangkan untuk menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik, dilakukan melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik yang dikemukakan oleh *Michael Curran*.

Kata kunci : Opsi eksotik, *Black-Scholes*, aproksimasi *Curran*, integrasi numerik.

viii + 125 hlm.; lamp.

Bibliografi: 15 (1991-2006)

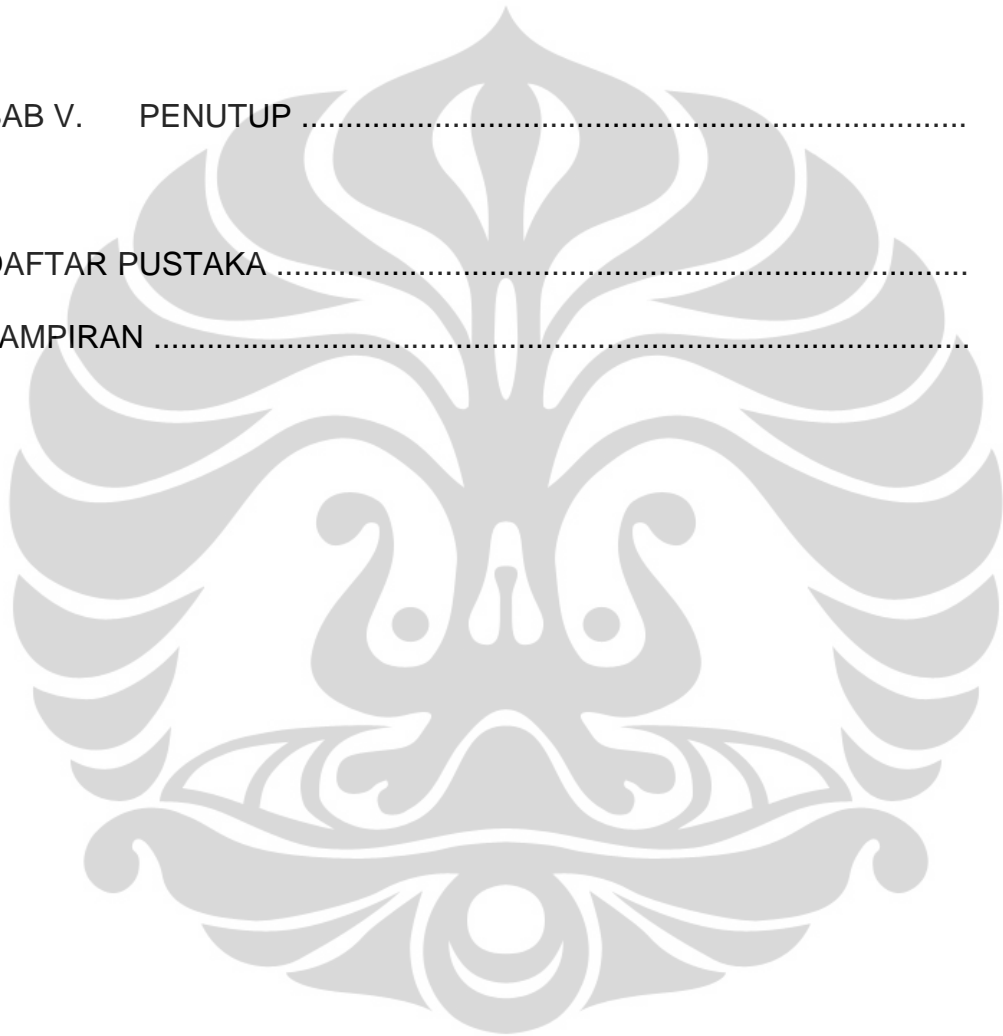


## DAFTAR ISI

	Halaman
KATA PENGANTAR .....	i
ABSTRAK .....	iv
DAFTAR ISI .....	v
DAFTAR LAMPIRAN .....	viii
<b>BAB I. PENDAHULUAN .....</b>	<b>1</b>
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Perumusan Masalah .....	3
1.3 Tujuan Penulisan .....	3
1.4 Pembatasan Masalah .....	3
1.5 Sistematika Penulisan .....	4
<b>BAB II. LANDASAN TEORI .....</b>	<b>5</b>
2.1 Opsi.....	5
2.2 Opsi Eksotik .....	7
2.3 Rata-Rata Geometrik .....	9
2.4 Rata-Rata Aritmatik.....	10
2.5 Proses Stokastik .....	11
2.6 Gerak <i>Brown</i> .....	12

2.7	Proses Harga Saham.....	15
2.8	Model <i>Black-Scholes</i> .....	20
BAB III.	PENENTUAN HARGA OPSI ASIA.....	23
3.1	Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-Rata Geometrik .....	23
3.1.1	Karakteristik Rata-Rata Geometrik Dalam Opsi Asia.....	23
3.1.2	Pembentukan Formula <i>Black-Scholes</i> untuk Menentukan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-Rata Geometrik .....	30
3.1.2.1	Opsi <i>Call</i> Asia .....	31
3.1.2.2	Opsi <i>Put</i> Asia.....	40
3.1.3	<i>Put-Call Parity</i> .....	50
3.2	Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-Rata Aritmatik yang Pendekatannya Berdasarkan Rata-Rata Geometrik.....	51
3.2.1	Karakteristik Rata-Rata Aritmatik.....	51
3.2.2	Opsi <i>Call</i> Asia.....	52
BAB IV.	APLIKASI PENENTUAN HARGA OPSI ASIA.....	75
4.1	Tujuan Aplikasi .....	75

4.2 Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-rata Geometrik.....	75
4.3 Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-rata Aritmatik.....	76
BAB V. PENUTUP .....	78
DAFTAR PUSTAKA .....	81
LAMPIRAN .....	83



## DAFTAR LAMPIRAN

Lampiran	Halaman
1. Lampiran 1.....	83
2. Lampiran 2.....	84
3. Lampiran 3.....	86
4. Lampiran 4.....	90
5. Lampiran 5.....	94
6. Lampiran 6.....	96
7. Lampiran 7.....	104
8. Lampiran 8.....	113
9. Lampiran 9.....	119

# BAB I

## PENDAHULUAN

### 1.1 LATAR BELAKANG

Dalam pasar keuangan dikenal beberapa jenis bentuk instrumen keuangan, diantaranya adalah berupa kontrak. Kontrak yang nilainya diturunkan dari nilai aset dasar pada kontrak tersebut disebut instrumen derivatif atau instrumen turunan. Oleh karena itu, pasar yang memperjualbelikan instrumen jenis ini dikatakan pasar derivatif.

Contoh kontrak yang populer diperdagangkan di pasar derivatif adalah *forward*, *future*, dan *option* (opsi). Opsi adalah salah satu kontrak keuangan yang memberikan hak kepada pembeli opsi, tapi bukan kewajiban, untuk membeli atau menjual aset dasar dengan harga yang ditentukan di awal dan dilakukan pada saat atau sebelum masa opsi berakhir. Berdasarkan waktu pengeksekusiannya, opsi terbagi menjadi 2 jenis, yaitu *European style* dan *American style*. *European style* adalah jenis opsi yang hanya dapat dieksekusi pada saat masa opsi berakhir, sedangkan *American style* adalah opsi yang dapat dieksekusi kapanpun selama masa hidup opsi.

Opsi terbagi menjadi 2 jenis, yaitu opsi vanilla dan opsi eksotik. Opsi eksotik adalah opsi yang *payoff*-nya tidak hanya bergantung pada harga aset saat dieksekusi, tapi juga bergantung pada harga-harga aset selama masa

hidup opsi. Contoh opsi eksotik adalah *barrier option*, *lookback option* dan *Asian option* (opsi Asia).

Opsi Asia adalah opsi yang *payoff*-nya bergantung pada rata-rata harga aset selama masa hidup opsi. Terdapat 2 tipe rata-rata yang akan digunakan dalam tugas akhir ini, yaitu rata-rata aritmatik dan rata-rata geometrik.

Salah satu karakteristik dari rata-rata geometrik adalah ketika harga saham berdistribusi lognormal, rata-rata geometrik harga sahamnya juga berdistribusi lognormal. Karena karakteristik tersebut, rata-rata geometrik memenuhi salah satu asumsi dari model *Black-Scholes*. Sehingga untuk menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dapat dilakukan dengan mendekati ke kerangka *Black-Scholes*.

Sedangkan karakteristik untuk rata-rata aritmatik adalah distribusi dari rata-rata aritmatik harga sahamnya tidak diketahui. Hal ini menyulitkan dalam penentuan harga opsi Asia, oleh karena itu perlu dilakukan aproksimasi distribusi rata-rata aritmatik. Beberapa metode yang dapat digunakan untuk mengaproksimasi distribusi rata-rata tersebut, diantaranya adalah aproksimasi *Turnbull & Wakemann*, aproksimasi *Levy*, aproksimasi *Curran*, dan Monte Carlo *valuation*.

Dalam tugas akhir ini akan dijelaskan mengenai penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik yang akan mendekati ke dalam

kerangka *Black-Scholes*, dan menggunakan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik berdasarkan aproksimasi *Curran*.

## 1.2 PERUMUSAN MASALAH

Bagaimana cara menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

## 1.3 TUJUAN PENULISAN

Tujuan penulisan tugas akhir ini adalah menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

## 1.4 PEMBATASAN MASALAH

Pembatasan yang digunakan dalam penulisan tugas akhir ini adalah :

1. Waktu pengeksekusian opsi menggunakan *European style*.
2. Aset dasar yang digunakan berupa saham.
3. Bentuk dasar opsi Asia yang digunakan adalah *average price option*.
4. Untuk kasus opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik, hanya menghitung opsi *call* Asia.

## 1.5 SISTEMATIKA PENULISAN

Secara singkat, sistematika penulisan dari tugas akhir ini adalah sebagai berikut:

Bab I : Pendahuluan

Berisi latar belakang masalah, perumusan masalah, tujuan penulisan, pembatasan masalah, dan sistematika penulisan.

Bab II : Landasan Teori

Berisi opsi, opsi eksotik, proses stokastik, gerak *Brown*, proses harga saham dan model *Black-Scholes* untuk *European option*.

Bab III : Membahas tentang bagaimana menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

Bab IV : Aplikasi dari penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik.

Bab V : Kesimpulan dan saran untuk tugas akhir ini.



## BAB II

### LANDASAN TEORI

Sebelum membahas bagaimana menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan menggunakan rata-rata aritmatik pada bab III, berikut ini akan dibahas terlebih dahulu mengenai dasar-dasar teori yang digunakan dalam penulisan tugas akhir ini. Diantaranya mengenai opsi, opsi eksotik, proses stokastik, gerak *Brown*, proses harga saham dan model *Black-Scholes* untuk *European option*

#### 2.1 OPSI

Dalam dunia ekonomi, dikenal beberapa jenis pasar keuangan, salah satunya adalah pasar derivatif. Pasar derivatif adalah pasar keuangan yang memperdagangkan instrumen keuangan yang nilainya diturunkan dari nilai aset yang lain. Instrumen yang diperjualbelikan dalam pasar derivatif, diantaranya berupa kontrak. Contoh kontrak yang paling populer diperdagangkan dalam pasar derivatif adalah *forward*, *future*, dan opsi.

Opsi adalah salah satu kontrak keuangan yang memberikan hak kepada pembeli opsi, tapi bukan kewajiban, untuk membeli atau menjual aset dasar dengan harga yang ditentukan di awal dan dilakukan pada saat atau sebelum masa opsi berakhir. Hak tersebut diperoleh pembeli opsi dengan

membayarkan sejumlah uang kepada penjual opsi yang dinamakan harga opsi.

Berdasarkan waktu pengeksekusian, opsi terbagi menjadi 2, yaitu:

1. *European style*, adalah jenis opsi yang hanya dapat dieksekusi saat masa opsi berakhir.
2. *American style*, adalah jenis opsi yang dapat dieksekusi kapanpun selama masa hidup opsi.

Istilah-istilah yang banyak digunakan dalam opsi:

1. *Holder* adalah pihak yang membeli kontrak opsi.
2. *Writer* adalah pihak yang mengeluarkan kontrak opsi.
3. *Strike price (K)* adalah harga yang harus dibayarkan *holder* kepada *writer* jika mengeksekusi opsi.
4. *Maturity time (T)* adalah waktu jatuh tempo.
5. *Payoff* adalah sejumlah nilai yang diterima *holder* saat masa opsi berakhir.
6. Aset dasar adalah aset yang menjadi dasar dari kontrak opsi.
7. Harga opsi adalah harga awal yang diberikan *holder* ke *writer* untuk memperoleh hak opsi.
8. Volatilitas adalah standar deviasi dari harga aset keuangan.
9. *Risk-free rate* atau tingkat suku bunga bebas resiko ( $r$ ) adalah tingkat suku bunga yang diasumsikan diperoleh jika berinvestasi aset yang bebas resiko.

Opsi terdiri dari 2 jenis, yaitu opsi vanilla dan opsi eksotik. Karena pada tugas akhir ini hanya akan dibahas mengenai opsi Asia yang merupakan salah satu bentuk opsi eksotik, maka berikut ini akan dipaparkan sekilas mengenai opsi eksotik.

## 2.2 OPSI EKSOTIK

Opsi eksotik adalah opsi yang *payoff*-nya tidak hanya bergantung pada harga aset saat mengeksekusi opsi, tapi juga bergantung pada harga-harga aset selama masa hidup opsi.

Contoh opsi eksotik antara lain adalah: *barrier option*, *lookback option*, opsi Asia, *GAP option*, *exchange option*, dan *compound option*. Dari contoh opsi eksotik tersebut, terdapat beberapa opsi yang sangat bergantung pada lintasan harga aset selama masa hidup opsi, yang disebut *path-dependent option*. Contoh dari *path-dependent option* adalah *barrier option*, *lookback option* dan opsi Asia.

Opsi Asia adalah opsi yang *payoff*-nya bergantung pada rata-rata harga aset selama masa hidup opsi. Ada 2 bentuk dasar dari opsi Asia, yaitu:

1. *Average price option*

*Average price option* adalah opsi Asia yang *payoff*-nya bergantung pada perbedaan antara rata-rata harga aset selama masa hidup opsi dengan harga eksekusi yang telah ditentukan.

*Payoff* dari *average price option* saat jatuh tempo adalah

$$\begin{cases} \max\left(\frac{1}{T}\int_0^T S(\tau)d\tau - K, 0\right), & \text{untuk opsi call Asia} \\ \max\left(K - \frac{1}{T}\int_0^T S(\tau)d\tau, 0\right), & \text{untuk opsi put Asia} \end{cases}$$

## 2. Average strike option

*Average strike option* adalah opsi Asia yang *payoff*-nya bergantung pada perbedaan antara harga aset saat jatuh tempo dengan rata-rata harga aset selama masa hidup opsi.

*Payoff* dari *average strike option* saat jatuh tempo adalah

$$\begin{cases} \max\left(\frac{1}{T}\int_0^T S(\tau)d\tau - S(T), 0\right), & \text{untuk opsi call Asia} \\ \max\left(S(T) - \frac{1}{T}\int_0^T S(\tau)d\tau, 0\right), & \text{untuk opsi put Asia} \end{cases}$$

Opsi Asia dapat didefinisikan kembali dengan mengganti rata-rata

kontinu  $\frac{1}{T}\int_0^T S(\tau)d\tau$  dengan menggunakan rata-rata aritmatik  $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n S(t_i)$  atau

rata-rata geometrik  $\left(\prod_{i=1}^n S(t_i)\right)^{\frac{1}{n}}$ , dimana  $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n \leq T$  [4].

Dalam tugas akhir ini akan dibahas bagaimana menentukan harga *average price option* dengan menggunakan kedua rata-rata di atas. *Payoff* dari opsi tersebut dapat ditulis kembali menjadi:

- *Payoff* dari *average price option* menggunakan rata-rata aritmatik saat jatuh tempo adalah

$$\left\{ \max \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) - K, 0 \right), \right. \quad \text{untuk opsi } \textit{call} \textit{ Asia} \quad (2.2.1)$$

$$\left. \max \left( K - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i), 0 \right), \right. \quad \text{untuk opsi } \textit{put} \textit{ Asia} \quad (2.2.2)$$

- *Payoff* dari *average price option* menggunakan rata-rata geometrik saat jatuh tempo adalah

$$\left\{ \max \left( \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}} - K, 0 \right), \right. \quad \text{untuk opsi } \textit{call} \textit{ option} \quad (2.2.3)$$

$$\left. \max \left( K - \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}, 0 \right), \right. \quad \text{untuk opsi } \textit{put} \textit{ option} \quad (2.2.4)$$

### 2.3. RATA-RATA GEOMETRIK

Jenis rata-rata yang akan digunakan dalam tugas akhir ini adalah rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik, sehingga akan dijelaskan sekilas mengenai kedua tipe rata-rata tersebut.

Rata-rata geometrik dinyatakan sebagai:

$$G = \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}} = \sqrt[n]{S(t_1)S(t_2)\dots S(t_n)} \quad (2.3.1)$$

dimana,

$S(t_i)$  = harga aset pada saat  $t_i$

$n$  = banyaknya harga aset yang dirata-ratakan.

Dengan diketahui bahwa harga saham berdistribusi lognormal, ternyata rata-rata geometriknya juga berdistribusi lognormal. Karena karakteristik tersebut, rata-rata geometrik memenuhi salah satu asumsi dari model *Black-Scholes*. Sehingga harga opsi Asia dapat ditentukan dengan cara didekati ke kerangka *Black-Scholes* yang merupakan metode dasar dalam menentukan harga teoritis *European option*.

#### 2.4 RATA-RATA ARITMATIK

Rata-rata aritmatik dinotasikan dengan

$$A = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) = \frac{(S(t_1) + S(t_2) + \dots + S(t_n))}{n} \quad (2.4.1)$$

dimana,

$S(t_i)$  = harga aset pada saat  $t_i$

$n$  = banyaknya harga aset yang dirata-ratakan.

Rata-rata aritmatik merupakan jenis rata-rata yang populer dan sering digunakan dalam praktek investasi. Namun dalam kasus opsi Asia, rata-rata aritmatik memiliki beberapa kelemahan. Diantaranya adalah ketika harga saham berdistribusi lognormal, rata-rata aritmatik harga sahamnya tidak

berdistribusi lognormal. Hal itu menyulitkan dalam penentuan harga opsi Asia.

Karena distribusi rata-rata aritmatik tidak diketahui, maka diperlukan aproksimasi dari distribusi rata-rata aritmatik tersebut. Hal ini mengakibatkan tidak adanya solusi eksak untuk menentukan harga opsi Asia. Beberapa metode yang dapat digunakan untuk menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik tersebut, antara lain:

1. Aproksimasi *Turnbull & Wakeman*.
2. Aproksimasi *Levy*.
3. Aproksimasi *Curran*.
4. Monte Carlo *Valuation*.

Dalam tugas akhir ini akan dibahas bagaimana menentukan harga opsi Asia menggunakan aproksimasi *Curran*, yaitu melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

## 2.5 PROSES STOKASTIK

### Definisi 2.5.1 (Proses Stokastik):

Suatu proses stokastik  $X = \{X(t), t \in T\}$  adalah himpunan variabel random  $X(t)$  yang dapat diindeks dengan parameter  $t$ , dalam himpunan indeks  $T$  yang mempunyai urutan.

Jika  $T$  diskrit, maka himpunan indeks  $T$  dapat ditulis  $T = \{0, 1, \dots\}$ . Jika  $T$  kontinu, maka himpunan indeks  $T$  dapat ditulis  $T = [0, \infty)$ .

Nilai yang mungkin dari  $X(t)$  disebut *state*. Himpunan nilai yang mungkin dari  $X(t)$  adalah *state space*. Berdasarkan *state space*-nya, proses stokastik dapat dibedakan menjadi *state space* diskrit dan *state space* kontinu.

Karena harga saham adalah variabel random yang pergerakannya tidak diketahui secara pasti, maka dapat dikatakan bahwa pergerakan harga saham merupakan sebuah proses stokastik.

## 2.6 GERAK BROWN

Proses gerak *Brown* merupakan contoh dari proses *Markov* waktu kontinu dan *state space* kontinu, dan didefinisikan sebagai berikut:

### Definisi 2.6.1 (Gerak *Brown*):

Gerak *Brown* atau disingkat GB dengan parameter variansi  $\sigma^2$  adalah suatu proses stokastik  $\{W(t); t \geq 0\}$ , dengan sifat-sifat sebagai berikut :

1. Setiap kenaikan  $W(s+t) - W(s)$  adalah berdistribusi normal dengan mean 0 dan variansi  $\sigma^2 t$ .



2. Untuk setiap pasang interval waktu yang saling lepas,  $(u, v], (w, y]$ , dengan  $0 \leq u < v \leq w < y$ , maka kenaikan  $W(y) - W(w)$  dan  $W(v) - W(u)$  adalah variabel random yang independen.
3.  $W(t)$  kontinu sebagai fungsi dari  $t$ , dan  $W(0) = 0$ .

