

# บทที่ 3

## การคำนวณค่าความเสี่ยง

### 3.1 บทนำ

ค่าความเสี่ยง (Value at risk : VaR) เป็นตัวเลขวัดค่าความเสี่ยงของการขาดทุนที่จะเกิดขึ้นจากการเคลื่อนไหวของปัจจัยตลาด ณ ระดับความเชื่อมั่นที่กำหนด และภายในช่วงระยะเวลาใดหนึ่ง ที่ต้องการ โดยอาศัยความน่าจะเป็นหรือระดับความเชื่อมั่นทางสถิติ จึงทำให้ความเสี่ยงที่ได้เป็นตัวเลขเพียงตัวเดียว ทำให้ง่ายต่อการเข้าใจ และเป็นแนวทางในการจัดสรรสินทรัพย์ที่มีในการลงทุนได้เป็นอย่างดี แต่การคำนวณความเสี่ยงนั้นจะต้องใช้ข้อสมมุติฐานบางประการ ซึ่งอาจจะแตกต่างกันไปตามวิธีการซึ่งมีหลายวิธี ณ ระดับความเชื่อมั่นต่าง ๆ ภายใต้เงื่อนไขภาวะตลาด

ค่าความเสี่ยง เป็นส่วนประกอบที่สำคัญของเครื่องมือที่ใช้บริหารความเสี่ยง เพราะเป็นเครื่องมือที่ใช้ลดปริมาณความเสี่ยงลง ในทางปฏิบัติการใช้ค่าความเสี่ยงมีวัตถุประสงค์เพื่อใช้ในการคาดประมาณต้นทุนทางความเสี่ยงอย่างมีเหตุผล ทำให้เกิดการเลือกสรรระเบียบวิธีการที่เป็นมาตรฐาน ที่มีอยู่อย่างหลากหลาย ในการจัดการหลักทรัพย์ในครอบครอง (Portfolio) เพื่อประโยชน์ในการเลือกสรรอย่างดีที่สุด ในบทนี้จะเป็นการนำเสนอประเด็นต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับค่าความเสี่ยง

### 3.2 การวัดอัตราผลตอบแทน

อัตราผลตอบแทนสามารถพิจารณาเป็น 2 ลักษณะ คือ แบบเลขคณิต (arithmetic) และแบบเรขาคณิต (geometric) โดยแบบเลขคณิตเป็นการประเมินของอัตราผลตอบแทนดังสมการที่ (3.1)

$$R_a = \frac{P_t - P_{t-1} + D_t}{P_{t-1}} \quad (3.1)$$

และแบบเรขาคณิตเป็นการประเมินของอัตราผลตอบแทนดังสมการที่ (3.2) เป็นแบบอัลกอริทึมของอัตราราคา

$$R_g = \ln \frac{P_t + D_t}{P_{t-1}} \quad (3.2)$$

เมื่อ  $P_t, P_{t-1}$  เป็นราคาของเวลาที่  $t$  และ  $t-1$  ตามลำดับ  $D_t$  เป็นเงินปันผลที่ได้รับระหว่างเวลาที่ถือครอง และ  $t$  คือช่วงเวลาที่ทำการถือครอง ถ้าสมมติให้  $D_t = 0$  แล้ว  $R_g = \ln(P_t/P_{t-1}) = \ln(1 + R_a)$  และถ้าขอบเขตเวลาเป็นระยะสั้นการประเมิน  $R_a$  จะเข้าใกล้ 0 จะทำให้  $R_a \approx R_g$  โดยใช้การกระจาย Taylor [13] ซึ่งจะทำให้อัตราผลตอบแทนระยะเวลา  $n$  เป็น

$$R_{t,n} = \ln\left(\frac{P_t}{P_{t-n}}\right) = \ln\left(\frac{P_t}{P_{t-1}}\right) + \ln\left(\frac{P_{t-1}}{P_{t-2}}\right) + \dots + \ln\left(\frac{P_{t-n+1}}{P_{t-n}}\right) = R_t + R_{t-1} + \dots + R_{t-n+1}$$

สำหรับอัตราผลตอบแทนของกลุ่มหลักทรัพย์

$$R_{p,t} = \sum_{i=1}^N w_i R_{i,t} \quad (3.3)$$

$$= w_1 R_1 + w_2 R_2 + \dots + w_N R_N = [w_1 \quad w_2 \quad \dots \quad w_N] \begin{bmatrix} R_1 \\ R_2 \\ \vdots \\ R_N \end{bmatrix} = w'R$$

เมื่อ  $R_{p,t}$  เป็นอัตราผลตอบแทนของกลุ่มหลักทรัพย์ที่  $t$ ,  $w$  เป็นน้ำหนักการลงทุน  $R_{i,t}$  เป็นอัตราผลตอบแทนของหลักทรัพย์ที่  $i$  ณ เวลา  $t$  และ  $w'$  เป็นทรานสโพสของเมตริกซ์  $w$

### 3.3 ค่าความแปรปรวน (Variance) และค่าเบี่ยงเบนมาตรฐาน (Standard Deviation)

การคำนวณค่าความแปรปรวนและค่าเบี่ยงเบนมาตรฐาน เป็นการแสดงว่าโอกาสที่อัตราผลตอบแทน ที่จะเกิดขึ้นจริงจะมีโอกาสเป็นไปตามอัตราผลตอบแทนที่คาดไว้มากน้อยเพียงใด

