

### Geometric Brownian Motion

Vejledningsmøde 2: GBM + videre forløb

Laurs R. Leth

Department of Mathematical Sciences University of Copenhagen leth.laurs@gmail.com

25. februar 2020



### Opsummering fra sidste gang..

• Vi antog, at  $S=(S_t)_{t\geq 0}$  var løsning til den stokastiske diffen<br/>rential ligning

$$dS_t = \mu(t, S_t)dt + \sigma(t, S_t)dW_t$$

med  $S_0 = s > 0$ , og hvor  $(W_t)$  var en Brownsk bevægelse.

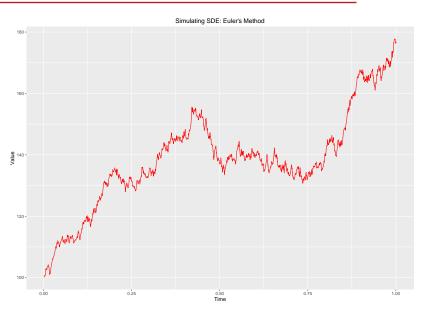
- Simuler S med Euler's metode, hvor det antages  $\mu(t, S_t) = \mu S_t$  og  $\sigma(t, S_t) = \sigma S_t$ 
  - 1. Lad  $0 = t_0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n = T \text{ med } T = 1 \text{ og } dt := t_i t_{i-1} = T/n$
  - **2.** For i = 0 beregn

$$dS_{t_{i+1}} = \mu S_{t_i} dt + \sigma S_{t_i} \sqrt{dt} Z_i,$$

hvor  $Z_i \sim \mathcal{N}(0,1)$ 

- 3. Opdater/beregn  $S_{t_{i+1}} = S_{t_i} + dS_{t_{i+1}}$
- **4.** Gentag trin 2 og 3 for i = 1, ..., n 1

#### Illustration



### Dennge uge: Geometric Brownian Motion

• Antag at  $S = (S_t)_{t \ge 0}$  er givet ved

$$S_t = S_0 e^{\left(\mu - \sigma^2/2\right)t + \sigma W_t},$$

hvor  $S_0 = s > 0$  er startværdier for processen.

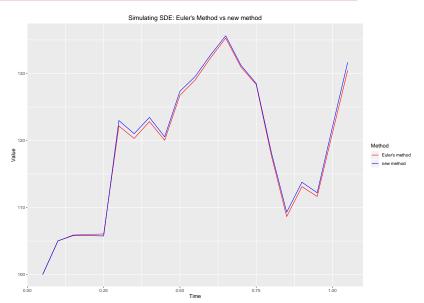
- Bemærk:  $t \mapsto S_t(\omega)$  er kontinuert, da  $t \mapsto W_t(\omega)$  er kontinuert!
- Vigtigt 'resultat':

$$S_{t_{i+1}} = S_{t_i} \frac{S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}} = S_{t_i} e^{(\mu - \sigma^2/2)(t_{i+1} - t_i) + \sigma(W_{t_{i+1}} - W_{t_{i+1}})},$$

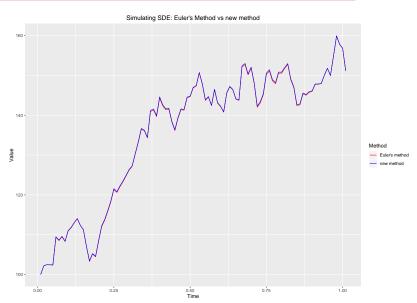
hvor 
$$(t_{i+1} - t_i) = dt$$
 og  $W_{t_{i+1}} - W_{t_{i+1}} \sim \mathcal{N}(0, dt)$ .

- Simuler S: For i = 0, ...n 1
  - 1. Simuler:  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$
  - **2.** Beregn:  $X = (\mu \sigma^2/2)dt + \sigma\sqrt{dt}Z_i$
  - 3. Opdater:  $S_{t_{i+1}} = S_{t_i} e^X$

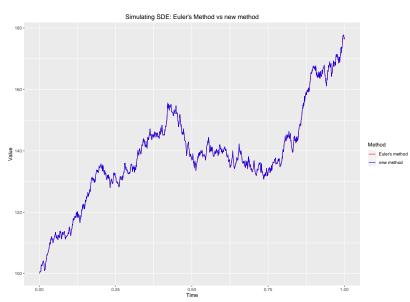
# Sammenlign de to metoder: n = 20



# Sammenlign de to metoder: n = 100



# Sammenlign de to metoder: n = 1000



### Egenskaber ved GBM

• Hvis  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , så er  $e^X \sim \log \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , hvor

$$E\left(e^{X}\right) = e^{\mu + \sigma^{2}/2}$$
 og  $V\left(e^{X}\right) = (e^{\sigma^{2}} - 1)e^{2\mu + \sigma^{2}}$ 