**Definisi 2.6.2 (Gerak *Brown* standar):**

Jika  $\{W(t) | 0 \leq t < \infty\}$  adalah GB dengan parameter variansi  $\sigma^2$ , maka

$\left\{ B(t) = \frac{1}{\sigma} W(t); 0 \leq t < \infty \right\}$  adalah GB dengan parameter variansi 1. GB seperti

ini disebut GB standar.

GB standar juga memenuhi sifat-sifat dari gerak *Brown*. Proses GB standar disebut juga sebagai proses *Wiener*. GB standar atau proses *Wiener* ini akan sangat berguna dalam memodelkan pergerakan harga saham.

Dari definisi GB standar, proses *Wiener* untuk perubahan waktu  $\Delta t$  mempunyai distribusi normal dengan mean kenaikan 0 dan variansi kenaikan  $\Delta t$ . Secara formal, jika suatu variabel  $B(t)$  mengikuti proses *Wiener*, maka berlaku dua sifat berikut:

Sifat 1. Perubahan  $\Delta B(t)$  selama periode waktu  $\Delta t$  yang kecil, adalah

$$\Delta B(t) = Z\sqrt{\Delta t}, \text{ dengan } Z \sim N(0,1).$$

Sifat 2.  $B(t)$  mengikuti proses Markov.

Proses Markov adalah proses stokastik yang jika diketahui nilai  $B(t)$ , maka  $B(s+t)$  dimana  $s+t > t$  tidak dipengaruhi  $B(u)$  dimana  $u < t$ . Artinya jika diberikan keadaan saat sekarang dan keadaan di waktu lampau, maka keadaan mendatang hanya bergantung pada keadaan waktu sekarang dan tidak bergantung pada waktu lampau.

Misalkan  $\{B(t); t \geq 0\}$  adalah suatu proses GB standar, dan misalkan  $\mu$  dan  $\sigma > 0$  tertentu, maka proses stokastik  $\{X(t); t \geq 0\}$  yang didefinisikan sebagai berikut:

$$X(t) = \mu t + \sigma B(t) \quad \text{untuk } t \geq 0 \quad (2.6.1)$$

disebut gerak *Brown* dengan *drift*  $\mu$  dan parameter variansi  $\sigma^2$ .

Dengan menggunakan GB dengan *drift*, akan diperoleh GB yang sangat berguna dalam bidang finansial saat ini, yaitu dalam membentuk model *Black-Scholes* [15].

### **Definisi 2.6.3 (Gerak *Brown* Geometrik):**

Jika  $\{X(t); t \geq 0\}$  adalah GB dengan *drift* dengan parameter  $\mu$  dan  $\sigma^2$ , maka proses stokastik  $\{Z(t); t \geq 0\}$  yang didefinisikan dengan

$$Z(t) = Z(0) \exp(X(t)) = Z(0) \exp(\mu t + \sigma B(t)) \quad (2.6.2)$$

disebut gerak *Brown* geometrik dengan parameter  $\mu$  dan  $\sigma^2$ . GB geometrik yang dimulai dari  $Z(0)$  adalah GB standar yang dimulai dari  $B(0) = 0$ .

Jika persamaan (2.6.2) didiferensialkan, akan diperoleh persamaan,

$$dZ(t) = \mu Z(t)dt + \sigma Z(t)dB(t) \quad (2.6.3)$$

Sifat-sifat yang dipenuhi GB geometrik adalah :

1.  $\frac{Z(t+s)}{Z(t)}$ ,  $t, s > 0$  adalah berdistribusi lognormal dengan parameternya adalah  $\mu s$  dan  $\sigma^2 s$ .
2. Rasio pada interval waktu yang saling lepas adalah variabel random yang independen. Untuk tiap pasang interval waktu yang disjoint  $(u, v], (w, y]$ , dengan  $0 \leq u < v \leq w < y$ , maka rasio  $\frac{Z(y)}{Z(w)}$  dan  $\frac{Z(v)}{Z(u)}$  adalah independen.
3.  $Z(t)$  kontinu, dengan  $Z(t=0) = Z(0)$ .

## 2.7 PROSES HARGA SAHAM

Misalkan  $S(t_i)$  adalah harga saham pada saat  $t_i$ . Untuk periode waktu  $\Delta t$ , ekspektasi perubahan  $\Delta S$  adalah  $\mu S(t_i)\Delta t$  dengan  $\mu$  adalah tingkat pengembalian dari harga saham yang diharapkan. Jika volatilitas dari tingkat pengembalian selalu nol maka tingkat pengembalian akan bernilai tetap untuk setiap interval waktu. Sehingga diperoleh

$$E(\text{tingkat pengembalian} = c) = c$$

$$\mu = c$$

Untuk tingkat pengembalian yang diharapkan per periode waktu  $\Delta t$ , didapat

$$\mu = \frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i) \Delta t}$$

maka perubahan harga saham dapat dimodelkan sebagai berikut :

$$\Delta S = \mu S(t_i) \Delta t, \quad (2.7.1)$$

dimana,

$$\Delta S = S(t_{i+1}) - S(t_i)$$

Namun dalam aplikasinya, volatilitas dari tingkat pengembalian tidak selalu bernilai nol. Artinya investor memiliki tingkat pengembalian yang tidak tentu untuk harga saham pada waktu yang berbeda [3]. Hal ini dapat ditulis

$$\begin{aligned} \frac{S(t_{i+1}) - S(t_i)}{S(t_i)} &= \mu \Delta t + \sigma \Delta B(t) \\ S(t_{i+1}) - S(t_i) &= S(t_i) (\mu \Delta t + \sigma \Delta B(t)) \\ \Delta S &= \mu S(t_i) \Delta t + \sigma S(t_i) \Delta B(t) \end{aligned} \quad (2.7.2)$$

dimana  $B(t)$  adalah gerak *Brown* standar.

Jika dijabarkan, persamaan (2.7.2) akan menjadi

$$\begin{aligned} S(t_{i+1}) - S(t_i) &= \mu S(t_i) \Delta t + \sigma S(t_i) \Delta B(t) \\ S(t_{i+1}) &= S(t_i) + \mu S(t_i) \Delta t + \sigma S(t_i) \Delta B(t) \end{aligned} \quad (2.7.3)$$

Dari sifat 1 untuk GB standar, persamaan (2.7.3) dapat dituliskan kembali menjadi,

$$S(t_{i+1}) = S(t_i) + \mu S(t_i) \Delta t + \sigma S(t_i) \sqrt{\Delta t} Z_i, \quad (2.7.4)$$

dimana,

$S(t_{i+1})$  = harga saham pada saat  $t_{i+1}$

$S(t_i)$  = harga saham pada saat  $t_i$

$Z_i \sim NIID(0,1)$ .

Dengan  $\Delta t \rightarrow 0$ , maka persamaan (2.7.2) menjadi sebuah persamaan diferensial stokastik dengan waktu yang kontinu

$$dS(t) = \mu S(t)dt + \sigma S(t)dB(t), \quad (2.7.5)$$

dan solusi yang diperoleh [14] adalah

$$S(t) = S(0) \exp\left(\left(\mu - \frac{\sigma^2}{2}\right)t + \sigma B(t)\right) \quad (2.7.6)$$

dimana  $B(t)$  adalah proses *Wiener* atau gerak *Brown* standar. Model persamaan (2.7.6) adalah model yang paling sering digunakan untuk model pergerakan saham [14]. Diperoleh bahwa persamaan (2.7.5) memiliki bentuk yang sesuai dengan persamaan (2.6.3), sehingga dapat dikatakan bahwa pergerakan harga saham mengikuti GB geometrik.

Dari persamaan (2.7.6), diperoleh

$$S(t) = S(0) \exp\left(\left(\mu - \frac{\sigma^2}{2}\right)t + \sigma B(t)\right)$$

$$\frac{S(t)}{S(0)} = \exp\left(\left(\mu - \frac{\sigma^2}{2}\right)t + \sigma B(t)\right)$$

$$\ln\left(\frac{S(t)}{S(0)}\right) = \mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t + \sigma B(t) \quad (2.7.7)$$

Jika diketahui  $B(t) \sim N(0,t)$ , maka dapat dicari mean dan variansi untuk distribusi harga saham, yaitu sebagai berikut:

- Untuk mean dari distribusi harga saham,

$$\begin{aligned} E\left[\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t + \sigma B(t)\right] &= E[\mu t] - E\left[\frac{1}{2}\sigma^2 t\right] + E[\sigma B(t)] \\ &= \mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t + 0 \\ &= \left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t \end{aligned}$$

- Untuk variansi dari distribusi harga saham,

$$\begin{aligned} \text{var}\left[\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t + \sigma B(t)\right] &= \text{var}[\sigma B(t)] \\ &= \sigma^2 \text{var}[B(t)] \\ &= \sigma^2 t \end{aligned}$$

Dengan parameter-parameter yang telah dicari, di bawah asumsi *risk-neutral* yaitu asumsi bahwa tingkat pengembalian yang diharapkan sama dengan *risk-free rate*,  $\mu = r$ , diperoleh

$$\ln\left(\frac{S(t)}{S(0)}\right) \sim N\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right).$$

Jadi, dapat disimpulkan bahwa distribusi dari logaritma harga saham

$S(t)$  adalah sebagai berikut:

$$\ln\left(\frac{S(t)}{S(0)}\right) \sim N\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right) \quad (2.7.8)$$

$$\ln S(t) - \ln S(0) \sim N\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right)$$

$$\ln S(t) \sim N\left(\ln S(0) + \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right) \quad (2.7.9)$$

Dengan pemisalan  $0 = t_0 < t_1 < t_2 < t_3 < \dots < t_n$  dan

$\Delta t = t_1 - t_0 = t_2 - t_1 = \dots = t_{n+1} - t_n$ , maka persamaan (2.7.6) dapat dituliskan menjadi

$$\begin{aligned} S(t) &= S(0) \exp\left(\left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(t-0) + \sigma Z \sqrt{t-0}\right) \\ S(t_2) &= S(t_1) \exp\left(\left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(t_2 - t_1) + \sigma Z \sqrt{t_2 - t_1}\right) \\ &\vdots \\ S(t_{i+1}) &= S(t_i) \exp\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z\right). \end{aligned} \quad (2.7.10)$$

## 2.8 MODEL BLACK-SCHOLES

Model *Black-Scholes* adalah metode yang dipopulerkan oleh *Fischer Black* dan *Myron Scholes* pada tahun 1973 untuk menentukan harga teoritis *European opsi call*.

Asumsi-asumsi yang digunakan dalam model *Black-Scholes* adalah :

1. Harga aset berdistribusi lognormal dengan parameter  $\mu$  dan  $\sigma^2$  yang diketahui dan konstan.
2. *Continuously compounded return* berdistribusi normal dengan parameter  $\mu$  dan  $\sigma^2$  konstan.
3. Penjualan aset untuk efisiensi diperbolehkan.
4. Tidak ada biaya transaksi atau pajak.
5. Tidak ada dividen selama masa hidup opsi.
6. Tidak ada kesempatan bagi arbitras.
7. Perdagangan aset keuangan bersifat kontinu.
8. Tingkat suku bunga bebas resiko atau *risk-free rate*,  $r$ , konstan dan sama untuk semua perdagangan opsi.

Harga *European* opsi *call* dapat dihitung dengan menggunakan *risk neutral valuation* yaitu menentukan harga opsi dengan membawanya ke dalam dunia *risk-neutral*. Yang akan dilakukan adalah mengasumsikan tingkat pengembalian yang diharapkan adalah *risk-free rate*,  $\mu = r$ , kemudian mencari nilai saat ini dari ekspektasi *cash flow* saat jatuh tempo dengan menggunakan *risk-free rate*. Harga opsi saat ini merupakan *expected value* yang didiskon dan dinotasikan sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
 C &= e^{-rT} E[\text{payoff}] \\
 &= e^{-rT} E[\max(S(T) - K, 0)]
 \end{aligned}$$

dimana,

$$C = \text{harga opsi call.}$$



$r$  = risk-free rate.

$T$  = waktu jatuh tempo

$S(0)$  = harga saham saat ini, atau harga saham saat  $t = 0$ .

$S(T)$  = harga saham saat jatuh tempo, atau harga saham saat  $t = T$ .

$K$  = strike price.

Dengan menggunakan *risk neutral valuation* [15], diperoleh harga *European opsi call* adalah

$$C = S(0)N[d_1] - Ke^{-rT}N[d_2]$$

dimana,

$$d_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}$$

$$d_2 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}.$$

Menggunakan cara yang serupa dengan *European opsi call*, akan didapat pula harga *European opsi put*, yaitu

$$P = Ke^{-rT}N[-d_2] - S(0)N[-d_1]$$

dimana

$$d_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}$$

$$d_2 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}.$$



## BAB III

### PENENTUAN HARGA OPSI ASIA

Pada bab ini akan dibahas bagaimana menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

#### 3.1 PENENTUAN HARGA OPSI ASIA MENGGUNAKAN RATA-RATA GEOMETRIK

Penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dapat dilakukan dengan cara didekati ke kerangka *Black-Scholes*, namun sebelum itu harus memenuhi asumsi kelognormalan dari rata-rata geometrik harga saham. Sehingga sebelum pembentukan formula *Black-Scholes* untuk kasus opsi Asia, perlu dibuktikan terlebih dahulu bahwa rata-rata geometrik berdistribusi lognormal. Pembuktian kelognormalan distribusi rata-rata geometrik harga saham dan pembentukan formula *Black-Scholes* untuk opsi *call* Asia dan opsi *put* Asia akan dijelaskan pada subbab berikut ini.

##### 3.1.1 Karakteristik Rata-Rata Geometrik Dalam opsi Asia

Rata-rata geometrik adalah tipe rata-rata yang jarang digunakan dalam praktek keuangan, namun mudah dipakai untuk menentukan harga

opsi dalam kasus opsi Asia. Karakteristik utama dari rata-rata geometrik adalah ketika harga saham berdistribusi lognormal, rata-rata geometrik harga sahamnya juga berdistribusi lognormal. Hal itu dapat ditunjukkan sebagai berikut.

Berdasarkan persamaan harga aset dalam waktu diskrit, (2.7.10), diketahui bahwa,

$$\begin{aligned}
 S(t_{i+1}) &= S(t_i) \exp\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma\sqrt{\Delta t}Z_i\right) \\
 \frac{S(t_{i+1})}{S(t_i)} &= \exp\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma\sqrt{\Delta t}Z_i\right) \\
 \ln\left(\frac{S(t_{i+1})}{S(t_i)}\right) &= \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma\sqrt{\Delta t}Z_i
 \end{aligned} \tag{3.1.1}$$

dimana

$S(t_{i+1})$  = harga saham pada saat  $t_{i+1}$

$S(t_i)$  = harga saham pada saat  $t_i$

$\sigma$  = volatilitas dari harga aset.

$\Delta t$  =  $t_{i+1} - t_i$ .

$Z_i \sim NIID(0,1)$ .

Dari persamaan (2.7.9) diketahui bahwa harga saham dengan waktu jatuh tempo  $T$  berdistribusi lognormal. Distribusi tersebut diperlukan untuk mendapatkan ekspektasi *payoff* yang nantinya akan didiskon dan menghasilkan formula *Black-Scholes*.

Telah diketahui sebelumnya bahwa *payoff* pada *European opsi call* adalah  $\max(S(T) - K, 0)$ . Karena *payoff* opsi Asia bergantung pada rata-rata harga saham, maka harga saham saat jatuh tempo,  $S(T)$ , disubstitusi

dengan rata-rata geometrik menjadi  $\max\left(\left(\prod_{i=1}^n S(t_i)\right)^{\frac{1}{n}} - K, 0\right)$ .

$\prod_{i=1}^n S(t_i)$  merupakan bentuk perkalian harga saham pada waktu  $t_i$ , yaitu

$$\begin{aligned}\prod_{i=1}^n S(t_i) &= S(t_1)S(t_2)\dots S(t_{n-1})S(t_n) \\ &= S(t_n)S(t_{n-1})\dots S(t_2)S(t_1)\end{aligned}$$

dengan  $t_i = i\Delta t$  dan  $n\Delta t = T$ .

$$\prod_{i=1}^n S(t_i) = \left(\frac{S(t_n)}{S(t_{n-1})}\right)^1 \left(\frac{S(t_{n-1})}{S(t_{n-2})}\right)^2 \dots \left(\frac{S(t_2)}{S(t_1)}\right)^{n-1} \left(\frac{S(t_1)}{S(t_0)}\right)^n (S(t_0))^n$$

kedua ruas dibagi dengan  $S(t_0)^n$ ,

$$\frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(t_0))^n} = \left(\frac{S(t_n)}{S(t_{n-1})}\right)^1 \left(\frac{S(t_{n-1})}{S(t_{n-2})}\right)^2 \dots \left(\frac{S(t_2)}{S(t_1)}\right)^{n-1} \left(\frac{S(t_1)}{S(t_0)}\right)^n$$

Dengan memisalkan  $S(t_0) = S(0)$ , persamaan di atas dapat dibuat dalam

bentuk ln, menjadi

$$\ln\left(\frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n}\right) = \ln\left\{\left(\frac{S(t_n)}{S(t_{n-1})}\right)^1 \left(\frac{S(t_{n-1})}{S(t_{n-2})}\right)^2 \dots \left(\frac{S(t_2)}{S(t_1)}\right)^{n-1} \left(\frac{S(t_1)}{S(0)}\right)^n\right\}$$

$$\begin{aligned}
&= \ln \left( \frac{S(t_n)}{S(t_{n-1})} \right) + \ln \left( \frac{S(t_{n-1})}{S(t_{n-2})} \right) + \dots + \ln \left( \frac{S(t_2)}{S(t_1)} \right) + \ln \left( \frac{S(t_1)}{S(0)} \right)^n \\
&= \ln \left( \frac{S(t_n)}{S(t_{n-1})} \right) + 2 \ln \left( \frac{S(t_{n-1})}{S(t_{n-2})} \right) + \dots + (n-1) \ln \left( \frac{S(t_2)}{S(t_1)} \right) + n \ln \left( \frac{S(t_1)}{S(0)} \right). \tag{3.1.2}
\end{aligned}$$

Substitusikan (3.1.1) ke dalam (3.1.2), sehingga persamaan (3.1.2) menjadi

$$\begin{aligned}
\ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right) &= \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-1} \right) + 2 \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-2} \right) \\
&\quad + \dots + n \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_0 \right). \tag{3.1.3}
\end{aligned}$$

Langkah selanjutnya adalah mencari mean dan variansi untuk distribusi dari logaritma rata-rata geometrik, sebagai berikut:

- Mean dari logaritma rata-rata geometrik adalah

$$\begin{aligned}
E \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right) \right] &= E \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)^n} \right) \right] \\
&= E \left[ \frac{1}{n} \ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right) \right] \\
&= \frac{1}{n} E \left[ \ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right) \right].
\end{aligned}$$

Dengan menggunakan persamaan (3.1.3), ekspektasi di atas dapat ditulis menjadi

$$\begin{aligned}
 E \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right) \right] &= \frac{1}{n} E \left[ \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-1} \right) + 2 \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-2} \right) \right. \\
 &\quad \left. + \dots + n \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_0 \right) \right] \\
 &= \frac{1}{n} \left( E \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-1} \right] + 2 E \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-2} \right] \right. \\
 &\quad \left. + \dots + n E \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_0 \right] \right) \\
 &= \frac{1}{n} \left( \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} E[Z_{n-1}] \right) + 2 \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} E[Z_{n-2}] \right) \right. \\
 &\quad \left. + \dots + n \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} E[Z_0] \right) \right).
 \end{aligned}$$

Dengan  $Z_i \sim NIID(0,1)$ , maka

$$\begin{aligned}
 E \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right) \right] &= \frac{1}{n} \left( \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t \right) + 2 \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t \right) \dots + n \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t \right) \right) \\
 &= \frac{1}{n} \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t (1 + 2 + 3 + \dots + (n-1) + n) \tag{3.1.4} \\
 &= \frac{1}{n} \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t \frac{n(n+1)}{2} \quad (\text{Lampiran 1})
 \end{aligned}$$

$$= \frac{(n+1)}{2n} \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) T. \quad (3.1.5)$$

- Variansi dari logaritma rata-rata geometrik adalah

$$\begin{aligned} \text{var} \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right) \right] &= \text{var} \left[ \ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right)^{\frac{1}{n}} \right] \\ &= \text{var} \left[ \frac{1}{n} \ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right) \right] \\ &= \frac{1}{n^2} \text{var} \left[ \ln \left( \frac{\prod_{i=1}^n S(t_i)}{(S(0))^n} \right) \right]. \end{aligned}$$

Dengan menggunakan persamaan (3.1.3), persamaan di atas dapat ditulis kembali menjadi bentuk berikut:

$$\begin{aligned} \text{Var} \left[ \ln \left( \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right) \right] &= \frac{1}{n^2} \text{var} \left[ \left( \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-1} \right) + 2 \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-2} \right) \right. \right. \\ &\quad \left. \left. + \dots + n \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_0 \right) \right) \right] \\ &= \frac{1}{n^2} \left( \text{var} \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-1} \right] + 4 \text{var} \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_{n-2} \right] \right) \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
& + \dots + n^2 \operatorname{var} \left[ \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) \Delta t + \sigma \sqrt{\Delta t} Z_0 \right] \\
& = \frac{1}{n^2} \left( \sigma^2 \Delta t \operatorname{var} [Z_{n-1}] + 4\sigma^2 \Delta t \operatorname{var} [Z_{n-2}] + \dots + n^2 \sigma^2 \Delta t \operatorname{var} [Z_0] \right).
\end{aligned}$$

Dengan  $Z_i \sim NIID(0,1)$ , maka:

$$\begin{aligned}
\operatorname{var} \left[ \ln \left[ \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right] \right] & = \frac{1}{n^2} \left( \sigma^2 \Delta t + 2^2 \sigma^2 \Delta t + \dots + (n-1)^2 \sigma^2 \Delta t + n^2 \sigma^2 \Delta t \right) \\
& = \frac{1}{n^2} \sigma^2 \Delta t \left( 1 + 2^2 + \dots + (n-1)^2 + n^2 \right) \quad (3.1.6)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& = \frac{1}{n^2} \sigma^2 \Delta t \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} \quad (\text{Lampiran 2}) \\
& = \frac{(n+1)(2n+1)}{6n^2} \sigma^2 T. \quad (3.1.7)
\end{aligned}$$

Berdasarkan hasil pada (3.1.5) dan (3.1.7), dapat diperoleh

$$\ln \left[ \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right] \sim N \left( \frac{(n+1)}{2n} \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) T, \frac{(n+1)(2n+1)}{6n^2} \sigma^2 T \right)$$

$$\ln \left[ \frac{\left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}}{S(0)} \right] \sim N \left( \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T, \hat{\sigma}^2 T \right) \quad (3.1.8)$$

$$\ln \left[ \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}} \right] \sim N \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T, \hat{\sigma}^2 T \right) \quad (3.1.9)$$

dimana,

$S(0)$  = harga saham saat  $t = 0$

$T$  = waktu jatuh tempo

$n$  = banyaknya harga saham yang dihitung

$$\hat{\mu} = \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 + \left( r - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) \frac{n+1}{2n}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2 (n+1)(2n+1)}{6n^2}$$

Persamaan (3.1.9) menunjukkan bahwa logaritma rata-rata geometrik harga saham berdistribusi normal, yang berarti bahwa rata-rata geometrik harga saham berdistribusi lognormal.

