# VaR simulación Monte Carlo para un activo

Profesor: Miguel Jiménez

#### Movimiento Browniano Geométrico:

Modelo para simular los precios de las acciones.

 $S_{t+\Delta t}$ : Precio simulado en el período t +  $\Delta t$ .

 $S_t$ : Precio en el período t.

μ: promedio de los rendimientos continuos (logarítmicos). También se le denomina *Drift*.

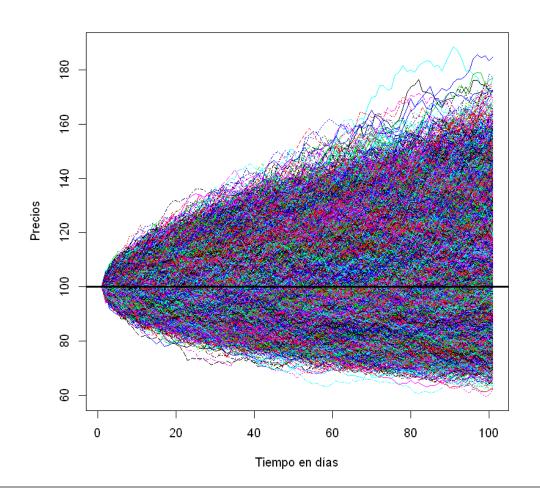
 $\sigma$ : volatilidad de los rendimientos continuos (logarítmicos). Puede ser calculado por cualquier método.

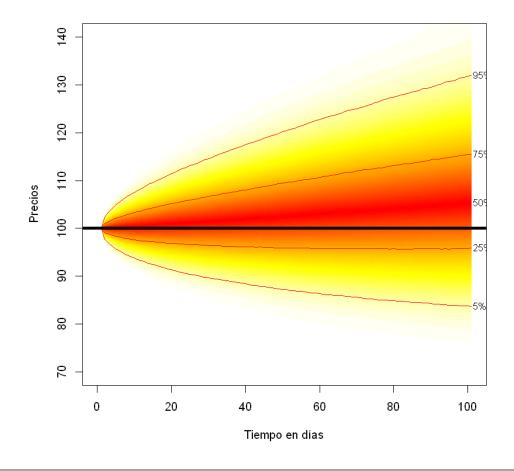
 $\Delta t$ : intervalo de tiempo.

 $\varepsilon$ : variable aleatoria N(0,  $\sigma^2$ ).

#### Movimiento Browniano Geométrico:

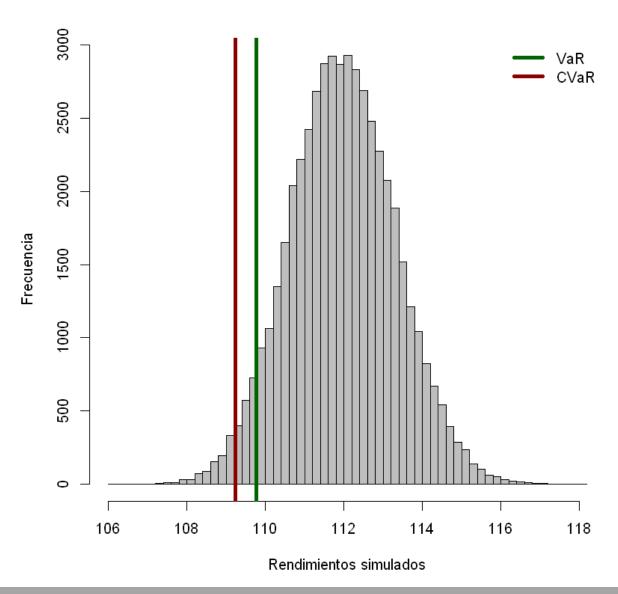
50.000 iteraciones o 50.000 trazas.





Después de realizar la simulación Monte Carlo, el VaR se calcula igual que con el método de simulación histórica y el CVaR igual al método no paramétrico.

Se utilizan los rendimientos simulados del último período simulado.



VaR simulación Monte Carlo para portafolios de inversión

#### Simulación de procesos correlacionados:

La simulación de los precios de las acciones deben estar correlacionadas.

El valor de  $\epsilon$  de cada activo es aleatorio con N(0,1), pero correlacionado con los demás activos.

Para esto se utiliza la descomposición de Cholesky para hallar los valores aleatorio correlacionados.

#### Simulación de procesos correlacionados:

#### Descomposición de Cholesky:

Con este método se busca que con la multiplicación de una matriz por su transpuesta, el resultado es la matriz de correlaciones entre los activos.

$$P = A \times A^T$$

El vector de valores aleatorio correlacionados K es hallado multiplicando la matriz A por el vector de valores aleatorio incorrelacionados Y. De esta forma, los valores aleatorios incorrelacionados Y son transformados en valores aleatorios correlacionados K:

$$K = A \times Y$$

#### Simulación de procesos correlacionados:

#### Descomposición de Cholesky:

La matriz A se calcula con siguientes dos ecuaciones:

$$a_{jj} = \sqrt{\rho_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} a_{kj}^2}$$

$$a_{ij} = \frac{\rho_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} a_{ik} a_{jk}}{a_{ii}}$$

#### Simulación de procesos correlacionados:

Descomposición de Cholesky para dos y tres variables:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \rho_{12} \\ 0 & \sqrt{1 - \rho_{12}^2} \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \rho_{12} & \rho_{13} \\ 0 & \sqrt{1 - \rho_{12}^2} & \frac{\rho_{23} - \rho_{12}\rho_{13}}{\sqrt{1 - \rho_{12}^2}} \\ 0 & 0 & \sqrt{1 - \rho_{13}^2 - \frac{(\rho_{23} - \rho_{12}\rho_{13})^2}{1 - \rho_{12}^2}} \end{bmatrix}$$

# VaR simulación Monte Carlo para un activo

# Gracias

Profesor: Miguel Jiménez