• Speciet er

$$S_t/S_0 \sim \log \mathcal{N}\left((\mu - \sigma^2/2)\right)t, \sigma^2 t$$

- Bemærk  $ES_t = e^{ut}$ , så middelværdien afhænger af tiden!
- $(S_t)$  er ikke en martingal for  $\mu \neq 0$ : Lad t > s og indse

$$E(S_t \mid \mathcal{F}_s) = S_s e^{\mu(t-s)} \neq S_s.$$

#### Afkast og log-afkast

- Investorer er hovedsagligt interesseret i afkast og ikke priser
- $\bullet$  Hvis  $S_t$ er prisen til tidspunkt t for et finansielt aktiv, så defineres afkastet mellem  $t_{i+1}$  og  $t_i$  ved

$$R_{t_{i+1}} = \frac{S_{t_{i+1}} - S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}} = \frac{S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}} - 1$$

- Hvis  $(S_t)$  er GBM, så er  $R_{t_{i+1}} + 1 \sim \log \mathcal{N}(..., ...)$
- Log-afkastet mellem  $t_{i+1}$  og  $t_i$  er defineret ved

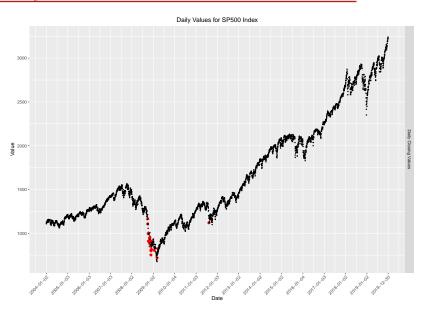
$$r_{t_{i+1}} := \log \left( R_{t_{i+1}} + 1 \right) = \log \left( \frac{S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}} \right) \sim \mathcal{N}(..., ...)$$

- Bemærk at  $\log(1+R) \approx R$  for |R| << 1.
- Compounded afkast:

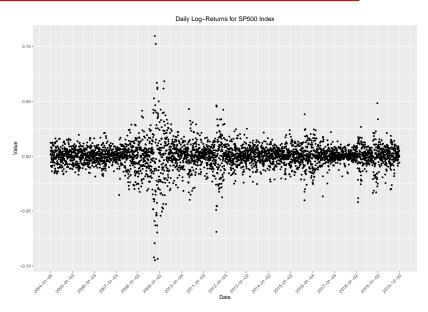
$$(1+R_1)\times(1+R_2)\times\cdots\times(1+R_n)=\prod_{i=1}(1+R_i)$$

$$\Rightarrow \log \left( \prod_{i=1}^{n} (1 + R_i) \right) = \sum_{i=1}^{n} \log(1 + R_i) = \log(S_n) - \log(S_0)$$

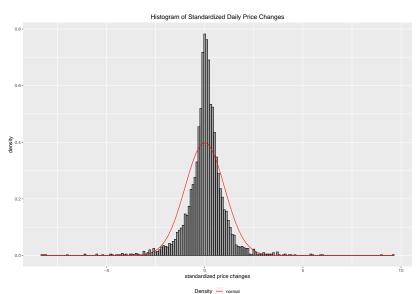
### Daily Values for SP500



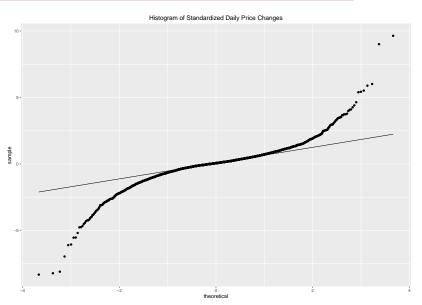
### Daily log-returns for SP500



# Histogram of Standardized log-returns



# QQ-plot of Standardized log-returns



#### Observationer

- GBM kan ikke modellere ekstreme værdier (tail events)
- Realiseret log-afkast har tykkere haler end normalfordelingen
- Volatilitet clustering: Høje (absolut) afkast medfører typisk høje afkast i næste periode (og vice verca for lave afkast)
- Volatilitet mean-reversion: Vol vil reverte mod dets gennemsnint
- Løsning: Garch?

#### MLE af GBM

Husk at

$$\log \left(\frac{S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}}\right) \sim \mathcal{N}\left((\mu - \sigma^2/2)dt, \sigma^2 dt\right),$$

hvor  $dt = t_{i+1} - t_i$ 

• Lad  $\theta_1 = \mu - \sigma^2/2$  og  $\theta_2 = \sigma^2$ . Så er MLE

$$\hat{\theta}_1 = \frac{1}{T} (\log S_T - \log S_0)$$
 og  $\hat{\theta}_2 = \frac{1}{T} \sum_{i=0}^{n-1} \left( \log \left( \frac{S_{t_{i+1}}}{S_{t_i}} \right) - \hat{\theta}_1 \right)^2$ 

 Vi bruger kun startværdien og sidste observation til at estimere middelværdien!

#### Næste vejledning + videre forløb

- Vi snakker om emne 3: Ito kalkulus (vigtigt!). Læs s. 49-62 i Björk og eventuelt kapitel 6 + starten af kapitel 7 (ikke mange sider).
- Vi snakker om emne 4: Q-dynamik for processen  $(S_t)$  (teknisk men nødvendigt)
- Vi (I) skal også overveje retningen på projektet
  - The Fundamental Theoreom of Derivative Trading
  - Stokastisk volatilitet

## References