Karena rata-rata geometrik terbukti berdistribusi lognormal, maka penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dapat didekati ke kerangka *Black-Scholes*.

Berdasarkan penjelasan di atas, maka selanjutnya akan dibahas mengenai pembentukan formula *Black-Scholes* untuk menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik.

### 3.1.2 Pembentukan Formula *Black-Scholes* untuk Menentukan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-Rata Geometrik

### 3.1.2.1 Opsi Call Asia

Harga opsi *call* Asia dengan rata-rata geometrik dapat dihitung dengan menggunakan formula *Black-Scholes* berikut ini,

$$C = e^{-rT} \left( S(0)e^{\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] - KN[\hat{d}_2] \right)$$

dimana,

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$$

$$\hat{d}_2 = \hat{d}_1 - \hat{\sigma}\sqrt{T}$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 + \left(r - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)\frac{n+1}{2n}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2(n+1)(2n+1)}{6n^2}$$

*Bukti:*

Penentuan harga opsi Asia menggunakan *risk-neutral valuation*, yaitu penentuan harga opsi yang dibawa ke dalam dunia *risk-neutral* dengan mengasumsikan bahwa nilai tingkat pengembalian yang diharapkan sama dengan *risk-free rate*. Yang akan dilakukan adalah mencari nilai saat ini dari ekspektasi *cash flow* pada waktu jatuh tempo dengan menggunakan *risk-free rate*.

Harga opsi saat ini merupakan *expected value* yang didiskon dari *payoff* yang dinotasikan sebagai berikut:

$$C = e^{-rT} E[\text{payoff}]. \quad (3.1.10)$$

Dengan memasukkan nilai *payoff* (2.2.3) ke persamaan (3.1.10), didapat

$$\begin{aligned} C &= e^{-rT} E \left[ \max \left( \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}} - K, 0 \right) \right] \\ &= e^{-rT} E [\max(G - K, 0)] \end{aligned}$$

dengan  $G$  adalah rata-rata geometrik.

Dengan menggunakan definisi ekspektasi, persamaan di atas berubah menjadi,

$$\begin{aligned} C &= e^{-rT} \int_0^{\infty} \max(g - K, 0) p(g) dg \\ &= e^{-rT} \left\{ \int_0^K \max(g - K, 0) p(g) dg + \int_K^{\infty} \max(g - K, 0) p(g) dg \right\} \\ &= e^{-rT} \left\{ 0 + \int_K^{\infty} \max(g - K, 0) p(g) dg \right\} \\ &= e^{-rT} \int_K^{\infty} \max(g - K, 0) p(g) dg, \end{aligned} \quad (3.1.11)$$

dengan  $p(g)$  adalah *pdf* dari variabel random  $G$ , dan ditulis

$$p(g) = \frac{1}{g \hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( -\frac{1}{2} \left( \frac{\ln g - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \right). \quad (3.1.12)$$

Perhatikan kembali persamaan (3.1.11), persamaan tersebut dapat dituliskan kembali menjadi

$$\begin{aligned}
 C &= e^{-rT} \int_K^{\infty} (g - K) p(g) dg \\
 &= e^{-rT} \int_K^{\infty} gp(g) dg - Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg \\
 &= I - II.
 \end{aligned} \tag{3.1.13}$$

Diperoleh 2 persamaan, yaitu

persamaan I =  $e^{-rT} \int_K^{\infty} gp(g) dg$  dan persamaan II =  $Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg$ .

Selanjutnya akan dijelaskan penentuan nilai  $C$ , melalui proses sebagai berikut:

1. Langkah pertama adalah menemukan solusi untuk persamaan I.

$p(g)$  pada (3.1.12), dimasukkan ke bagian integral persamaan I

$$\begin{aligned}
 \int_K^{\infty} gp(g) dg &= \int_K^{\infty} g \frac{1}{g \hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( -\frac{1}{2} \left( \frac{\ln g - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \right) dg \\
 &= \int_K^{\infty} \frac{1}{\hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( -\frac{1}{2} \left( \frac{\ln g - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \right) dg.
 \end{aligned}$$

Untuk mempermudah perhitungan, akan dilakukan beberapa kali transformasi variabel, yaitu:

a) Mengubah variabel  $g$  menjadi variabel  $b$  dengan memisalkan

$$b = \ln g, \text{ maka } g = e^b, \quad (3.1.14)$$

diferensialkan kedua ruas, diperoleh

$$\begin{aligned} db = \frac{1}{g} dg &\rightarrow dg = g db \\ &\rightarrow dg = e^b db. \end{aligned} \quad (3.1.15)$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan persamaan (3.1.14)

dan (3.1.15), bagian integral persamaan I akan menjadi

$$\int_K^\infty g p(g) dg = \int_{\ln K}^\infty \frac{1}{\hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \right) db. \quad (3.1.16)$$

$$\text{Jika } H = b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2, \text{ maka persamaan (3.1.16)}$$

dapat disederhanakan menjadi

$$\int_K^\infty g p(g) dg = \int_{\ln K}^\infty \frac{1}{\hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} e^H db. \quad (3.1.17)$$

Persamaan  $H$  dapat dimodifikasi dengan cara,

$$H = b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{2b\hat{\sigma}^2 T - \left( b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2}{2\hat{\sigma}^2 T} \\
&= \frac{2b\hat{\sigma}^2 T - \left( b^2 + (\ln S(0))^2 + \left( \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)}{2\hat{\sigma}^2 T} \\
&= \frac{- \left( -2b\hat{\sigma}^2 T + b^2 + (\ln S(0))^2 + \left( \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)}{2\hat{\sigma}^2 T} \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\hat{\sigma}^2 T + (\ln S(0))^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T + \left( \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2 \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T + 2\hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2\hat{\mu}T - \hat{\sigma}^2 T + 2\hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 - \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2\hat{\mu}T + \hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T - \hat{\sigma}^2 T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2T \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + \left( \hat{\sigma}^2 T \right)^2 - 2\hat{\sigma}^2 T \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - 2b \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + \left( \hat{\sigma}^2 T \right)^2 - \left( 2\ln S(0)\hat{\sigma}^2 T + 2\hat{\mu}\hat{\sigma}^2 T^2 + \hat{\sigma}^4 T^2 \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( \left( b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right)^2 + \hat{\sigma}^4 T^2 - 2\ln S(0)\hat{\sigma}^2 T - 2\hat{\mu}\hat{\sigma}^2 T^2 - \hat{\sigma}^4 T^2 \right)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( \left( b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right)^2 - 2\hat{\sigma}^2 T \left( \ln S(0) + \hat{\mu} T \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2} \underbrace{\left( \frac{b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right)^2}_v + \ln S(0) + \hat{\mu} T .
\end{aligned}$$

Pada akhirnya,  $H$  dapat dituliskan kembali menjadi,

$$H = -\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T ,$$

dan persamaan (3.1.17) menjadi

$$\int_k^\infty gp(g)dg = \int_{\ln k}^\infty \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}v^2 + \ln S_0 + \hat{\mu}T\right) db . \quad (3.1.18)$$

b) Mengubah variabel  $b$  menjadi variabel  $v$  dengan memisalkan

$$\begin{aligned}
v &= \frac{b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \\
v\hat{\sigma}\sqrt{T} &= b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \\
b &= v\hat{\sigma}\sqrt{T} + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) , \quad (3.1.19)
\end{aligned}$$

diferensialkan kedua ruas, diperoleh

$$db = \hat{\sigma}\sqrt{T} dv . \quad (3.1.20)$$



Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan (3.1.19) dan (3.1.20), akan mengubah persamaan (3.1.18) menjadi,

$$\int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T\right) db = \int_{\frac{\ln K - \ln S(0) - T\left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}}^{\infty} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} e^{-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T} \hat{\sigma}\sqrt{T} dv.$$

Karena sifat kesimetrisan dari distribusi normal, maka persamaan di atas dapat diubah menjadi

$$\int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T\right) db = \frac{\ln S(0) - \ln K + T\left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}v^2} e^{\ln S(0)} e^{\hat{\mu}T} dv.$$

Misalkan  $\hat{d}_1 = \frac{\ln S(0) - \ln K + T\left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$ , bagian integral persamaan I dapat

dituliskan kembali menjadi

$$\begin{aligned} \int_K^{\infty} gp(g) dg &= \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} e^{-\frac{1}{2}v^2} e^{\ln S(0)} e^{\hat{\mu}T} db \\ &= S(0) e^{\hat{\mu}T} \int_{-\infty}^{\hat{d}_1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}v^2} dv \\ &= S(0) e^{\hat{\mu}T} N\left[\hat{d}_1\right]. \end{aligned}$$

Jadi, dapat disimpulkan bahwa solusi dari persamaan I adalah

$$e^{-rT} S(0) e^{\hat{\mu}T} N\left[\hat{d}_1\right], \quad (3.1.21)$$

dengan  $N[\hat{d}_1]$  adalah *cumulative distribution function (cdf)* normal

standar dari  $\hat{d}_1$ , dengan

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}.$$

2. Langkah kedua adalah menemukan solusi untuk persamaan II.

$p(g)$  pada (3.1.12), dimasukkan ke persamaan II,

$$Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg = Ke^{-rT} \int_K^{\infty} \frac{1}{g\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left[-\frac{1}{2}\left(\frac{\ln g - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}\right)^2\right] dg. \quad (3.1.22)$$

Untuk memudahkan, akan diubah variabel  $g$  menjadi variabel  $u$ , dengan memisalkan

$$u = \frac{\ln g - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \quad (3.1.23)$$

$$u = \frac{\ln g}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} - \frac{\ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}},$$

diferensialkan kedua ruas terhadap  $g$ , akan didapat

$$du = \frac{1}{g\hat{\sigma}\sqrt{T}} dg$$

$$dg = g\hat{\sigma}\sqrt{T} du. \quad (3.1.24)$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan (3.1.23) dan (3.1.24), akan mengubah persamaan (3.1.22) menjadi

$$Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg = Ke^{-rT} \int_{\frac{\ln K - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}u^2\right) du.$$

Karena sifat kesimetrisan dari distribusi normal, maka integral di atas dapat diubah menjadi

$$Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg = Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{\frac{\ln S(0) - \ln K + \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}u^2\right) du.$$

Misalkan  $\hat{d}_2 = \frac{\ln S(0) - \ln K + T\left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$ , bagian integral persamaan II

dapat dituliskan kembali menjadi

$$\begin{aligned} Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g) dg &= Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{\hat{d}_2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}v^2\right) dv \\ &= Ke^{-rT} N\left[\hat{d}_2\right]. \end{aligned}$$

Jadi, dapat disimpulkan bahwa solusi dari persamaan II adalah

$$Ke^{-rT} N\left[\hat{d}_2\right] \tag{3.1.25}$$

dengan  $N\left[\hat{d}_2\right]$  adalah *cdf* normal standar dari  $\hat{d}_2$ , dengan

$$\hat{d}_2 = \left[ \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right].$$

Setelah mendapat solusi dari persamaan I dan II, substitusi (3.1.21)

dan (3.1.25) ke dalam (3.1.13), diperoleh

$$\begin{aligned} C &= e^{-rT} \int_K^{\infty} gp(g)dg - Ke^{-rT} \int_K^{\infty} p(g)dg \\ &= e^{-rT} S(0)e^{\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] - Ke^{-rT} N[\hat{d}_2] \\ &= e^{-rT} \left( S(0)e^{\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] - KN[\hat{d}_2] \right) \end{aligned} \quad (3.1.26)$$

dimana,

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}.$$

$$\hat{d}_2 = \hat{d}_1 - \hat{\sigma}\sqrt{T}.$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 + \left(r - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right) \frac{n+1}{2n}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2(n+1)(2n+1)}{6n^2}.$$

### 3.1.2.2 Opsi *Put* Asia

Harga opsi *put* Asia dengan rata-rata geometrik dapat dihitung menggunakan formula *Black-Scholes* berikut ini,

$$P = e^{-rT} \left( KN[-\hat{d}_2] - S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \right)$$

dimana  $\hat{d}_1$ ,  $\hat{d}_2$ ,  $\hat{\mu}$  dan  $\hat{\sigma}^2$  sama nilainya dengan perhitungan nilai opsi *call* Asia pada 3.1.2.1.

*Bukti:*

Sama halnya dengan menentukan opsi *call* Asia, untuk penentuan harga opsi *put* Asia menggunakan *risk-neutral valuation*. Yaitu penentuan harga opsi yang dibawa ke dalam dunia *risk-neutral* dengan mengasumsikan bahwa nilai tingkat pengembalian yang diharapkan sama dengan *risk-free rate*. Yang akan dilakukan adalah mencari nilai saat ini dari ekspektasi *cash flow* pada waktu jatuh tempo dengan menggunakan *risk-free rate*.

Harga opsi saat ini merupakan *expected value* yang didiskon dari *payoff* yang dinotasikan sebagai berikut,

$$P = e^{-rT} E[\text{payoff}] \quad (3.1.27)$$

memasukkan nilai *payoff* (2.2.4) ke persamaan (3.1.27), diperoleh

$$P = e^{-rT} E \left[ \max \left( K - \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}}, 0 \right) \right]$$

$$= e^{-rT} E \left[ \max (K - G, 0) \right].$$

Dengan menggunakan definisi ekspektasi, maka harga opsi dapat ditulis sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
P &= e^{-rT} \int_{-\infty}^{\infty} \max(K - g, 0) p(g) dg . \\
&= e^{-rT} \left\{ \int_0^K \max(K - g, 0) p(g) dg + \int_K^{\infty} \max(K - g, 0) p(g) dg \right\} \\
&= e^{-rT} \left\{ \int_0^K \max(K - g, 0) p(g) dg + 0 \right\} \\
&= e^{-rT} \int_0^K \max(K - g, 0) p(g) dg . \tag{3.1.28}
\end{aligned}$$

Ubah bagian integral (3.1.28) menjadi

$$\begin{aligned}
P &= e^{-rT} \int_0^K (K - g) p(g) dg \\
&= Ke^{-rT} \int_0^K p(g) dg - e^{-rT} \int_0^K gp(g) dg \tag{3.1.29} \\
&= I - II.
\end{aligned}$$

Diperoleh 2 persamaan, yaitu persamaan I =  $Ke^{-rT} \int_0^K p(g) dg$  dan persamaan

$$II = e^{-rT} \int_0^K gp(g) dg .$$

Selanjutnya akan dijelaskan penentuan nilai  $P$  , melalui proses sebagai berikut:

- 1 Langkah pertama adalah menemukan solusi untuk persamaan I.

$p(g)$  pada (3.1.12), dimasukkan ke persamaan I,

$$Ke^{-rT} \int_0^K p(g) dg = Ke^{-rT} \int_0^K \frac{1}{g \hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( -\frac{1}{2} \left( \frac{\ln g - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \right) dg \cdot \quad (3.1.30)$$

Ubah variabel  $g$  menjadi variabel  $u$ , dengan pemisalan seperti (3.1.23)

$$u = \frac{\ln g - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}}$$

$$u = \frac{\ln g}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} - \frac{\ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}},$$

diferensialkan kedua ruas terhadap  $g$ , akan didapat (3.1.24)

$$du = \frac{1}{g \hat{\sigma} \sqrt{T}} dg$$

$$dg = g \hat{\sigma} \sqrt{T} du.$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan (3.1.23) dan (3.1.24), persamaan (3.1.30) akan berubah menjadi

$$Ke^{-rT} \int_0^K p(g) dg = Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{\frac{\ln K - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}}} \frac{1}{g \hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} \exp \left( -\frac{1}{2} u^2 \right) g \hat{\sigma} \sqrt{T} du$$

$$= Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{\frac{\ln K - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left( -\frac{1}{2} u^2 \right) du$$

$$= Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{\frac{-\left(\ln S(0) - \ln K + \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}u^2\right) du.$$

Misalkan  $\hat{d}_2 = \frac{\ln S(0) - \ln K + T\left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$ , bagian integral persamaan II

dapat dituliskan kembali menjadi

$$\begin{aligned} Ke^{-rT} \int_K^{\infty} f(g) dg &= Ke^{-rT} \int_{-\infty}^{-\hat{d}_2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}u^2\right) du \\ &= Ke^{-rT} N\left[-\hat{d}_2\right]. \end{aligned}$$

Jadi, bisa disimpulkan bahwa solusi dari persamaan I adalah

$$Ke^{-rT} N\left[-\hat{d}_2\right] \quad (3.1.31)$$

dengan  $N\left[-\hat{d}_2\right]$  adalah *cdf* normal standar dari  $-\hat{d}_2$ , dimana

$$\hat{d}_2 = \left[ \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right].$$

2. Langkah kedua adalah menemukan solusi untuk persamaan II.

$p(g)$  pada (3.1.12), dimasukkan ke bagian integral persamaan II,



$$\int_0^K gp(g)dg = \int_0^K g \frac{1}{g\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{\ln g - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}\right)^2\right) dg$$

$$= \int_0^K \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{\ln g - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}\right)^2\right) dg .$$

Untuk mempermudah perhitungan, akan dilakukan beberapa kali transformasi variabel, yaitu

a) Mengubah variabel  $g$  menjadi variabel  $b$  dengan pemisalan menggunakan (3.1.14)

$$b = \ln g, \text{ maka } g = e^b,$$

diferensialkan kedua ruas seperti (3.1.15)

$$db = \frac{1}{g} dg \rightarrow dg = g db$$

$$\rightarrow dg = e^b db .$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan (3.1.14)

dan (3.1.15), bagian integral persamaan II akan menjadi

$$\int_0^K gp(g)dg = \int_{-\infty}^{\ln K} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(b - \frac{1}{2}\left(\frac{b - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}\right)^2\right) db$$

$$\text{Jika } H = b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2,$$

maka persamaan di atas dapat disederhanakan menjadi

$$\int_0^K gP(g) dg = \int_{-\infty}^{\ln K} \frac{1}{\hat{\sigma} \sqrt{2\pi T}} e^H db. \quad (3.1.32)$$

Persamaan  $H$  dapat dimodifikasi dengan cara,

$$\begin{aligned} H &= b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{\hat{\sigma} \sqrt{T}} \right)^2 \\ &= \frac{2b\hat{\sigma}^2 T - \left( b - \ln S(0) - \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2}{2\hat{\sigma}^2 T} \\ &= \frac{2b\hat{\sigma}^2 T - \left( b^2 + (\ln S(0))^2 + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{2\hat{\sigma}^2 T} \\ &= \frac{- \left( -2b\hat{\sigma}^2 T + b^2 + (\ln S(0))^2 + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T}{2\hat{\sigma}^2 T} \\ &= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - 2b\ln S(0) - 2b \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T - 2b\hat{\sigma}^2 T + (\ln S(0))^2 + 2\ln S(0) \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \\ &= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2 \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T + 2\hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} - \frac{1}{2} \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2\hat{\mu}T - \hat{\sigma}^2 T + 2\hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 - \hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2\hat{\mu}T + \hat{\sigma}^2 T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T - \hat{\sigma}^2 T \right)^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - b \left( 2\ln S(0) + 2T \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + \left( \hat{\sigma}^2 T \right)^2 - 2\hat{\sigma}^2 T \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( b^2 - 2b \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)^2 + \left( \hat{\sigma}^2 T \right)^2 - \left( 2\ln S(0)\hat{\sigma}^2 T + 2\hat{\mu}\hat{\sigma}^2 T^2 + \hat{\sigma}^4 T^2 \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( \left( b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right)^2 + \hat{\sigma}^4 T^2 - 2\ln S(0)\hat{\sigma}^2 T - 2\hat{\mu}\hat{\sigma}^2 T^2 - \hat{\sigma}^4 T^2 \right) \\
&= -\frac{1}{2\hat{\sigma}^2 T} \left( \left( b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right) \right)^2 - 2\hat{\sigma}^2 T \left( \ln S(0) + \hat{\mu}T \right) \right) \\
&= -\frac{1}{2} \underbrace{\left( \frac{b - \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right)^2}_{v} + \ln S(0) + \hat{\mu}T .
\end{aligned}$$

Pada akhirnya, persamaan  $H$  dapat dituliskan kembali sebagai berikut:

$$H = -\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T$$

dan persamaan (3.1.31) menjadi

$$\int_0^K gp(g)dg = \int_{-\infty}^{\ln K} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} \exp\left(-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T\right) db . \quad (3.1.33)$$

b) Mengubah variabel  $b$  menjadi variabel  $v$  dengan pemisalan (3.1.19),  
yaitu

$$b = v\hat{\sigma}\sqrt{T} + \left( \ln S(0) + \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right) T \right),$$

diferensialkan kedua ruas, didapat (3.1.20)

$$db = \hat{\sigma}\sqrt{T} dv.$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan (3.1.19)

dan (3.1.20), persamaan (3.1.33) akan berubah menjadi

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\ln K} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} e^{-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T} db &= \int_{-\infty}^{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} e^{-\frac{1}{2}v^2 + \ln S(0) + \hat{\mu}T} \hat{\sigma}\sqrt{T} dv \\ &= \int_{-\infty}^{\left( \frac{\ln S(0) - \ln K + T \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right)} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}v^2} e^{\ln S(0)} e^{\hat{\mu}T} dv. \end{aligned}$$

Misalkan  $\hat{d}_1 = \frac{\ln S(0) - \ln K + T \left( \hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 \right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$ , bagian integral persamaan II akan

berubah menjadi

$$\begin{aligned} \int_0^K gp(g) dg &= \int_{-\infty}^{\ln K} \frac{1}{\hat{\sigma}\sqrt{2\pi T}} e^{-\frac{1}{2}v^2} e^{\ln S(0)} e^{\hat{\mu}T} db \\ &= S(0)e^{\hat{\mu}T} \int_{-\infty}^{-\hat{d}_1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}v^2} dv \\ &= S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1]. \end{aligned}$$

Jadi, bisa disimpulkan bahwa solusi dari persamaan II adalah

$$e^{-rT} S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1], \quad (3.1.34)$$

dengan  $N[-\hat{d}_1]$  adalah *cdf* normal standar dari  $-\hat{d}_1$ , dimana

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}.$$

Setelah mendapat solusi dari persamaan I dan II, substitusi (3.1.31)

dan (3.1.32) ke dalam (3.1.29), diperoleh

$$\begin{aligned} P &= Ke^{-rT} \int_0^K p(g)dg - e^{-rT} \int_0^K gp(g)dg \\ &= Ke^{-rT} N[-\hat{d}_2] - e^{-rT} S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \\ &= e^{-rT} \left( KN[-\hat{d}_2] - S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \right) \end{aligned} \quad (3.1.35)$$

dimana,

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}},$$

$$\hat{d}_2 = \hat{d}_1 - \hat{\sigma}\sqrt{T},$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 + \left(r - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)\frac{n+1}{2n},$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2(n+1)(2n+1)}{6n^2}. \quad \blacksquare$$

### 3.1.3 Put-Call Parity

Pada bagian ini, akan dibahas mengenai formula *put-call parity* untuk kasus opsi Asia. Diketahui *put-call parity* standar adalah

$$C - P = S(0) - Ke^{-rT}.$$

Dengan membuat persamaan yang serupa dengan *put-call parity* standar dan menggunakan harga opsi *call* Asia (3.1.29) juga opsi *put* Asia (3.1.35) yang telah dicari, dapat diperoleh

$$\begin{aligned} C - P &= e^{-rT} \left( S(0)e^{-\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] - KN[\hat{d}_2] \right) - e^{-rT} \left( KN[-\hat{d}_2] - S(0)e^{-\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \right) \\ &= e^{-rT} \left\{ \left( S(0)e^{-\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] + S(0)e^{-\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \right) - \left( KN[\hat{d}_2] + KN[-\hat{d}_2] \right) \right\} \\ &= e^{-rT} \left\{ S(0)e^{-\hat{\mu}T} \left( N[\hat{d}_1] + N[-\hat{d}_1] \right) - K \left( N[\hat{d}_2] + N[-\hat{d}_2] \right) \right\} \\ &= e^{-rT} \left( S(0)e^{-\hat{\mu}T} - K \right) \\ C &= P + e^{-rT} \left( S(0)e^{-\hat{\mu}T} - K \right) \end{aligned} \quad (3.1.36)$$

## 3.2 PENENTUAN HARGA OPSI ASIA MENGGUNAKAN RATA-RATA ARITMATIK

### 3.2.1 Karakteristik Rata-Rata Aritmatik

Karakteristik rata-rata aritmatik adalah ketika harga sahamnya berdistribusi lognormal, rata-rata aritmatik dari harga saham tidak berdistribusi lognormal. Hal itu dapat ditunjukkan sebagai berikut:

Lihat lagi persamaan (3.1.1),

$$\ln\left(\frac{S(t_{i+1})}{S(t_i)}\right) = \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma\sqrt{\Delta t}Z_i.$$

Karena interval waktu yang digunakan sama, sehingga (3.1.1) dapat juga ditulis sebagai berikut,

$$\ln\left(\frac{S(t_i)}{S(t_{i-1})}\right) = \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t + \sigma\sqrt{\Delta t}Z_i.$$

Persamaan di atas adalah pengembalian (imbal hasil) dari harga saham yang berdistribusi normal dan dapat dinotasikan

$$\ln\left(\frac{S(t_i)}{S(t_{i-1})}\right) \sim N\left(\left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t, \sigma^2\Delta t\right)$$

$$\ln S(t_i) \sim N\left(\ln S(t_{i-1}) + \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t, \sigma^2\Delta t\right).$$

Karena  $\ln S(t_i)$  berdistribusi normal, maka distribusi  $S(t_i)$  adalah lognormal.

Rata-rata aritmatik merupakan penjumlahan dari variabel-variabel random yang lognormal, yang dapat dinotasikan sebagai berikut,

$$A = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) = \frac{1}{n} (S(t_1) + S(t_2) + \dots + S(t_n)).$$

Dari sifat distribusi lognormal, yaitu penjumlahan dari variabel random (dalam kasus ini adalah  $S(t_i)$ ) yang berdistribusi lognormal adalah tidak lognormal.

Sehingga dapat disimpulkan bahwa ketika harga saham berdistribusi lognormal, rata-rata aritmatik harga sahamnya tidak berdistribusi lognormal.

Rata-rata aritmatik harga saham yang tidak berdistribusi lognormal menyebabkan penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik tidak dapat dilakukan dengan menggunakan metode *Black-Scholes*. Hal ini dikarenakan tidak terpenuhinya salah satu asumsi model *Black-Scholes* yaitu variabel random yang digunakan berdistribusi lognormal [9].

Karena distribusi dari rata-rata aritmatik harga saham tidak diketahui secara pasti, maka perlu dilakukan aproksimasi. Metode aproksimasi yang digunakan pada tugas akhir ini adalah aproksimasi *Curran* yaitu melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik.

### 3.2.2 Opsi *Call* Asia

Penentuan harga opsi *call* Asia menggunakan rata-rata aritmatik, dapat diperoleh dengan mencari nilai *expected value* yang didiskon, yaitu



$$C = e^{-rT} E[Max(A - K, 0)]. \quad (3.2.1)$$

Namun karena distribusi dari rata-rata aritmatik tidak diketahui, sehingga sulit untuk mencari nilai ekspektasi *payoff*-nya. Dengan menggunakan aproksimasi *Curran*, distribusi rata-rata aritmatik dapat dicari melalui pendekatan terhadap rata-rata geometrik [2]. Oleh karena itu, ekspektasi *payoff* dari opsi *call* Asia pada (3.2.1) dapat diubah menjadi

$$C = e^{-rT} \tilde{E}[\tilde{E}[Max(A - K, 0) | G]], \quad (3.2.2)$$

dimana,

$C$  = harga opsi *call* Asia

$\tilde{E}$  = taksiran ekspektasi

$r$  = *risk-free rate*

$T$  = waktu jatuh tempo

$A$  = rata-rata aritmatik dari harga saham

$G$  = rata-rata geometrik dari harga saham

$K$  = *strike price*

Persamaan (3.2.2) dapat dituliskan kembali menjadi

$$C = e^{-rT} \left\{ \underbrace{\int_0^K \tilde{E}[\max(a - K, 0) | g] p(g) dg}_{C_1} + \underbrace{\int_K^\infty \tilde{E}[\max(a - K, 0) | g] p(g) dg}_{C_2} \right\} \quad (3.2.3)$$

atau

$$C = e^{-rT} (C_1 + C_2)$$

dengan  $p(g)$  adalah *pdf* dari  $G$  (3.1.12).

Sesuai dengan pertidaksamaan rata-rata aritmatik dan rata-rata geometrik yang menyatakan bahwa  $A \geq G$  untuk semua kemungkinan harga-harga saham (lampiran 3), membuat  $C_2$  dapat menghasilkan solusi yang eksak. Hal itu dikarenakan batas integral  $C_2$ , dimana nilai  $G$  berada pada interval  $K \leq G < \infty$ . Jika  $A \geq G$  dan  $G \geq K$ , maka  $A \geq G \geq K$ , dan dapat disimpulkan  $A \geq K$ . Karena  $A \geq K$ , maka ekspektasi *payoff*  $C_2$  dapat dicari dan menghasilkan solusi yang eksak.

Namun untuk  $C_1$ , perhitungan akan lebih sulit dari  $C_2$ . Hal ini dikarenakan,  $0 \leq G \leq K$  dan  $A \geq G$ , sehingga akan menghasilkan 2 kemungkinan yaitu nilai untuk  $A$ , yaitu  $A \geq K$  atau  $A \leq K$ . Oleh karena itu, opsi akan mungkin berakhir dalam posisi tidak *in the money*, yaitu posisi dimana *holder* mendapat nilai *payoff* yang lebih besar dari 0.

#### 1. Perhitungan $C_2$ .

Diketahui  $A \geq K$ , maka bagian  $C_2$

$$C_2 = \int_K^{\infty} \tilde{E}[\max(a - K, 0) | g] p(g) dg, \quad (3.2.4)$$

taksiran ekspektasi *payoff* bersyarat dari persamaan (3.2.4) dapat dibuat menjadi

$$C_2 = \int_K^{\infty} \tilde{E}[a - K | g] p(g) dg$$

$$\begin{aligned}
&= \int_K^{\infty} (\tilde{E}[a | g] - E[K | g]) p(g) dg \\
&= \int_K^{\infty} (\tilde{E}[a | g] - K) p(g) dg \tag{3.2.5}
\end{aligned}$$

Sekarang akan difokuskan pada perhitungan ekspektasi bersyarat dari persamaan  $C_2$ . Misalkan

$$X_i = \ln S(t_i), \tag{3.2.6}$$

adalah variabel random yang berdistribusi normal dengan meannya adalah  $\mu_i$  dan variansinya adalah  $\sigma_i^2$ , atau dapat dinotasikan

$$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2) \tag{3.2.7}$$

dengan  $i = 1, 2, 3, \dots, n$ .

Dan jika didefinisikan

$$X = \ln G, \tag{3.2.8}$$

dimana  $G$  adalah rata-rata geometrik harga saham, maka

$$\begin{aligned}
X &= \ln \left( \prod_{i=1}^n S(t_i) \right)^{\frac{1}{n}} \\
&= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln S(t_i) \\
&= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i. \tag{3.2.9}
\end{aligned}$$

Kemudian diperoleh bahwa variabel  $X$  berdistribusi normal dengan parameter meannya adalah

$$\mu_x = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i,$$

dan variansinya

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{n^2} \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sigma_i \sigma_j \rho_{ij} \right),$$

dengan  $\rho_{ij}$  adalah korelasi antara pengembalian (imbal hasil) harga saham ke- $i$  dan ke- $j$ . Sehingga dapat dinotasikan kembali menjadi

$$X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2), \quad (3.2.10)$$

Pembuktian dapat dilihat pada lampiran 5.

Dengan diketahui distribusi  $X_i$  dan  $X$ , maka berdasarkan [12] distribusi dari  $X_i$  bersyarat  $X$  adalah

$$[X_i | X = x] \sim N \left( \mu_i + \left( \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x} \right) [x - \mu_x], \sigma_i^2 - \frac{\sigma_{X_i}^2}{\sigma_x^2} \right), \quad (3.2.11)$$

dimana  $\sigma_{X_i} = \frac{\sigma_i}{n} \sum_{j=1}^n \sigma_i \rho_{ij}$  [2].

Jika  $[X_i | X = x] \sim N(\hat{\mu}_i, \hat{\sigma}_i^2)$

$$[\ln S(t_i) | \ln g] \sim N(\hat{\mu}_i, \hat{\sigma}_i^2)$$

dengan  $\hat{\mu}_i$  adalah parameter mean dan  $\hat{\sigma}_i^2$  adalah parameter variansi,

maka distribusi  $S(t_i)$  bersyarat  $G$  adalah lognormal dengan mean

$\exp \left( \hat{\mu}_i + \frac{\hat{\sigma}_i^2}{2} \right)$  (Lampiran 4). Jadi dapat ditulis,

$$E[S(t_i) | G] = \exp\left(\hat{\mu}_i + \frac{\hat{\sigma}_i^2}{2}\right).$$

Dari (3.2.11), ekspektasi bersyarat di atas dapat dituliskan kembali menjadi

$$E[S(t_i) | G] = \exp\left(\mu_i + \left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_X}\right)[x - \mu_X] + \left(\sigma_i^2 - \frac{\sigma_{X_i}^2}{\sigma_X}\right)/2\right). \quad (3.2.12)$$

Ekspektasi  $A$  bersyarat  $G$ , dapat ditulis  $E[A | G = e^x]$ . Ekspektasi bersyarat tersebut dapat ditulis juga menjadi,

$$\tilde{E}[A | G = e^x] = \tilde{E}[A | X = x]. \quad (3.2.13)$$

Dengan menggunakan (3.2.13), bagian  $C_2$  dapat dihitung dengan cara sebagai berikut:

Untuk mempermudah perhitungan, perlu dilakukan transformasi variabel terlebih dahulu dengan menggunakan pemisalan (3.2.8).

Diferensialkan kedua ruas akan menjadi

$$dx = \frac{1}{g} dg$$

$$g dx = dg,$$

Dengan menggunakan pemisalan (3.2.8) dan (3.2.13),  $C_2$  dapat ditulis kembali menjadi

$$C_2 = \int_{\ln K}^{\infty} (\tilde{E}[a | X = x] - K) f(x) dx \quad (3.2.14)$$

dimana  $f(x)$  adalah *pdf* dari variabel random  $X$ .

Jika  $A = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i)$ , maka persamaan (3.2.14) dapat diubah

menjadi,

$$\begin{aligned}
 C_2 &= \int_{\ln K}^{\infty} \left( E \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) | X = x \right] - K \right) f(x) dx \\
 &= \int_{\ln K}^{\infty} \left( \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} E[S(t_i) | X = x] - K \right) f(x) dx \\
 &= \underbrace{\left( \frac{1}{n} \int_{\ln K}^{\infty} \sum_{i=1}^n E[S(t_i) | X = x] \right) f(x) dx}_{I_1} - \underbrace{\int_{\ln K}^{\infty} K f(x) dx}_{I_2} \quad (3.2.15) \\
 &= I_1 - I_2
 \end{aligned}$$

a) Langkah pertama adalah hitung bagian  $I_1$ .

Bagian  $I_1$  adalah

$$\begin{aligned}
 I_1 &= \frac{1}{n} \int_{\ln K}^{\infty} \sum_{i=1}^n E[S(t_i) | X = x] f(x) dx \\
 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} E[S(t_i) | X = x] f(x) dx.
 \end{aligned}$$

Dengan menggunakan (3.2.12), diperoleh

$$I_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \exp \left( \mu_i + \left( \frac{\sigma_{Xi}}{\sigma_X^2} \right) [x - \mu_X] + \left( \frac{\sigma_i^2}{2} - \frac{\sigma_{Xi}^2}{2\sigma_X^2} \right) \right) f(x) dx, \quad (3.2.16)$$

dengan  $f(x)$  adalah *pdf* dari variabel random  $X$ , yaitu

$$f(x) = \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right). \quad (3.2.17)$$

Masukkan (3.2.17) ke persamaan (3.2.16)

$$\begin{aligned} I_1 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \exp\left(\mu_i + \left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x}\right) [x - \mu_x] + \left(\frac{\sigma_i^2}{2} - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2}\right)\right) \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(\mu_i + \left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x}\right) [x - \mu_x] + \left(\frac{\sigma_i^2}{2} - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2}\right) - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x + \frac{\sigma_i^2}{2} - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2} + \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2}\right) \exp\left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2}\right) \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \underbrace{\exp\left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right)}_Q dx \end{aligned}$$

Misal

$$\begin{aligned} Q &= \exp\left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right) \\ &= \exp\left(\frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} x - \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{(x^2 + \mu_x^2 - 2\mu_x x)}{2\sigma_x^2}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \exp\left(\frac{2\sigma_{X_i}}{2\sigma_X^2}x - \frac{2\sigma_{X_i}}{2\sigma_X^2}\mu_X - \frac{\sigma_{X_i}^2}{2\sigma_X^2} - \frac{(x^2 + \mu_X^2 - 2\mu_X x)}{2\sigma_X^2}\right) \\
&= \exp\left(\frac{2\sigma_{X_i}x - 2\sigma_{X_i}\mu_X - \sigma_{X_i}^2 - x^2 - \mu_X^2 + 2\mu_X x}{2\sigma_X^2}\right) \\
&= \exp\left(-\frac{x^2 + \mu_X^2 + \sigma_{X_i}^2 + 2\sigma_{X_i}\mu_X - 2\sigma_{X_i}x - 2\mu_X x}{2\sigma_X^2}\right) \\
&= \exp\left(-\frac{1}{2}\underbrace{\left(\frac{x - \mu_X - \sigma_{X_i}}{\sigma_X}\right)^2}_q\right) \tag{3.2.18}
\end{aligned}$$

Misalkan

$$q = \frac{x - \mu_X - \sigma_{X_i}}{\sigma_X},$$

diferensialkan kedua ruas,

$$dq = \frac{1}{\sigma_X} dx$$

$$\sigma_X dq = dx.$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan  $q$  dan hasil  $Q$  pada (3.2.18),  $I_1$  berubah menjadi

$$\begin{aligned}
I_1 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2}\right) \int_{\ln K}^{\infty} \frac{1}{\sigma_X \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}(q)^2\right) \sigma_X dq \\
&= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2}\right) \int_{\frac{\ln K - \mu_X - \sigma_{X_i}}{\sigma_X}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}q^2\right) dq.
\end{aligned}$$



Karena sifat kesimetrisan distribusi normal, persamaan  $I_1$  dapat dituliskan kembali menjadi

$$I_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\mu_i + \frac{\sigma_i^2}{2}\right) \int_{-\infty}^{\frac{\mu_X - \ln K + \sigma_{Xi}}{\sigma_X}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}q^2\right) dq,$$

maka  $I_1$  menjadi

$$I_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\frac{\mu_i + \sigma_i^2}{2}\right) \times N\left[\frac{\mu_X - \ln K}{\sigma_X} + \frac{\sigma_{Xi}}{\sigma_X}\right]. \quad (3.2.19)$$

b) Langkah kedua adalah hitung bagian  $I_2$ .

Dengan menggunakan teknik yang sama dengan perhitungan  $I_1$ , yaitu jika

$$I_2 = \int_{\ln k}^{\infty} K f(x) dx$$

dari (3.2.17), diperoleh

$$I_2 = \int_{\ln k}^{\infty} K \frac{1}{\sigma_X \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} \underbrace{\left(\frac{x - \mu_X}{\sigma_X}\right)^2}_{R}\right) dx.$$

Misalkan

$$R = \frac{x - \mu_X}{\sigma_X},$$

diferensialkan kedua ruas,

$$dR = \frac{1}{\sigma_X} dx$$

$$\sigma_x dR = dx.$$

Dengan melakukan transformasi menggunakan pemisalan  $R$ ,  $I_2$  dapat diubah menjadi

$$\begin{aligned} I_2 &= K \int_{\frac{\ln K - \mu_x}{\sigma_x}}^{\infty} \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}R^2\right) \sigma_x dR \\ &= K \int_{\frac{\ln K - \mu_x}{\sigma_x}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}R^2\right) dR \\ &= K \int_{-\infty}^{\frac{\mu_x - \ln K}{\sigma_x}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}R^2\right) dR. \end{aligned}$$

Jadi  $I_2$  dapat dihitung dengan *formula*,

$$I_2 = KN \left[ \frac{(\mu_x - \ln K)}{\sigma_x} \right]. \quad (3.2.20)$$

Dengan menggunakan  $I_1$  dan  $I_2$  pada (3.2.19) dan (3.2.20), diperoleh nilai  $C_2$ , yaitu

$$\begin{aligned} C_2 &= I_1 - I_2 \\ &= \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\frac{\mu_i + \sigma_i^2}{2}\right) \times N \left[ \frac{\mu_x - \ln K}{\sigma_x} + \frac{\sigma_{xi}}{\sigma_x} \right] \right) - \left( KN \left[ \frac{(\mu_x - \ln K)}{\sigma_x} \right] \right). \end{aligned}$$

## 2. Perhitungan $C_1$

Harga opsi Asia pada persamaan (3.2.3) dibagi menjadi 2 bagian yaitu  $C_1$  dan  $C_2$ . Berdasarkan karakteristik  $C_1$  dan  $C_2$ , diketahui bahwa bagian  $C_2$  lebih mudah untuk dihitung dan menghasilkan solusi yang eksak, sedangkan  $C_1$  lebih sulit dihitung dan tidak menghasilkan solusi yang eksak, sehingga diperlukan estimasi nilai  $C_1$  agar nantinya diperoleh harga  $C$ .

Untuk memperoleh estimasi  $C_1$  akan diperkenalkan beberapa notasi matriks, dimana vektor ditandai dengan huruf yang digarisbawahi sedangkan bentuk matriks ditandai dengan huruf tebal.

$$\text{Nilai } C_1 = \int_0^K \tilde{E}[\max(a - K, 0) | g] p(g) dg$$

dapat dihitung jika distribusi dari  $[A - K | G]$  diketahui. Distribusi tersebut diperlukan pada perhitungan ekspektasi dari  $[A - K | G]$ . Namun karena distribusi  $[A - K | G]$  tidak diketahui, maka distribusi tersebut perlu diaproksimasi, dan kemudian dicari taksiran parameter-parameternya.

Menurut *Ritchken*, lognormal adalah aproksimasi terbaik untuk jumlah variabel random lognormal [12]. *Curran* mengasumsikan bahwa lognormal adalah aproksimasi terbaik pula untuk jumlah variabel random lognormal bersyarat terhadap rata-rata geometrik [2]. Setelah diketahui aproksimasi distribusi dari  $[A - K | G]$ , yang untuk selanjutnya  $[A - K | G]$

dinotasikan dengan  $\epsilon$ , kemudian akan dicari taksiran parameter-parameternya.

Taksiran mean dan variansi dapat dicari dengan langkah-langkah sebagai berikut:

A. Mencari taksiran parameter untuk distribusi  $A$  bersyarat  $X$ .

1) Ambil matriks  $\mathbf{D}$  yang berukuran  $(n+1) \times n$  yang dituliskan sebagai berikut,

$$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} \\ \dots \\ \underline{n}^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{bmatrix}, \quad (3.2.21)$$

dengan  $\mathbf{I}$  adalah matriks identitas berukuran  $n \times n$ ,

$$\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

dan  $\underline{n}^T$  adalah vektor dengan bentuk,

$$\underline{n}^T = \left( \frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n} \right). \quad (3.2.22)$$

2) Ambil vektor  $\underline{X}$  yang beranggotakan variabel random  $X_i$  seperti pada persamaan (3.2.6), dengan  $i = 1, 2, \dots, n$ ,

$$\underline{X}^T = (X_1, X_2, \dots, X_n). \quad (3.2.23)$$

Misalkan,

$$\underline{X}_+ = \mathbf{D}\underline{X} \quad (3.2.24)$$

dengan matriks  $\mathbf{D}$  pada (3.2.21) dan vektor  $\underline{X}$ , maka vektor  $\underline{X}_+$

$$\begin{aligned} \underline{X}_+ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \end{bmatrix}. \end{aligned} \quad (3.2.25)$$

Dengan menggunakan persamaan (3.2.9), matriks  $\underline{X}_+$  pada (3.2.25)

dapat dipartisi menjadi

$$\underline{X}_+ = \begin{bmatrix} \underline{X} \\ \dots \\ X \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \\ \dots \\ X \end{bmatrix}. \quad (3.2.26)$$

Jika  $\underline{X}$  adalah vektor dari variabel random  $X_i$  yang berdistribusi normal sesuai dengan (3.2.7), maka vektor  $\underline{X}$  berdistribusi normal dan dapat ditulis sebagai berikut

$$\underline{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix} \sim N(\underline{\mu}_x, \mathbf{C}). \quad (3.2.27)$$

Misalkan matriks kovariansi dari  $\underline{X}$  dinotasikan dengan  $\mathbf{C}$  dan

$$\rho_{ij} = \frac{c_{ij}}{\sigma_i \sigma_j},$$

maka  $c_{ij} = \sigma_i \sigma_j \rho_{ij}$  (3.2.28)

dimana  $i = 1, 2, \dots, n$  dan  $j = 1, 2, \dots, n$ .

Dengan menggunakan (3.2.28), matriks kovariansi  $\mathbf{C}$  yang elemen-elemennya disimbolkan dengan  $c_{ij}$  dapat dituliskan

$$\begin{aligned} \mathbf{C} &= [c_{ij}] \\ &= \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \vdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1 \sigma_2 \rho_{12} & \cdots & \sigma_1 \sigma_n \rho_{1n} \\ \sigma_2 \sigma_1 \rho_{21} & \sigma_2^2 & \vdots & \sigma_2 \sigma_n \rho_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_n \sigma_1 \rho_{n1} & \sigma_n \sigma_2 \rho_{n2} & \cdots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}. \end{aligned} \quad (3.2.29)$$

3) Cari matriks kovariansi dari  $\underline{X}_+$ 

Berdasarkan lampiran 6, diketahui bahwa

$$\underline{X}_+ \sim N(\underline{D}\underline{\mu}_X, \underline{C}_+), \quad (3.2.30)$$

dimana matriks kovariansinya adalah

$$\underline{C}_+ = \underline{D}\underline{C}\underline{D}^T$$

$$= \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} & \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{1j} \\ c_{21} & c_{22} & \vdots & c_{2n} & \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{2j} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} & \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{nj} \\ \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{1j} & \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{2j} & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{nj} & \left\{ \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n c_{j1} + \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n c_{j2} + \cdots + \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n c_{ij} \right\} \end{bmatrix}. \quad (3.2.31)$$

Persamaan (3.2.31) dapat dituliskan kembali dalam bentuk matriks partisi, yaitu

$$\begin{aligned} \underline{C}_+ &= \begin{bmatrix} \underline{C} & \underline{C}\underline{n} \\ \underline{n}^T \underline{C}^T & \underline{n}^T \underline{C}\underline{n} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \underline{C} & \underline{C}\underline{n} \\ (\underline{C}\underline{n})^T & \underline{n}^T \underline{C}\underline{n} \end{bmatrix}. \end{aligned} \quad (3.2.32)$$

4) Cari taksiran parameter-parameter dari distribusi  $\underline{X}$  bersyarat  $X$ .

Berdasarkan lampiran 6, diketahui bahwa  $\underline{X}$  bersyarat  $X$

berdistribusi multivariat normal atau dapat dinotasikan menjadi

$$[\underline{X} | X] \sim N\left(\underline{\mu}_X + \frac{\underline{C}n}{\underline{n}^T \underline{C}n} [X - \mu_X], \hat{\underline{C}}\right), \quad (3.2.33)$$

dimana

$$\hat{\underline{C}} = \underline{C} - \frac{\underline{C}n n^T \underline{C}^T}{\underline{n}^T \underline{C}n}.$$

Dengan menggunakan (3.2.11), persamaan (3.2.33) dapat ditulis kembali menjadi

$$[\ln S(t_i) | \ln g] \sim N\left(\hat{\mu}_i, \hat{c}_{ii}\right). \quad (3.2.34)$$

5) Cari taksiran mean dan variansi dari  $A$  bersyarat  $X$ .

Taksiran mean dari  $A$  bersyarat  $X$ , ditulis sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \hat{\mu}_A &= \tilde{E}[A | X] \\ &= \tilde{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) | X\right] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \tilde{E}[S(t_i) | X]. \end{aligned}$$

Dengan menggunakan (3.2.34), taksiran mean dari  $A$  bersyarat  $X$ , adalah

$$\hat{\mu}_A = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left[\hat{\mu}_i + \frac{\hat{c}_{ii}}{2}\right], \quad (3.2.35)$$

dengan menggunakan pemisalan bahwa rata-rata geometrik sama dengan *strike price* [2]. Untuk taksiran variansi bersyarat  $A$ , dapat dicari dengan



$$\begin{aligned}
\hat{\sigma}_A^2 &= \widetilde{\text{var}}[A | X] \\
&= \widetilde{\text{var}}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S(t_i) | X\right] \\
&= \frac{1}{n^2} \widetilde{\text{var}}\left[\sum_{i=1}^n S(t_i) | \ln K\right] \\
&= \frac{1}{n^2} \widetilde{\text{var}}\left[\sum_{i=1}^n \exp(X_i) | \exp(X = \ln(K))\right] \\
&= \frac{1}{n^2} \widetilde{\text{var}}\left[\sum_{i=1}^n \exp(X_i | X = \ln(K))\right] \\
&= \frac{1}{n^2} \widetilde{\text{var}}[\exp(X_1 | X = \ln(K)) + \exp(X_2 | X = \ln(K)) + \dots + \exp(X_n | X = \ln(K))].
\end{aligned} \tag{3.2.36}$$

Persamaan (3.2.36) dapat dituliskan kembali menjadi,

$$\begin{aligned}
\hat{\sigma}_A^2 &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \text{Cov}((\exp(X_i), \exp(X_j)) | X) \\
&= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left\{ \widetilde{E}[(\exp(X_i) \exp(X_j)) | X] - \widetilde{E}[\exp(X_i) | X] \widetilde{E}[\exp(X_j) | X] \right\} \\
&= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left\{ \widetilde{E}[\exp(X_i + X_j) | X] - \widetilde{E}[\exp(X_i) | X] \widetilde{E}[\exp(X_j) | X] \right\}.
\end{aligned}$$

Karena variabel random  $\exp(X_i | X = \ln K)$ ,  $\exp(X_j | X = \ln K)$  dan  $\exp(X_i + X_j | X = \ln K)$  adalah berdistribusi lognormal, maka variansi bersyarat dari  $X$  adalah

$$\hat{\sigma}_A^2 = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left\{ \exp \left[ \hat{\mu}_i + \hat{\mu}_j + \frac{1}{2} (\hat{c}_{ii} + \hat{c}_{jj} + 2\hat{c}_{ij}) \right] - \exp \left[ \hat{\mu}_i + \frac{1}{2} \hat{c}_{ii} \right] \exp \left[ \hat{\mu}_j + \frac{1}{2} \hat{c}_{jj} \right] \right\} \quad (3.2.37)$$

B. Mencari taksiran mean dan taksiran variansi dari distribusi  $\epsilon$ .

Taksiran mean dari  $\epsilon$ , yaitu :

$$\begin{aligned} \hat{\mu}_\epsilon &= \tilde{E}[A - K | G] \\ &= \tilde{E}[A | G] - E[K | G] \\ &= \hat{\mu}_A - K. \end{aligned} \quad (3.2.38)$$

Taksiran variansinya adalah

$$\begin{aligned} \hat{\sigma}_\epsilon^2 &= \tilde{\text{var}}[A - K | G] \\ &= \tilde{\text{var}}[A | G] - \text{var}[K | G] \\ &= \hat{\sigma}_A^2. \end{aligned} \quad (3.2.39)$$

Mean bersyarat dari distribusi lognormal dengan parameter  $\beta$  dan  $\gamma^2$  adalah  $\exp\left(\beta + \frac{\gamma^2}{2}\right)$  dan variansi bersyarat adalah  $(\exp(\gamma^2) - 1)\exp(2\beta + \gamma^2)$ .

Dari (3.2.38) dan (3.2.39), dapat diperoleh nilai  $\beta$  dan  $\gamma^2$ , dengan cara sebagai berikut:

Berdasarkan mean bersyarat, diperoleh persamaan,

$$\hat{\mu}_\epsilon = \exp\left(\beta + \frac{\gamma^2}{2}\right)$$

$$\begin{aligned}
 \ln \hat{\mu}_\epsilon &= \beta + \frac{\gamma^2}{2} \\
 \ln \hat{\mu}_\epsilon &= \frac{2\beta + \gamma^2}{2} \\
 2 \ln \hat{\mu}_\epsilon &= 2\beta + \gamma^2 \\
 2\beta &= 2 \ln \hat{\mu}_\epsilon - \gamma^2 \\
 \beta &= \frac{2 \ln \hat{\mu}_\epsilon - \gamma^2}{2} \\
 \beta &= \ln \hat{\mu}_\epsilon - \frac{\gamma^2}{2}.
 \end{aligned} \tag{3.2.40}$$

Berdasarkan variansi bersyarat dari distribusi lognormal, diperoleh persamaan,

$$\hat{\sigma}_\epsilon^2 = (\exp(\gamma^2) - 1) \exp(2\beta + \gamma^2).$$

Jika diubah dalam bentuk ln, akan menjadi

$$\ln \hat{\sigma}_\epsilon^2 = \ln \left( (\exp(\gamma^2) - 1) \exp(2\beta + \gamma^2) \right)$$

$$\ln \hat{\sigma}_\epsilon^2 = \ln(\exp(\gamma^2) - 1) + \ln(\exp(2\beta + \gamma^2))$$

$$\ln \hat{\sigma}_\epsilon^2 = \ln(\exp(\gamma^2) - 1) + 2\beta + \gamma^2$$

$$2\beta + \gamma^2 = \ln \hat{\sigma}_\epsilon^2 - \ln(\exp(\gamma^2) - 1). \tag{3.2.41}$$

Persamaan (3.2.41) dapat dituliskan kembali menjadi.

$$\exp(\gamma^2) - 1 = \frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2}$$

$$\exp(\gamma^2) = \frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1$$

$$\ln(\exp(\gamma^2)) = \ln\left(\frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1\right)$$

$$\gamma^2 = \ln\left(\frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1\right). \quad (3.2.42)$$

Dari (3.2.40) dan (3.2.42), dapat disimpulkan nilai dari  $\beta$  dan  $\gamma^2$ , yaitu

$$\gamma^2 = \ln\left(\frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1\right)$$

dan

$$\beta = \ln(\hat{\mu}_\epsilon) - \frac{\gamma^2}{2}.$$

Untuk bagian  $C_1 = \int_0^K \tilde{E}[\max(a - K, 0) | g] p(g) dg$ , telah diketahui aproksimasi distribusi  $\epsilon$  beserta taksiran-taksiran parameternya (3.2.38) dan (3.2.39). Namun dalam perhitungan, ternyata sulit untuk mendapatkan solusi dari integral  $C_1$  tersebut. Oleh karena itu,  $C_1$  akan diubah ke bentuk integrasi numerik [2], yaitu :

$$C_1^e = h \sum_{i=m}^m BS^e(ih) p(K - ih) \quad (3.2.43)$$

dimana,

$h$  = lebar interval

$p(\bullet)$  = pdf lognormal dengan parameter  $\mu$  dan  $\sigma^2$

$BS^e(k)$  = modifikasi *Black-Scholes*

$k$  =  $mh$

$m$  = banyaknya partisi dalam integrasi numerik.

$BS^e(k)$  pada (3.2.43) adalah modifikasi *Black-Scholes* dengan bentuk

$$BS^e(k) = \left\{ \exp\left(\frac{\beta + \gamma^2}{2}\right) \times N\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma} + \gamma\right] - kN\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma}\right] \right\}. \quad (3.2.44)$$

Modifikasi *Black-Scholes* adalah bentuk ekspektasi *payoff* dari opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik

$$\tilde{E}[\max(A - K, 0) | G]$$

yang diubah ke dalam perhitungan integrasi numerik [2], dimana nilai  $\beta$  dan  $\gamma^2$  menggunakan (3.2.40) dan (3.2.42).

Setelah melakukan perhitungan  $C_1$  dan  $C_2$ , harga opsi *call* Asia menggunakan rata-rata aritmatik dapat ditentukan dengan menghitung

$$C = C_1 - C_2.$$

Bagian  $C_2$  dapat dihitung dengan menyelesaikan

$$C_2 = I_1 - I_2$$

dimana

$$I_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\frac{\mu_i + \sigma_i^2}{2}\right) \times N\left[\frac{\mu_X - \ln K}{\sigma_X} + \frac{\sigma_{X_i}}{\sigma_X}\right]$$

$$I_2 = KN \left[ \frac{(\mu_X - \ln K)}{\sigma_X} \right].$$

Sedangkan  $C_1$  dapat dihitung dengan menggunakan integrasi numerik

$$C_1^e = h \sum_{i=m}^m BS^e(ih) p(K - ih),$$

dengan  $BS^e(k)$  adalah modifikasi *Black-Scholes* dengan bentuk sebagai berikut

$$BS^e(k) = \left\{ \exp\left(\frac{\beta + \gamma^2}{2}\right) \times N\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma} + \gamma\right] - kN\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma}\right] \right\}.$$

## BAB IV

### APLIKASI PENENTUAN HARGA OPSI ASIA

Berikut ini merupakan aplikasi dari bagaimana menentukan harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dan menggunakan rata-rata geometrik.

#### 4.1 TUJUAN APLIKASI

Pada bab ini, yang ingin dilakukan adalah menentukan harga opsi Asia saham Telekomunikasi Indonesia Tbk yang dikenal dengan nama TLKM dan diperdagangkan tanggal 2 juni 2009. Pada hari tersebut, harga pembukaan saham TLKM di Bursa Efek Indonesia adalah Rp. 7,700.00. Waktu jatuh tempo dari opsi tersebut adalah 1 tahun, sehingga tanggal jatuh temponya adalah 2 juni 2010, dimana  $n$  yang diambil adalah 240. *Strike price* yang digunakan adalah Rp. 7,800.00, dengan *risk-free rate* yang berlaku adalah 7%

#### 4.2 PENENTUAN HARGA OPSI ASIA MENGGUNAKAN RATA-RATA GEOMETRIK

Dari data harga penutupan harian saham Telekomunikasi Indonesia Tbk (TLKM) dan diperdagangkan di Bursa Efek Indonesia, per tanggal 1 juni

2008 sampai 1 juni 2009, diperoleh volatilitas perubahan harga aset per tahun 50.6733% (lampiran 8). Harga pembukaan harian saham TLKM pada tanggal 2 juni 2009 yaitu Rp. 7,700.00 digunakan sebagai harga saham awal atau ( $S(0)$ ).

Dengan menggunakan formula *Black-Scholes* pada persamaan (3.1.35) dan (3.1.29) dan *software* MATLAB 7, diperoleh harga

Opsi *call* Asia:

$$c = 851.831$$

Opsi *put* Asia :

$$p = 845.6655,$$

algoritma program dapat dilihat pada lampiran 9.

#### 4.3 PENENTUAN HARGA OPSI ASIA MENGGUNAKAN RATA-RATA ARITMATIK

Harga opsi *call* Asia menggunakan rata-rata aritmatik dapat diperoleh jika diketahui nilai dari bagian  $C_2$  dan taksiran nilai dari bagian  $C_1$ .

Dengan diketahui  $X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2)$  dan  $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ , akan diperoleh nilai dari bagian  $C_2$ . Selain itu, taksiran parameter tersebut juga berguna



untuk memperoleh taksiran parameter  $\beta$  dan  $\gamma^2$ , yang digunakan untuk menghitung modifikasi *Black-Scholes* pada bagian numerik  $C_1$ .

Dengan menggunakan *software* MATLAB 7, diperoleh taksiran harga opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik, yaitu :

$$c = 956.32728,$$

algoritma dapat dilihat pada lampiran 10.



## BAB V

### PENUTUP

#### 5.1 KESIMPULAN

Dari pembahasan tugas akhir ini dapat disimpulkan bahwa harga opsi Asia menggunakan rata-rata geometrik dapat ditentukan dengan menggunakan formula *Black-Scholes* sebagai berikut:

Opsi *call* Asia:

$$C = e^{-rT} \left( S(0)e^{\hat{\mu}T} N[\hat{d}_1] - KN[\hat{d}_2] \right)$$

Opsi *put* Asia:

$$P = e^{-rT} \left( KN[-\hat{d}_2] - S(0)e^{\hat{\mu}T} N[-\hat{d}_1] \right)$$

dimana,

$$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$$

$$\hat{d}_2 = \hat{d}_1 - \hat{\sigma}\sqrt{T}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2(n+1)(2n+1)}{6n^2}$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 + \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\frac{n+1}{2n}$$

Sedangkan untuk menentukan harga opsi *call* Asia menggunakan rata-rata aritmatik tidak didapat solusi yang eksak, sehingga hanya didapat estimasi dari harga opsi Asia tersebut.

Harga opsi *call* Asia,  $C$ , dapat ditentukan dengan menghitung

$$C = C_1 - C_2$$

dimana,

$$C_2 = I_1 - I_2$$

$$I_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left(\frac{\mu_i + \sigma_i^2}{2}\right) \times N\left[\frac{\mu_X - \ln K}{\sigma_X} + \frac{\sigma_{Xi}}{\sigma_X}\right]$$

$$I_2 = KN \left[ \frac{(\mu_X - \ln K)}{\sigma_X} \right].$$

Untuk  $C_2$  dapat dihitung dengan menggunakan integrasi numerik

$$C_1^e = h \sum_{i=m}^m BS^e(ih) p(K - ih).$$

Dengan  $BS^e(k)$  adalah modifikasi *Black-Scholes* dengan bentuk sebagai berikut

$$BS^e(k) = \left\{ \exp\left(\frac{\beta + \gamma^2}{2}\right) \times N\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma} + \gamma\right] - kN\left[\frac{(\beta - \ln k)}{\gamma}\right] \right\},$$

dimana nilai

$$\gamma^2 = \ln\left(\frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1\right) \text{ dan } \beta = \ln(\hat{\mu}_\epsilon) - \frac{\gamma^2}{2}.$$

## 5.2 SARAN

Beberapa saran yang bermanfaat guna menindaklanjuti tugas akhir ini, yaitu

1. Perlunya dipelajari metode lain dalam penentuan harga opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik, diantaranya aproksimasi *Turnbull & Wakemann*, aproksimasi *Levy*, Monte Carlo Valuation, dan metode-metode lainnya.
2. Perlunya dipelajari penentuan harga opsi *put* Asia menggunakan rata-rata aritmatik.
3. Perlunya dipelajari pembentukan *put-call parity* untuk opsi Asia menggunakan rata-rata aritmatik.

## DAFTAR PUSTAKA

- [1] Craig, Allen T & Hogg, Robert V. 2004. *Introduction to Mathematical Statistics*. Prentice-Hall International, Inc. New Jersey: 74-113.
- [2] Curran, Michael. 1994. *Valuing Asian and Portfolio Options by Conditioning on the Geometric Price*, *Journal of Management Science*. The Institute of Management Science, New York: 1705-1711.
- [3] Ferina, Neni. 2003. *Persamaan Diferensial Black-Scholes*. Departemen Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Indonesia, Depok: viii+93 hlm.
- [4] Higham, Desmond J. 2004. *An Introduction to Financial Option Valuation, Mathematics, Stochastics and Computation*. Cambridge University Press, Cambridge: 45-120.
- [5] Hull, John C. 2003. *Option, Future, and Other Derivatives 5th Edition*. Pearson Education, Inc, New Jersey: 216-266.
- [6] Kellison, Stephen G. 1991. *The Theory of Interest Second Edition*. Richard D. Irwin, Inc. Australia: 1-57.
- [7] Kemna, A.G.Z & A.C.F. Vorst. 1992. *A Pricing Method for Options Based on Average Asset Values*, *Journal of Banking and Finance*. Elsevier Science Publishers B.V, North-Holland: 113-129.

- [8] Kwok, Yue-Kuen. 1998. *Mathematical Models of Financial Derivatives*. Springer Verlag Finance, Singapore.
- [9] McDonald, Robert L. 2006. *Derivative Market 2nd Edition*. Pearson Education, Inc., New Jersey.
- [10] Nelken, Israel. 1996. *The Handbook of Exotic Option: Instrument, Analysis, and Applications*. Irwin, Chicago: 175-197.
- [11] Rencher, Alvin C. 2002. *Methods of Multivariate Analysis second edition*. A John Wiley & Sons, Inc. Publication. USA: 82-96.
- [12] Ritchken, Peter & L. Sankarasubramanian. 1992. *The Valuation of Path Dependent Contracts on the Average*. *Management Science*. 1202- 1213
- [13] Taylor, Howard M & Karlin Samuel. 1998. *An Introduction To Stochastic Modeling 3rd Edition*. Academic Press, USA
- [14] Tyarani, Myra. 2003. *Gerak Brown Modifikasi-Modifikasi serta Aplikasinya pada Penurunan Model Black-Scholes*. Departemen Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Indonesia, Depok: viii+97 hlm.
- [15] Yanthy, Dini. 2003. *Perhitungan Premi Option Menggunakan Model Binomial dan Model Black-Scholes dengan Aplikasi pada Saham Telkom Indonesia TBK*. Departemen Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Indonesia, Depok: viii+112 hlm.

## LAMPIRAN

### Lampiran 1:

Persamaan (3.1.4) dapat disederhanakan dengan memisalkan

$$S_n = 1 + 2 + 3 + \dots + (n-1) + n, \quad (1.1)$$

dimana  $S_n$  adalah deret bilangan asli dari 1 hingga  $n$ . Deret tersebut dapat ditulis kembali menjadi,

$$S_n = n + (n-1) + (n-2) + \dots + 2 + 1. \quad (1.2)$$

Jika deret (1.1) dan (1.2) dijumlahkan, maka menjadi

$$S_n = 1 + 2 + 3 + \dots + (n-1) + n$$

$$\underline{S_n = n + (n-1) + (n-2) + \dots + 2 + 1}$$

$$2S_n = (n+1) + (n+1) + (n+1) + \dots + (n+1) + (n+1)$$

$$2S_n = n(n+1)$$

$$S_n = \frac{n(n+1)}{2}$$

## Lampiran 2:

Persamaan (3.1.6) dapat disederhanakan dengan memisalkan

$$V_n = 1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + \dots + n^2 \quad (2.1)$$

dimana  $V_n$  adalah deret bilangan asli kuadrat dari 1 hingga  $n$ . Menggunakan persamaan (1.1) pada lampiran 1, yaitu

$$S_n = 1 + 2 + 3 + 4 + \dots + n$$

Maka rasio dari persamaan (2.1) dengan persamaan (1.1) adalah

$$\frac{V_n}{S_n} = \frac{1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + \dots + n^2}{1 + 2 + 3 + 4 + \dots + n}$$
$$\frac{V_n}{S_n} = \frac{1 + 4 + 9 + 16 + \dots + n^2}{1 + 2 + 3 + 4 + \dots + n}, \quad (2.2)$$

hasil (2.2) dapat uraikan sesuai indeksnya, yaitu :

$$\frac{V_1}{S_1} = 1$$

$$\frac{V_2}{S_2} = \frac{1+4}{1+2} = \frac{5}{3}$$

$$\frac{V_3}{S_3} = \frac{1+4+9}{1+2+3} = \frac{7}{3}$$

$$\frac{V_4}{S_4} = \frac{1+4+9+16}{1+2+3+4} = 3$$

⋮

$$\frac{V_n}{S_n} = \frac{2n+1}{3}$$



Dengan (2.2), didapatkan *formula* untuk  $V_n$ , yaitu

$$V_n = \frac{(2n+1)}{3} S_n$$

$$V_n = \frac{(2n+1)}{3} \frac{n(n+1)}{2}.$$



### Lampiran 3 : Pertidaksamaan Rata-rata Aritmatik dan Rata-rata Geometrik

Misalkan  $X_i$  adalah variabel random, dimana  $i = 1, 2, \dots, n$ , maka

$$A \geq G$$

dengan

$$A = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \text{ adalah rata-rata aritmatik}$$

$$G = \left( \prod_{i=1}^n X_i \right)^{\frac{1}{n}} \text{ adalah rata-rata geometrik}$$

*Bukti :*

Pembuktian akan dilakukan dengan menggunakan induksi matematika.

- Tahap awal.

$$\text{Untuk } n=1, a = \frac{x_1}{1} = x_1 \text{ dan } g = (x_1)^1 = x_1$$

Jadi dapat disimpulkan bahwa untuk  $n=1$ , pernyataan benar.

- Tahap hipotesis.

Anggap pertidaksamaan rata-rata geometrik dan rata-rata aritmatik benar untuk  $k = n$ , dimana  $n$  adalah bilangan bulat non-negatif.

- Tahap induksi.

Akan dibuktikan apakah pertidaksamaan juga berlaku untuk

$$k = n + 1.$$

*Bukti :*

Diketahui bahwa rata-rata aritmatik adalah

$$a = \sum_{i=1}^{n+1} x_i = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n + x_{n+1}}{n+1}$$

$$(n+1)a = x_1 + x_2 + \dots + x_n + x_{n+1}.$$

Ada beberapa kemungkinan kasus yang dapat terjadi,

- o Jika nilai semua variabel sama atau  $x_1 = x_2 = \dots = x_n = x_{n+1}$ .

Rata-rata aritmatiknya menjadi

$$a = \frac{(n+1)x_1}{n+1} = x_1.$$

dan rata-rata geometriknya adalah

$$g = \sqrt[n+1]{x_1^{n+1}} = x_1.$$

Jadi jika nilai semua variabel sama, maka rata-rata aritmatik akan bernilai sama dengan rata-rata geometrik, dan nilai variabelnya akan sama dengan nilai rata-ratanya.

- o Jika tidak semua variabel bernilai sama.

Jika tidak semua variabel bernilai sama, maka nilai variabel bisa lebih besar atau lebih kecil dari nilai rata-ratanya. Tanpa menghilangkan keumuman, misalkan  $x_n > a$  atau  $x_{n+1} < a$ , sehingga diperoleh

$$\begin{aligned}x_n - a > 0 \text{ atau } a - x_{n+1} > 0, \\(x_n - a)(a - x_{n+1}) > 0.\end{aligned}\tag{3.1}$$

Rata-rata aritmatik dapat dituliskan

$$a = \sum_{i=1}^{n+1} x_i = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n + x_{n+1}}{n+1}$$

$$a(n+1) = x_1 + x_2 + \dots + x_n + x_{n+1}$$

$$an = x_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + \underbrace{x_n + x_{n+1} - a}_{x_n'}$$

Sekarang jika jumlah variabel yang dirata-ratakan berjumlah  $n$ , yaitu  $x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, x_n'$ , rata-rata aritmatiknya dapat dituliskan sebagai berikut,

$$a = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n'}{n}$$

dengan,

$$x_n' = x_n + x_{n+1} - a \geq x_n - a > 0\tag{3.2}$$

Pada tahap hipotesis, telah dibenarkan pertidaksamaan untuk  $k = n$ , sehingga didapat

$$a^{n+1} = a^n a \geq x_1 x_2 \dots x_n' a.\tag{3.3}$$

Dari persamaan (3.1) yaitu

$$(x_n - a)(a - x_{n+1}) > 0$$

$$(x_n a - x_n x_{n+1} - a^2 + a x_{n+1}) > 0$$

$$(x_n + x_{n+1} - a)a - x_n x_{n+1} > 0$$

$$x_n a - x_n x_{n+1} > 0$$

$$x_n' > x_n x_{n+1}.$$

(3.4)

Dengan mensubstitusikan persamaan (3.3) ke persamaan (3.4), diperoleh

$$\begin{aligned} a^{n+1} = a^n a &\geq x_1 x_2 \dots x_n' a \\ &> x_1 x_2 \dots x_n x_{n+1} \end{aligned}$$

atau

$$\frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n + x_{n+1}}{n+1} > \sqrt[n+1]{x_1 x_2 \dots x_n x_{n+1}}$$

Terbukti pertidaksamaan rata-rata aritmatik dan rata-rata geometrik berlaku untuk  $k = n+1$ .

Jadi terbukti bahwa nilai rata-rata aritmatik selalu lebih besar dari nilai rata-rata geometrik.

## Lampiran 4 : Mean dan Variansi Bersyarat dari Distribusi Normal

Jika diketahui  $[X | Y] \sim N(\mu, \sigma^2)$ , maka

$$[\exp(X | Y)] \sim LN\left(\exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right), (\exp(\sigma^2) - 1)\exp(2\mu + \sigma^2)\right).$$

*Bukti :*

- Mean bersyarat.

Misal  $W = [X | Y] \sim N(\mu, \sigma^2)$ , pdf dari distribusi normal dituliskan sebagai berikut,

$$f(w) \equiv \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{w-\mu}{\sigma}\right)^2}. \quad (4.1)$$

Untuk mendapatkan mean dari variabel  $e^w$ , dapat dicari dengan menggunakan definisi ekspektasi,

$$E(e^w) = \int_{-\infty}^{\infty} e^w \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{w-\mu}{\sigma}\right)^2} dz$$
$$E(e^w) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}[(w-\mu)^2 - 2\sigma^2 w]} dw. \quad (4.2)$$

Misal  $q = (w - \mu)^2 - 2\sigma^2 w$ , maka  $q$  dapat diubah menjadi

$$q = (w - \mu)^2 - 2\sigma^2 w$$

$$\begin{aligned}
&= w^2 + \mu^2 - 2w(\mu + \sigma^2) \\
&= w^2 + (\mu + \sigma^2)^2 - 2w(\mu + \sigma^2) + \mu^2 - (\mu + \sigma^2)^2 \\
&= (w - (\mu + \sigma^2))^2 - \sigma^4 - 2\mu\sigma^2.
\end{aligned} \tag{4.3}$$

Kemudian substitusikan (4.3) ke persamaan (4.2), sehingga diperoleh

$$\begin{aligned}
E(e^w) &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \left( (w - (\mu + \sigma^2))^2 - \sigma^4 - 2\mu\sigma^2 \right)\right) dw \\
&= \exp\left(\mu + \frac{1}{2}\sigma^2\right) \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} (w - (\mu + \sigma^2))^2\right) dw \\
&= \exp\left(\mu + \frac{1}{2}\sigma^2\right)
\end{aligned} \tag{4.4}$$

- Variansi beryarat.

Misal  $W = [X | Y] \sim N(\mu, \sigma^2)$ , pdf dari distribusi normal dituliskan sebagai berikut,

$$f(w) \equiv \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{w-\mu}{\sigma}\right)^2}.$$

Untuk mendapatkan variansi dari variabel  $e^z$ , dapat dicari dengan menggunakan definisi variansi,

$$\begin{aligned}
\text{Var}[e^w] &= E[(e^w)^2] - (E[e^w])^2 \\
&= \underbrace{E[e^{2w}]}_I - \underbrace{(E[e^w])^2}_{II}
\end{aligned} \tag{4.5}$$

Variansi dari  $e^w$  akan diperoleh dengan mencari nilai I dan II.

Pertama adalah menghitung ekspektasi bagian I, yaitu sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
 I &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{2w} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{w-\mu}{\sigma}\right)^2\right) dw \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(2w - \frac{1}{2\sigma^2}((w-\mu)^2)\right) dw \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{4w\sigma^2 - (w-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dw \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}((w-\mu)^2 - 4w\sigma^2)\right) dw \tag{4.6}
 \end{aligned}$$

Misal  $p = (w-\mu)^2 - 4w\sigma^2$ , maka  $p$  dapat diubah menjadi

$$\begin{aligned}
 p &= (w-\mu)^2 - 4w\sigma^2 \\
 &= w^2 + \mu^2 - 2\mu w - 4w\sigma^2 \\
 &= w^2 + \mu^2 - 2w(\mu + 2\sigma^2) \\
 &= w^2 + (\mu + 2\sigma^2)^2 - 2w(\mu + 2\sigma^2) + \mu^2 - (\mu + 2\sigma^2)^2 \\
 &= (w - (\mu + 2\sigma^2))^2 - 4\sigma^4 - 4\mu\sigma^2. \tag{4.7}
 \end{aligned}$$

Kemudian substitusikan (4.7) ke persamaan (4.6), sehingga diperoleh

$$\begin{aligned}
 I &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}\left((w - (\mu + 2\sigma^2))^2 - 4\sigma^4 - 4\mu\sigma^2\right)\right) dw \\
 &= \exp(2\mu + 2\sigma^2) \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(w - (\mu + 2\sigma^2))^2\right) dw \\
 &= \exp(2\mu + 2\sigma^2). \tag{4.8}
 \end{aligned}$$



Selanjutnya akan dihitung nilai ekspekstasi bagian II. Diketahui

$$\Pi = \left( E[e^w] \right)^2,$$

berdasarkan hasil yang didapat pada (4.4), diperoleh

$$\begin{aligned} \Pi &= \exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right)^2 \\ &= \exp(2\mu + \sigma^2). \end{aligned} \tag{4.9}$$

Dari hasil I pada (4.8) dan hasil II pada (4.9), diperoleh variansi dari  $e^w$  adalah

$$\begin{aligned} \text{Var}[e^w] &= E[e^{2w}] - \left(E[e^w]\right)^2 \\ &= \exp(2\mu + 2\sigma^2) - \exp(2\mu + \sigma^2) \\ &= \exp(2\mu + \sigma^2 + \sigma^2) - \exp(2\mu + \sigma^2) \\ &= \exp(2\mu + \sigma^2) \exp(\sigma^2) - \exp(2\mu + \sigma^2) \\ &= \exp(2\mu + \sigma^2) (\exp(\sigma^2) - 1) \end{aligned} \tag{4.10}$$

■

## Lampiran 5 : Mean dan Variansi dari Variabel Random $X = \ln g$

Jika diketahui  $X_i = \ln S(t_i)$  seperti persamaan (3.2.6), dimana

$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$  (3.2.7), maka  $X = \ln g$  (3.2.8) adalah berdistribusi normal

dengan parameter meannya adalah  $\mu_X = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i$ , variansinya adalah

$$\sigma_X^2 = \frac{1}{n^2} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sigma_i \sigma_j \rho_{ij} \right]$$

*Bukti:*

- Meannya adalah  $\mu_X = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i$

*Bukti :*

$$\begin{aligned} \mu_X &= E[X] = E \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right] \\ &= \frac{1}{n} E \left[ \sum_{i=1}^n X_i \right] \\ &= \frac{1}{n} E[X_1 + X_2 + \dots + X_n] \\ &= \frac{1}{n} (E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n]) \\ &= \frac{1}{n} (\mu_1 + \mu_2 + \dots + \mu_n) \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i$$

- Variansinya adalah  $\sigma_X^2 = \frac{1}{n^2} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sigma_i \sigma_j \rho_{ij} \right]$

*Bukti* :

$$\begin{aligned} \text{Var} \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right] &= \frac{1}{n^2} \left( \sum_{i=1}^n \text{Var} [X_i] + \sum_{i,j=1}^n \sum_{i \neq j} \text{Cov} [X_i, X_j] \right) \\ &= \frac{1}{n^2} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sigma_i \sigma_j \rho_{ij} \right] \end{aligned}$$

## Lampiran 6 : Distribusi-Distribusi Penting

Pada lampiran ini akan diberikan penjelasan singkat tentang distribusi-distribusi yang banyak digunakan dalam tugas akhir ini. Diantaranya adalah distribusi normal, distribusi bivariate normal, distribusi multivariate normal dan distribusi lognormal.

### 1. Distribusi Normal

Jika suatu variabel random  $X$  adalah berdistribusi normal dengan parameter meannya adalah  $\mu$  dan parameter variansinya adalah  $\sigma^2$ , maka  $X$  dapat dinotasikan

$$X \sim N(\mu, \sigma^2).$$

*Probability density function (pdf)* dari  $X$ , adalah

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, \text{ dengan } -\infty < x < \infty.$$

Jika  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , maka variabel random

$$Z = \frac{x-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$

*Cumulative distribution function (cdf)* normal standar dari variabel  $X$ , adalah

$$N(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{1}{2}u\right)^2} du$$

## 2. Distribusi Bivariate Normal

Jika ada 2 variabel random  $X$  dan  $Y$  yang masing-masing berdistribusi normal yaitu

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \text{ dan } Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

dengan  $\rho$  adalah korelasi antara variabel  $X$  dan  $Y$ , maka *pdf* dari distribusi bivariate normal adalah

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{q}{2}}$$

dengan

$$q = \frac{1}{1-\rho^2} \left[ \left( \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 - 2\rho \left( \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right) \left( \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right) + \left( \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \right],$$

dimana

$$-\infty < x < \infty,$$

$$-\infty < y < \infty,$$

$$\sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, -1 < \rho < 1.$$

## 3. Distribusi Multivariate Normal.

Sebuah vektor  $\underline{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T$  dikatakan berdistribusi multivariat normal, dengan *pdf* sbb:

$$f(\underline{X} | \underline{\mu}_x, \Sigma) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n |\Sigma|}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\underline{X} - \underline{\mu}_x)^T \Sigma^{-1} (\underline{X} - \underline{\mu}_x)\right)$$

Ada beberapa teorema yang berlaku pada distribusi multivariat normal, diantaranya

- **Teorema 1**

Jika  $\underline{X} \sim N(\underline{\mu}_X, \underline{\Sigma}_X)$  dan  $\underline{Y} = \mathbf{A}\underline{X}$ , dimana  $\mathbf{A}$  adalah matriks berukuran  $k \times n$ . Maka vektor  $\underline{Y} = (Y_1, Y_2, \dots, Y_k)^T$  akan berdistribusi multivariat normal dengan mean  $\underline{\mu}_Y = \mathbf{A}\underline{\mu}_X$  dan matriks kovariansinya adalah  $\underline{\Sigma}_Y = \mathbf{A}\underline{\Sigma}_X \mathbf{A}^T$ .

*Bukti:*

Misal

$$\underline{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix} \sim N(\underline{\mu}_X, \underline{\Sigma}_X)$$

dan

$$\underline{t} = \begin{bmatrix} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_n \end{bmatrix},$$

maka *mgf* untuk  $\underline{X}$  adalah

$$\begin{aligned}
M_x(\underline{t}) &= M_x(t_1, t_2, \dots, t_n) \\
&= E\left[\exp(\underline{t}^T \underline{X})\right] \\
&= E\left[\exp(t_1 X_1 + t_2 X_2 + \dots + t_n X_n)\right] \\
&= \exp\left(\underline{t}^T \underline{\mu}_x + \frac{1}{2} \underline{t}^T \underline{\Sigma}_x \underline{t}\right)
\end{aligned}$$

Jika  $\underline{Y} = \mathbf{A}\underline{X}$ , maka

$$\begin{aligned}
M_Y(\underline{t}) &= E\left[\exp(\underline{t}^T \underline{Y})\right] \\
&= E\left[\exp(\underline{t}^T \mathbf{A}\underline{X})\right],
\end{aligned}$$

misalkan  $\underline{s} = \mathbf{A}^T \underline{t} \rightarrow \underline{s}^T = \underline{t}^T \mathbf{A}$ ,

$$\begin{aligned}
M_Y(\underline{t}) &= E\left[\exp(\underline{s}^T \underline{X})\right] \\
&= \exp\left(\underline{s}^T \underline{\mu}_x + \frac{1}{2} \underline{s}^T \underline{\Sigma}_x \underline{s}\right) \\
&= \exp\left(\underline{t}^T \mathbf{A} \underline{\mu}_x + \frac{1}{2} \underline{t}^T \mathbf{A} \underline{\Sigma}_x \mathbf{A}^T \underline{t}\right).
\end{aligned}$$

Karena  $M_Y(\underline{t})$  adalah *mgf* dari  $\underline{Y} = \mathbf{A}\underline{X}$ , sehingga dapat disimpulkan,

$$\underline{Y} = \mathbf{A}\underline{X} \sim N\left(\mathbf{A} \underline{\mu}_x, \mathbf{A} \underline{\Sigma}_x \mathbf{A}^T\right). \quad \blacksquare$$

- **Teorema 2**

1. Jika  $X$  dan  $Y$  adalah variabel random yang independen, maka

$$\text{Cov}(X, Y) = 0.$$

**Bukti :**

Diketahui

$$\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - \mu_X \mu_Y.$$

Jika  $X$  dan  $Y$  adalah variabel random yang independen, maka

$$E[XY] = E[X]E[Y].$$

Sehingga diperoleh

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= E[XY] - \mu_X \mu_Y \\ &= E[X]E[Y] - \mu_X \mu_Y \\ &= \mu_X \mu_Y - \mu_X \mu_Y \\ &= 0 \end{aligned}$$

2. Jika  $\begin{bmatrix} \underline{X} \\ \underline{Y} \end{bmatrix} \sim N \left( \begin{bmatrix} \mu_{\underline{X}} \\ \mu_{\underline{Y}} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \right)$ , maka  $\underline{X}$  dan  $\underline{Y}$

independen  $\Leftrightarrow \Sigma_{12} = 0$ .

**Bukti :**

- Matriks kovariansi adalah  $\Sigma_{12}$ , berdasarkan teorema 2 no.1 maka

$$\Sigma_{12} = 0.$$

- Jika  $\Sigma_{12} = 0$ , maka  $\underline{X}$  dan  $\underline{Y}$  independen. *mgf* dari distribusi

bivariate normal adalah



$$M(t_1, t_2) = \exp\left(t_1^T \mu_X + t_2^T \mu_Y + \frac{t_1^T \Sigma_{11} t_1 + 2t_1^T \Sigma_{12} t_2 + t_2^T \Sigma_{22} t_2}{2}\right)$$

karena  $\Sigma_{12} = 0$ , maka mgf-nya akan berubah menjadi

$$M(t_1, t_2) = \exp\left(t_1^T \mu_X + t_2^T \mu_Y + \frac{t_1^T \Sigma_{11} t_1 + t_2^T \Sigma_{22} t_2}{2}\right)$$

$$M(t_1, t_2) = M(t_1, 0)M(0, t_2).$$

Sehingga dapat disimpulkan bahwa jika  $\Sigma_{12} = 0$ , maka  $\underline{X}$  dan  $\underline{Y}$  independen. ■

3. Berdasarkan no.2, jika  $\underline{X}$  dan  $\underline{Y}$  independen dengan distribusi masing-masing adalah  $N(\mu_X, \Sigma_{11})$  dan  $N(\mu_Y, \Sigma_{22})$ , maka

$$\begin{bmatrix} \underline{X} \\ \underline{Y} \end{bmatrix} \sim N\left(\begin{bmatrix} \mu_X \\ \mu_Y \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & 0 \\ 0 & \Sigma_{22} \end{bmatrix}\right).$$

• **Teorema 3**

Jika  $Z = \begin{pmatrix} \underline{X} \\ \underline{Y} \end{pmatrix} \sim N(\mu, \Sigma)$ , dimana

$$\mu = \begin{pmatrix} \mu_X \\ \mu_Y \end{pmatrix} \text{ dan } \Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{XX} & \Sigma_{XY} \\ \Sigma_{YX} & \Sigma_{YY} \end{bmatrix},$$

maka distribusi bersyarat dari  $\underline{X}$  diberikan  $\underline{Y}$  adalah normal dengan meannya adalah

$$E[\underline{X} | \underline{Y}] = \underline{\mu}_X + \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y)$$

dan matriks kovariansinya adalah

$$\Sigma_{XX} - \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} \Sigma_{YX}.$$

*Bukti:*

Misalkan

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} & -\Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix},$$

$$\begin{aligned} \text{maka } \mathbf{A} \begin{pmatrix} \underline{X} - \underline{\mu}_X \\ \underline{Y} - \underline{\mu}_Y \end{pmatrix} &= \begin{bmatrix} \mathbf{I} & -\Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \underline{X} - \underline{\mu}_X \\ \underline{Y} - \underline{\mu}_Y \end{pmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \underline{X} - \underline{\mu}_X - \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y) \\ \underline{Y} - \underline{\mu}_Y \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Berdasarkan teorema 1, maka diperoleh

$$\mathbf{A} \begin{pmatrix} \underline{X} - \underline{\mu}_X \\ \underline{Y} - \underline{\mu}_Y \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \underline{X} - \underline{\mu}_X - \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y) \\ \underline{Y} - \underline{\mu}_Y \end{bmatrix} \sim N(\mathbf{0}, \mathbf{A} \Sigma \mathbf{A}^T) \quad *)$$

dimana,

$$\begin{aligned} \mathbf{A} \Sigma \mathbf{A}^T &= \begin{bmatrix} \mathbf{I} & -\Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma_{XX} & \Sigma_{XY} \\ \Sigma_{YX} & \Sigma_{YY} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \\ -\Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} & \mathbf{I} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \Sigma_{XX} - \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} \Sigma_{YX} & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & \Sigma_{YY} \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Berdasarkan teorema 2, dapat dikatakan bahwa

$\underline{X} - \underline{\mu}_X - \Sigma_{XY} \Sigma_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y)$  dan  $\underline{Y} - \underline{\mu}_Y$  independen karena mempunyai

kovariansi 0. Oleh karena itu, distribusi  $\underline{X} - \underline{\mu}_X - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y)$

bersyarat  $\underline{Y} - \underline{\mu}_Y$  adalah sama dengan distribusi

$$\underline{X} - \underline{\mu}_X - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y).$$

Berdasarkan persamaan \*), diketahui bahwa

$$\left[ \underline{X} - \underline{\mu}_X - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y) \right] \sim N(\mathbf{0}, \Sigma_{XX} - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} \Sigma_{YX}),$$

$$\underline{X} \sim N\left(\underline{\mu}_X + \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y), \Sigma_{XX} - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} \Sigma_{YX}\right).$$

Sehingga diperoleh distribusi  $\underline{X}$  bersyarat  $\underline{Y}$ ,

$$\left[ \underline{X} - \underline{\mu}_X - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y) \mid \underline{Y} \right] \sim N(\mathbf{0}, \Sigma_{XX} - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} \Sigma_{YX})$$

$$\left[ \underline{X} \mid \underline{Y} \right] \sim N\left(\underline{\mu}_X + \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} (\underline{Y} - \underline{\mu}_Y), \Sigma_{XX} - \sum_{XY} \sum_{YY}^{-1} \Sigma_{YX}\right) \blacksquare$$

#### 4. Distribusi Lognormal.

Jika  $X$  dari suatu variabel random yang berdistribusi Normal, dengan parameter meannya adalah  $\mu$  dan parameter variansinya adalah  $\sigma^2$ , maka  $Y = e^x$  didefinisikan sebagai suatu variabel random yang berdistribusi lognormal.

*Pdf* dari  $Y$  dinyatakan sebagai berikut,

$$f(y) = \frac{1}{y\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{\ln y - \mu}{\sigma}\right)^2\right), \quad y \geq 0.$$

**Lampiran 7 :**

Harga penutupan harian saham Telekomunikasi Indonesia Tbk (TLKM)  
di Bursa Efek Indonesia per tanggal 1 juni 2008 sampai 1 juni 2009.

Hari	$S(t_i)$	$\frac{S(t_i)}{S(t_{i-1})}$	$y = \ln\left(\frac{S(t_i)}{S(t_{i-1})}\right)$	$y^2$
1	8,100.00			
2	7,950.00	0.981481481	-0.018692133	0.000349396
3	7,950.00	1	0	0
4	7,850.00	0.987421384	-0.012658397	0.000160235
5	8,150.00	1.038216561	0.037504395	0.00140658
6	7,950.00	0.975460123	-0.024845999	0.000617324
7	7,950.00	1	0	0
8	7,750.00	0.974842767	-0.025479085	0.000649184
9	7,550.00	0.974193548	-0.02614528	0.000683576
10	7,550.00	1	0	0
11	7,500.00	0.993377483	-0.006644543	4.41499E-05
12	7,350.00	0.98	-0.020202707	0.000408149
13	7,500.00	1.020408163	0.020202707	0.000408149
14	7,550.00	1.006666667	0.006644543	4.41499E-05
15	7,750.00	1.026490066	0.02614528	0.000683576
16	7,750.00	1	0	0
17	7,700.00	0.993548387	-0.006472515	4.18934E-05
18	7,500.00	0.974025974	-0.026317308	0.000692601
19	7,400.00	0.986666667	-0.01342302	0.000180177
20	7,300.00	0.986486486	-0.013605652	0.000185114
21	7,300.00	1	0	0
22	7,550.00	1.034246575	0.033673215	0.001133885
23	7,650.00	1.013245033	0.013158085	0.000173135

24	7,350.00	0.960784314	-0.040005335	0.001600427
25	7,350.00	1	0	0
26	7,400.00	1.006802721	0.006779687	4.59642E-05
27	7,300.00	0.986486486	-0.013605652	0.000185114
28	7,400.00	1.01369863	0.013605652	0.000185114
29	7,500.00	1.013513514	0.01342302	0.000180177
30	7,700.00	1.026666667	0.026317308	0.000692601
31	7,350.00	0.954545455	-0.046520016	0.002164112
32	6,900.00	0.93877551	-0.063178902	0.003991574
33	6,950.00	1.007246377	0.007220248	5.2132E-05
34	6,700.00	0.964028777	-0.036634133	0.00134206
35	6,750.00	1.007462687	0.007434978	5.52789E-05
36	7,100.00	1.051851852	0.050552279	0.002555533
37	7,650.00	1.077464789	0.074610864	0.005566781
38	7,700.00	1.006535948	0.006514681	4.24411E-05
39	7,850.00	1.019480519	0.019293203	0.000372228
40	7,750.00	0.987261146	-0.012820688	0.00016437
41	8,000.00	1.032258065	0.031748698	0.00100798
42	7,900.00	0.9875	-0.012578782	0.000158226
43	7,700.00	0.974683544	-0.025642431	0.000657534
44	7,650.00	0.993506494	-0.006514681	4.24411E-05
45	7,950.00	1.039215686	0.038466281	0.001479655
46	7,850.00	0.987421384	-0.012658397	0.000160235
47	7,850.00	1	0	0
48	7,850.00	1	0	0
49	7,750.00	0.987261146	-0.012820688	0.00016437
50	7,750.00	1	0	0
51	7,500.00	0.967741935	-0.032789823	0.001075172
52	7,400.00	0.986666667	-0.01342302	0.000180177
53	7,450.00	1.006756757	0.006734032	4.53472E-05
54	7,450.00	1	0	0
55	7,350.00	0.986577181	-0.013513719	0.000182621
56	7,300.00	0.993197279	-0.006825965	4.65938E-05

57	7,400.00	1.01369863	0.013605652	0.000185114
58	7,850.00	1.060810811	0.059033532	0.003484958
59	7,950.00	1.012738854	0.012658397	0.000160235
60	7,750.00	0.974842767	-0.025479085	0.000649184
61	7,800.00	1.006451613	0.00643089	4.13564E-05
62	7,850.00	1.006410256	0.006389798	4.08295E-05
63	8,000.00	1.01910828	0.01892801	0.00035827
64	7,850.00	0.98125	-0.01892801	0.00035827
65	7,900.00	1.006369427	0.006349228	4.03127E-05
66	7,800.00	0.987341772	-0.012739026	0.000162283
67	7,550.00	0.967948718	-0.03257617	0.001061207
68	7,600.00	1.006622517	0.006600684	4.3569E-05
69	7,650.00	1.006578947	0.006557401	4.29995E-05
70	7,500.00	0.980392157	-0.019802627	0.000392144
71	7,350.00	0.98	-0.020202707	0.000408149
72	7,200.00	0.979591837	-0.020619287	0.000425155
73	6,850.00	0.951388889	-0.049832374	0.002483265
74	6,250.00	0.912408759	-0.091667189	0.008402873
75	6,600.00	1.056	0.054488185	0.002968962
76	6,700.00	1.015151515	0.015037877	0.000226138
77	6,700.00	1	0	0
78	6,900.00	1.029850746	0.029413885	0.000865177
79	6,900.00	1	0	0
80	6,750.00	0.97826087	-0.021978907	0.000483072
81	6,900.00	1.022222222	0.021978907	0.000483072
82	7,000.00	1.014492754	0.014388737	0.000207036
83	7,100.00	1.014285714	0.014184635	0.000201204
84	7,150.00	1.007042254	0.007017573	4.92463E-05
85	7,100.00	0.993006993	-0.007017573	4.92463E-05
86	7,150.00	1.007042254	0.007017573	4.92463E-05
87	6,450.00	0.902097902	-0.103032226	0.01061564
88	7,250.00	1.124031008	0.116921338	0.013670599
89	7,150.00	0.986206897	-0.013889112	0.000192907

90	6,700.00	0.937062937	-0.06500483	0.004225628
91	6,200.00	0.925373134	-0.077558234	0.00601528
92	6,800.00	1.096774194	0.09237332	0.00853283
93	7,100.00	1.044117647	0.043172172	0.001863836
94	6,600.00	0.929577465	-0.073025135	0.00533267
95	6,550.00	0.992424242	-0.007604599	5.78299E-05
96	5,900.00	0.900763359	-0.104512699	0.010922904
97	5,350.00	0.906779661	-0.09785579	0.009575756
98	5,000.00	0.934579439	-0.067658648	0.004577693
99	5,100.00	1.02	0.019802627	0.000392144
100	5,400.00	1.058823529	0.057158414	0.003267084
101	5,400.00	1	0	0
102	5,300.00	0.981481481	-0.018692133	0.000349396
103	5,400.00	1.018867925	0.018692133	0.000349396
104	5,650.00	1.046296296	0.045256592	0.002048159
105	5,700.00	1.008849558	0.00881063	7.76272E-05
106	6,100.00	1.070175439	0.067822596	0.004599905
107	6,150.00	1.008196721	0.008163311	6.66396E-05
108	6,100.00	0.991869919	-0.008163311	6.66396E-05
109	6,000.00	0.983606557	-0.016529302	0.000273218
110	5,700.00	0.95	-0.051293294	0.002631002
111	5,800.00	1.01754386	0.017391743	0.000302473
112	5,900.00	1.017241379	0.017094433	0.00029222
113	5,550.00	0.940677966	-0.061154423	0.003739863
114	5,600.00	1.009009009	0.00896867	8.0437E-05
115	5,750.00	1.026785714	0.026433257	0.000698717
116	5,500.00	0.956521739	-0.044451763	0.001975959
117	5,600.00	1.018181818	0.018018506	0.000324667
118	5,450.00	0.973214286	-0.027150989	0.000737176
119	5,750.00	1.055045872	0.053584246	0.002871271
120	5,700.00	0.991304348	-0.00873368	7.62772E-05
121	5,850.00	1.026315789	0.025975486	0.000674726
122	6,000.00	1.025641026	0.025317808	0.000640991

123	5,750.00	0.958333333	-0.042559614	0.001811321
124	5,800.00	1.008695652	0.008658063	7.49621E-05
125	5,800.00	1	0	0
126	6,000.00	1.034482759	0.033901552	0.001149315
127	6,600.00	1.1	0.09531018	0.00908403
128	6,900.00	1.045454545	0.044451763	0.001975959
129	6,600.00	0.956521739	-0.044451763	0.001975959
130	6,600.00	1	0	0
131	7,250.00	1.098484848	0.09393182	0.008823187
132	6,950.00	0.95862069	-0.042259809	0.001785891
133	7,150.00	1.028776978	0.028370697	0.000804896
134	6,750.00	0.944055944	-0.057569852	0.003314288
135	6,800.00	1.007407407	0.007380107	5.4466E-05
136	7,050.00	1.036764706	0.036105005	0.001303571
137	6,950.00	0.985815603	-0.014285957	0.000204089
138	6,850.00	0.985611511	-0.014493007	0.000210047
139	6,800.00	0.99270073	-0.00732604	5.36709E-05
140	6,900.00	1.014705882	0.014598799	0.000213125
141	7,300.00	1.057971014	0.056352937	0.003175653
142	7,200.00	0.98630137	-0.013793322	0.000190256
143	6,900.00	0.958333333	-0.042559614	0.001811321
144	7,000.00	1.014492754	0.014388737	0.000207036
145	7,100.00	1.014285714	0.014184635	0.000201204
146	6,950.00	0.978873239	-0.021353124	0.000455956
147	6,750.00	0.971223022	-0.029199155	0.000852591
148	6,900.00	1.022222222	0.021978907	0.000483072
149	6,450.00	0.934782609	-0.067441281	0.004548326
150	6,550.00	1.015503876	0.015384919	0.000236696
151	6,400.00	0.977099237	-0.023167059	0.000536713
152	6,450.00	1.0078125	0.00778214	6.05617E-05
153	6,300.00	0.976744186	-0.023530497	0.000553684
154	6,450.00	1.023809524	0.023530497	0.000553684
155	6,450.00	1	0	0



156	6,500.00	1.007751938	0.007722046	5.963E-05
157	6,350.00	0.976923077	-0.023347364	0.000545099
158	6,300.00	0.992125984	-0.00790518	6.24919E-05
159	6,300.00	1	0	0
160	6,000.00	0.952380952	-0.048790164	0.00238048
161	5,850.00	0.975	-0.025317808	0.000640991
162	6,150.00	1.051282051	0.050010421	0.002501042
163	6,300.00	1.024390244	0.024097552	0.000580692
164	6,400.00	1.015873016	0.015748357	0.000248011
165	6,350.00	0.9921875	-0.007843177	6.15154E-05
166	6,450.00	1.015748031	0.015625318	0.000244151
167	6,450.00	1	0	0
168	6,500.00	1.007751938	0.007722046	5.963E-05
169	6,500.00	1	0	0
170	6,500.00	1	0	0
171	6,350.00	0.976923077	-0.023347364	0.000545099
172	6,400.00	1.007874016	0.007843177	6.15154E-05
173	6,400.00	1	0	0
174	6,250.00	0.9765625	-0.023716527	0.000562474
175	6,500.00	1.04	0.039220713	0.001538264
176	6,500.00	1	0	0
177	6,500.00	1	0	0
178	6,400.00	0.984615385	-0.015504187	0.00024038
179	6,300.00	0.984375	-0.015748357	0.000248011
180	6,250.00	0.992063492	-0.00796817	6.34917E-05
181	6,250.00	1	0	0
182	6,300.00	1.008	0.00796817	6.34917E-05
183	6,400.00	1.015873016	0.015748357	0.000248011
184	6,400.00	1	0	0
185	6,350.00	0.9921875	-0.007843177	6.15154E-05
186	6,450.00	1.015748031	0.015625318	0.000244151
187	6,500.00	1.007751938	0.007722046	5.963E-05
188	6,600.00	1.015384615	0.015267472	0.000233096

189	6,600.00	1	0	0
190	6,450.00	0.977272727	-0.022989518	0.000528518
191	6,500.00	1.007751938	0.007722046	5.963E-05
192	6,700.00	1.030769231	0.030305349	0.000918414
193	7,100.00	1.059701493	0.057987258	0.003362522
194	7,350.00	1.035211268	0.034605529	0.001197543
195	7,400.00	1.006802721	0.006779687	4.59642E-05
196	7,100.00	0.959459459	-0.041385216	0.001712736
197	7,600.00	1.070422535	0.068053463	0.004631274
198	7,450.00	0.980263158	-0.019934215	0.000397373
199	7,550.00	1.013422819	0.013333531	0.000177783
200	7,300.00	0.966887417	-0.033673215	0.001133885
201	7,300.00	1	0	0
202	7,150.00	0.979452055	-0.020761991	0.00043106
203	7,300.00	1.020979021	0.020761991	0.00043106
204	7,050.00	0.965753425	-0.034846731	0.001214295
205	6,900.00	0.978723404	-0.021506205	0.000462517
206	7,400.00	1.072463768	0.069958589	0.004894204
207	7,450.00	1.006756757	0.006734032	4.53472E-05
208	7,600.00	1.020134228	0.019934215	0.000397373
209	7,850.00	1.032894737	0.032365285	0.001047512
210	7,750.00	0.987261146	-0.012820688	0.00016437
211	7,900.00	1.019354839	0.019169916	0.000367486
212	7,500.00	0.949367089	-0.051959739	0.002699814
213	7,450.00	0.993333333	-0.006688988	4.47426E-05
214	7,350.00	0.986577181	-0.013513719	0.000182621
215	7,200.00	0.979591837	-0.020619287	0.000425155
216	7,100.00	0.986111111	-0.013986242	0.000195615
217	7,450.00	1.049295775	0.048119248	0.002315462
218	7,650.00	1.026845638	0.026491615	0.000701806
219	7,850.00	1.026143791	0.025807884	0.000666047
220	7,750.00	0.987261146	-0.012820688	0.00016437
221	7,950.00	1.025806452	0.025479085	0.000649184

222	7,700.00	0.968553459	-0.0319516	0.001020905
223	7,850.00	1.019480519	0.019293203	0.000372228
224	7,750.00	0.987261146	-0.012820688	0.00016437
225	7,600.00	0.980645161	-0.019544596	0.000381991
226	7,400.00	0.973684211	-0.026668247	0.000711195
227	7,500.00	1.013513514	0.01342302	0.000180177
228	7,250.00	0.966666667	-0.033901552	0.001149315
229	7,100.00	0.979310345	-0.020906685	0.000437089
230	7,050.00	0.992957746	-0.007067167	4.99449E-05
231	7,200.00	1.021276596	0.021053409	0.000443246
232	7,400.00	1.027777778	0.027398974	0.000750704
233	7,300.00	0.986486486	-0.013605652	0.000185114
234	7,400.00	1.01369863	0.013605652	0.000185114
235	7,350.00	0.993243243	-0.006779687	4.59642E-05
236	7,400.00	1.006802721	0.006779687	4.59642E-05
237	7,550.00	1.02027027	0.020067563	0.000402707
238	7,450.00	0.986754967	-0.013333531	0.000177783
239	7,450.00	1	0	0
240	7,600.00	1.020134228	0.019934215	0.000397373

Dengan  $n = 240$ , diperoleh

$$\sum_{i=1}^n y_i = -0.063715814$$

$$\sum_{i=1}^n y_i^2 = 0.255724929$$

$$\begin{aligned} \text{Volatilitas per hari} = \sigma &= \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n y_i^2 - \frac{1}{n(n-1)} \left( \sum_{i=1}^n y_i \right)^2} \\ &= 0.032709448 \end{aligned}$$

$$\text{Volatilitas per tahun} = \text{volatilitas per hari} \times \sqrt{n}$$

$$= 0.032709448 \times \sqrt{240}$$

$$= 0.506732593$$

$$= 50.6733\%$$



## Lampiran 8 : Algoritma Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-rata Geometrik dengan Software MATLAB 7

### 8.1 Algoritma Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-rata Geometrik.

```
clc;
clear;

% pricing asian option menggunakan rata-rata geometrik %
%% pricing dengan menggunakan Black-Scholes formula %%

% inisialisasi fungsi
function (C P)= blackscholesgeo(s0, K, r, sigma, n, T)

% kalkulasi varcap
varcap = (sigma^2*(n+1)*(2*n+1))/(6*n^2);

% kalkulasi miucap
miucap = 0.5*varcap+(r-0.5*sigma^2)*((n+1)/(2*n));

% kalkulasi d1cap
d1cap = (log(s0/K)+(miucap+0.5*varcap)*T)
/(sqrt(varcap)*sqrt(T));

% kalkulasi d2cap
d2cap = d1cap - sqrt(varcap)*sqrt(T);

% kalkulasi harga asian call option
```

```

C = exp(-
r*T)*(s0*exp(miucap*T)*cdf('normal',d1cap,0,1)-
K*cdf('normal',d2cap,0,1));

% kalkulasi harga asian put option
P = exp(-r*T)*(K*cdf('normal',-d2cap,0,1)-
s0*exp(miucap*T)*cdf('normal',-d1cap,0,1));

end

```

## 8.2 Algoritma Penentuan Harga Opsi Asia Menggunakan Rata-rata Aritmatik.

```

clc;close all;clear;
%inisialisasi fungsi
s0=7700; k=7800; r=0.07; T=1; n=100; sigma=0.5; m=100;
h=k/m;
% kalkulasi MiuCap & SigmaCap
sigmacap=sqrt(sigma^2*(n+1)*(2*n+1)/(6*n^2));
miucap=sigmacap^2/2+(r-0.5*sigma^2)*(n+1)/2*n;
% generate x~N(miux,sigmax^2)
% s(1)=s0 & s(n)=s(n+1)
s=zeros(1,n+1);dt=T/n;s(1)=s0;
for i=1:n
    s(i+1)=s(i)*exp((r-
    0.5*sigma^2)*dt+sigma*sqrt(dt)*randn);
end
% kalkulasi g, inisialisasi product arithmetic

```

```

g=1;
    for i=2:n+1
        g=g*s(i);
    end
g=g^(1/n);
% Menghitung xi=x
x=zeros(1,n);
    for i=2:n+1
        x(i-1)=log(s(i));
    end
% Menghitung miu_i & sigmaxi
    for i=1:n
        miu_i(i)=log(s(i))+(r-0.5*sigma^2)*dt;
        sigma_i(i)=sqrt(sigma^2*dt);
    end
% kalkulasi rhoij, dengan pertama-tama mengenerate
Si,j i,j=1,...,n
SS=zeros(n+1,n);SS(1,:)=s0;SS(:,1)=s';
% Ukuran SS bukan n+1*n+1 krn S n+1, tapi digenerate n x
    for i=1:n
        for j=2:n
            SS(i+1,j)=SS(i)*exp((r-
                0.5*sigma^2)*dt+sigma*sqrt(dt)*randn);
        end
    end
end
% kalkulasi rhoij
rho=corr(ss);
% kalkulasi return ln(Si+1/Si)
ss=zeros(n,n);
    for i=1:n

```

```

        for j=1:n
            ss(i,j)=SS(j+1,i)./SS(j,i);
            ss(i,j)=log(ss(i,j));
        end
    end

    % kalkulasi miux
    miux=mean(miu_i);

    % kalkulasi sigmax
    sum=0;
    for i=1:n
        for j=1:n
            sum=sum+sigma_i(i)*sigma_i(j)*rho(i,j);
        end
    end
    sigmax=sqrt(sum/n^2);

    % kalkulasi sigmaxi
    for i=1:n
        sumproduct=0;
        for j=1:n
            sumproduct=sumproduct+sigma_i(j)*rho(i,j);
        end
        sigmaxi(i)=sigma_i(i)/n*sumproduct;
    end

    % C matrix
    c_matrix=zeros(n,n);

    for i=1:n
        for j=1:n
            c_matrix(i,j)=sigma_i(i)*sigma_i(j)*rho(i,j);
        end
    end
end

```



```

nvec=ones(n,1)*(1/n);
ccap=c_matrix-
(c_matrix*nvec*nvec'*c_matrix)/(nvec'*c_matrix*nvec);
for i=1:n
    miu_icap(i)=miu_i(i)+(sigmaxi(i)/sigmax^2)*(X-
    miux);%X=log(k)
end
%kalkulasi sigmacap_a
sum=0;
for i=1:n
    for j=1:n
sum=sum+exp(miu_icap(i)+miu_icap(j)+0.5*(c_matrix(i,i)+c_
matrix(j,j)+2*c_matrix(i,j)))-
exp(miu_icap(i)+0.5*c_matrix(i,i))*exp(miu_i(j)+0.5*c_mat
rix(j,j));
    end
end
sum=sqrt(sum/n^2);sigmacap_a=sum;
%kalkulasi miucap_a
sum=0;
for i=1:n
    sum=sum+exp(miu_icap(i)+c_matrix(i,i)*0.5);
end
miucap_a=sum/n;
sigmacap_e=sigmacap_a; miucap_e=miucap_a-k;
gamma=sqrt(log(sigmacap_e^2/miucap_e^2+1));
beta=log(miucap_e)-gamma^2*0.5;
%kalkulasi c1
c1=0;
for i=1:m

```

```
c1=c1+bse(i*h,beta,gamma)*lognpdf(k-i*h,0,1);
cc(i)=c1;
end
c1=c1*h;
I2=k*normcdf((miux-log(k))/sigmax,0,1);
%kalkulasi I1
sum=0;
for i=1:n
    sum=sum+exp(miu_i(i)+sigma_i(i)^2*0.5)*normcdf(((miux-
    log(k))/sigmax)+sigmaxi(i)/sigmax,0,1);
end
I1=sum/n;
c2=I1+I2;
C=c1+c2
```

## Lampiran 9 : Tabel Notasi, Tabel Persamaan dan Tabel distribusi

### 9.1 Tabel Notasi

No	Notasi	Arti Notasi
1.	$C$	harga opsi <i>call</i>
2.	$P$	harga opsi <i>put</i>
3.	$S(t)$	harga saham pada waktu $t$
4.	$S(T)$	harga saham pada waktu $t = T$
5.	$S(t_i)$	harga saham pada waktu $t_i$
6.	$s(0)$	harga saham pada waktu $t = 0$
7.	$K$	<i>strike price</i>
8.	$n$	banyaknya harga aset yang dirata-ratakan
9.	$t_i$	waktu ke- $i$ , dimana $i = 0, 1, 2, \dots, n$
10	$T$	waktu jatuh tempo
11	$\Delta t$	Periode waktu
12	$G$	rata-rata geometrik harga saham
13	$A$	rata-rata aritmatik harga saham
14	$W(t)$	gerak <i>Brown</i>
15	$B(t)$	gerak <i>Brown</i> standar
16	$Z(t)$	gerak <i>Brown</i> geometrik

17	$\mu$	Tingkat pengembalian harga saham
18	$\sigma$	Volatilitas dari harga saham
19	$r$	Tingkat suku bunga bebas resiko atau <i>risk-free rate</i>
20	$N(0,1)$	notasi untuk distribusi normal standar
21	$N[x]$	<i>cdf</i> normal standar untuk variabel $x$
22	$f(x)$	<i>pdf</i> dari variabel $x$
23	$p(g)$	<i>pdf</i> dari variabel $G$
24	$\rho_{ij}$	korelasi antara (pengembalian) imbal hasil dari harga saham ke- $i$ dan ke- $j$
25	$\tilde{E}$	Taksiran ekspektasi
26 <sup>*)</sup>	$h$	lebar interval
27 <sup>*)</sup>	$BS^e(k)$	Modifikasi <i>Black-Scholes</i>
28 <sup>*)</sup>	$m$	banyaknya partisi dalam integrasi numerik *) digunakan pada perhitungan integrasi numerik dalam penentuan harga opsi <i>call</i> Asia menggunakan rata-rata aritmatik
29	$\underline{X}$	vektor $X$
30	$\underline{X}^T$	vektor <i>transpose</i> $X$
31	$\mathbf{D}$	matriks $\mathbf{D}$

32	$\mathbf{D}^T$	matriks <i>transpose</i> $\mathbf{D}$
33	$\mathbf{C}$	matriks kovariansi dari distribusi vektor $\underline{X}$
34	$\mathbf{C}_+$	matriks kovariansi dari distribusi $\underline{X}_+$
35	$\hat{\mathbf{C}}$	matriks kovariansi dari distribusi vektor $\underline{X}$ bersyarat $X$
36	$X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2)$	Notasi untuk variabel $X$ berdistribusi normal dengan parameter $\mu_x$ dan $\sigma_x^2$
37	$Y \sim LN(\mu_y, \sigma_y^2)$	Notasi untuk variabel $Y$ berdistribusi lognormal dengan parameter $\mu_y$ dan $\sigma_y^2$

1	$X_i = \ln S(t_i)$
2	$X = \ln g$
3	$d_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r + \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}$
4	$d_2 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)T}{\sigma\sqrt{T}}$
5	$\hat{d}_1 = \frac{\ln\left(\frac{S(0)}{K}\right) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$
6	$\hat{\mu} = \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2 + \left(r - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)\frac{n+1}{2n}$
7	$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sigma^2(n+1)(2n+1)}{6n^2}$
8	$H = b - \frac{1}{2} \left( \frac{b - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}} \right)^2$
9	$v = \frac{b - \left(\ln S(0) + \left(\hat{\mu} + \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T\right)}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$
10	$u = \frac{\ln g - \ln S(0) - \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T}{\hat{\sigma}\sqrt{T}}$

11	$Q = \exp\left(\frac{\sigma_{xi}}{\sigma_x^2} \ln K - \frac{\sigma_{xi}}{\sigma_x^2} \mu_x - \frac{\sigma_{xi}^2}{2\sigma_x^2} - \frac{1}{2} \left(\frac{\ln K - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2\right)$
12	$G = \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{\mu_x - \ln K}{\sigma_x} + \frac{\sigma_{xi}}{\sigma_x}\right)^2\right)$
13	$q = \frac{x - \mu_x - \sigma_{xi}}{\sigma_x}$
14	$R = \frac{\mu_x - \ln K}{\sigma_x}$
15	$\epsilon = [a - K   g]$
16	$\hat{\mu}_a = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \exp\left[\hat{\mu}_i + \frac{\hat{c}_{ii}}{2}\right]$
17	$\hat{\sigma}_a^2 = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left\{ \exp\left[\hat{\mu}_i + \hat{\mu}_j + \frac{1}{2}(\hat{c}_{ii} + \hat{c}_{jj} + 2\hat{c}_{ij})\right] - \exp\left[\hat{\mu}_i + \frac{1}{2}\hat{c}_{ii}\right] \exp\left[\hat{\mu}_j + \frac{1}{2}\hat{c}_{jj}\right] \right\}$
18	$\hat{\mu}_\epsilon = \hat{\mu}_a - K$
19	$\hat{\sigma}_\epsilon^2 = \hat{\sigma}_a^2$
20	$\beta = \ln\left(\hat{\mu}_\epsilon\right) - \frac{\gamma^2}{2}$
21	$\gamma^2 = \ln\left(\frac{\hat{\sigma}_\epsilon^2}{\hat{\mu}_\epsilon^2} + 1\right)$

22	$\underline{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix}$
23	$\underline{n}^T = \left( \frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n} \right)$
24	$\underline{X}_+ = \mathbf{D}\underline{X}$
25	$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} \\ \dots \\ \underline{n}^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{bmatrix}$
26	$\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$
27	$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1\sigma_2\rho_{12} & \dots & \sigma_1\sigma_n\rho_{1n} \\ \sigma_2\sigma_1\rho_{21} & \sigma_2^2 & \vdots & \sigma_2\sigma_n\rho_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_n\sigma_1\rho_{n1} & \sigma_n\sigma_2\rho_{n2} & \dots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$
28	$\mathbf{C}_+ = \mathbf{D}\mathbf{C}\mathbf{D}^T$
29	$\hat{\mathbf{C}} = \mathbf{C} - \frac{\mathbf{C}\underline{n}\underline{n}^T\mathbf{C}^T}{\underline{n}^T\mathbf{C}\underline{n}}$

1	Distribusi normal standar	$Z \sim NIID(0,1)$ $Z_i \sim NIID(0,1)$
2	Distribusi logaritma harga saham	$\ln S(t) \sim N\left(\ln S(0) + \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)t, \sigma^2 t\right)$
3	Distribusi $X_i = \ln S(t_i)$	$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ $X_i \sim N\left(\ln S(t_{i-1}) + \left(r - \frac{1}{2}\sigma^2\right)\Delta t, \sigma^2 \Delta t\right)$
4	Distribusi $X = \ln g$	$X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2)$ $X \sim N\left(\ln S(0) + \left(\hat{\mu} - \frac{1}{2}\hat{\sigma}^2\right)T, \hat{\sigma}^2 T\right)$
5	Distribusi $X_i$ bersyarat $X$	$[X_i   X] \sim N(\hat{\mu}_i, \hat{\sigma}_i^2)$ $[X_i   X = x] \sim N\left(\mu_i + \left(\frac{\sigma_{Xi}}{\sigma_X}\right)[x - \mu_X], \sigma_i^2 - \frac{\sigma_{Xi}^2}{\sigma_X^2}\right)$
6	Distribusi vektor $\underline{X}$	$\underline{X} \sim N(\underline{\mu}_X, \mathbf{C})$
7	Distribusi vektor $\underline{X}_+$	$\underline{X}_+ \sim N(\mathbf{D}\underline{\mu}_X, \mathbf{DCD}^T)$



8	Distribusi vektor $\underline{X}$ bersyarat $X$	$[\underline{X}   X] \sim N(\hat{\underline{\mu}}, \hat{\underline{C}})$ $[\underline{X}   X] \sim N\left(\underline{\mu}_x + \frac{\underline{Cn}}{\underline{n}^T \underline{Cn}} [x - \underline{\mu}_x], \hat{\underline{C}}\right)$
9	Distribusi $\epsilon$	$\epsilon \sim LN(\hat{\underline{\mu}}_\epsilon, \hat{\sigma}_\epsilon^2)$ $\epsilon \sim LN(\hat{\underline{\mu}}_a - K, \hat{\sigma}_a^2)$