- กรณีหลักทรัพย์รายตัว

$$\sigma_i^2 = \sum_{t=1}^N \frac{(R_t - \bar{R})^2}{N-1} \quad (3.4)$$

เมื่อ  $\sigma_i^2$  เป็นค่าความแปรปรวนของหลักทรัพย์ที่  $i$ ,  $\bar{R}$  เป็นอัตราผลตอบแทนเฉลี่ยในช่วง  $N$  วัน ส่วนค่าเบี่ยงเบนมาตรฐานจะเป็นการถอดรากที่สองของค่าความแปรปรวน

$$\sigma_i = \left[ \sum_{t=1}^N \frac{(R_t - \bar{R})^2}{N-1} \right]^{1/2} \quad (3.5)$$

### - กรณีกลุ่มหลักทรัพย์

$$\begin{aligned}\sigma_p^2 &= \sum_{i=1}^N w_i^2 \sigma_i^2 + \sum_{i=1}^N \sum_{j=1, j \neq i}^N w_i w_j \sigma_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^N w_i^2 \sigma_i^2 + 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=1, j < i}^N w_i w_j \sigma_{ij}\end{aligned}\quad (3.6)$$

ถ้ามองค่าความแปรปรวนในรูปเมตริกซ์สามารถเขียนได้เป็น

$$\sigma_p^2 = [w_1 \quad \dots \quad w_N] \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \dots & \sigma_{1N} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \sigma_{N1} & \sigma_{N2} & \dots & \sigma_{NN} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_N \end{bmatrix}$$

ในสมการที่ (3.6) สำหรับพจน์ความเสี่ยงภายในหลักทรัพย์ของแต่ละตัว  $\sigma_{ii} = \sigma_i^2$  และพจน์ที่มีความสัมพันธ์ระหว่างค่าความแปรปรวนระหว่างหลักทรัพย์ด้วยกัน  $\sigma_{ij} = \sigma_{ji}$  จะเพิ่มขึ้นมาเป็น  $N(N-1)/2$  พจน์

### 3.4 วิธีวัดค่าความเสี่ยง

โดยมาตรฐานเราสามารถจำแนกการวัดค่าความเสี่ยงเป็น 2 กลุ่ม คือ กลุ่มที่ 1 ถือเอามูลค่าเริ่มต้น (Local valuation) เป็นเครื่องมือวัดความเสี่ยง โดยการวัดมูลค่าของหลักทรัพย์ในกรอบครั้งหนึ่งครั้ง เมื่อเริ่มต้นจัดหลักทรัพย์ในกรอบครั้งและใช้การหาอนุพันธ์เฉพาะส่วน (local derivative) แสดงแนวทางการเคลื่อนที่ที่เป็นไปได้ด้วย วิธีเดลต้าปกติใช้ในการหาอนุพันธ์โดยสมมติให้มีการกระจายแบบปกติ เพราะการใช้แบบเดลต้าปกติ เป็นวิธีที่ง่าย บางครั้งก็ใช้วิธีที่เรียกว่า “Greeks” วิธีนี้เกิดจากการวิเคราะห์โดยการประมาณอนุพันธ์อันดับที่ 1 และ 2 และจำกัดสิ่งที่ก่อให้เกิดความเสี่ยงของหลักทรัพย์ในกรอบครั้งให้มากที่สุด กลุ่มที่ 2 ถือเอามูลค่าเต็ม (Full valuation) วิธีมูลค่าเต็มนี้เป็นเครื่องมือวัดความเสี่ยงโดยการตั้งราคาเต็มมูลค่าของหลักทรัพย์ในกรอบครั้งที่มีขอบเขตกว้างกว่าขอบเขตของ scenarios และพิจารณาเฉพาะมูลค่าเต็มราคา

บทนี้ในหัวข้อ 3.4 จะพิจารณาหลักทรัพย์ในกรอบครั้งอย่างง่ายที่มีปัจจัยความเสี่ยงเพียง 1 ตัว ส่วนการวัดค่าความเสี่ยงสำหรับหลักทรัพย์ในกรอบครั้งขนาดใหญ่ ตัวอย่างที่ดีที่สุดของมูลค่าเริ่มต้น คือวิธีเดลต้าปกติ (Delta-Normal Method) ซึ่งอธิบายในหัวข้อที่ 3.5 วิธีมูลค่าเต็มโดยอาศัยข้อมูลในอดีต (Historical Simulation Method) ซึ่งเป็นเครื่องสนับสนุนแบบจำลองในหัวข้อที่ 3.6 และใช้แบบจำลองโดยวิธีมอนติ คาร์โล (Monte Carlo Simulation Method) ซึ่งจะนำเสนอในหัวข้อ 3.7

การแยกประเภทโดยสะท้อนถึงภาวะความสมดุลระหว่างความรวดเร็วและความแม่นยำ ความรวดเร็วมีความสำคัญสำหรับกองทรัพย์สินขนาดใหญ่ที่ไม่มั่นคงจากปัจจัยความเสี่ยงอัน หลากหลาย อันจะนำไปสู่การมีค่าสหสัมพันธ์ระหว่างกันอย่างมาก ซึ่งสามารถควบคุมได้อย่างง่าย โดยแบบเคลต้าปกติ การเลือกใช้วิธีใดนั้นขึ้นอยู่กับความต้องการของแต่ละบุคคล แต่วิธีที่ดีที่สุด บางครั้งก็เป็นวิธีผสมผสานกันระหว่างวิธีต่าง ๆ โดยในแต่ละวิธียังมีรูปแบบแยกย่อยลงไปอีกมาก

### 3.4.1 แบบมูลค่าเคลต้าปกติ (Delta-Normal Valuation)

โดยปกติแล้ววิธีการคิดมูลค่าเริ่มต้น จะยึดถือภายใต้สมมุติฐานที่ว่าสามารถควบคุมปัจจัย ความเสี่ยงได้ โดยเฉพาะการตั้งสมมุติฐานให้ค่าความแปรปรวนเป็นการเปลี่ยนแปลงที่เป็นแบบ ปกติ ซึ่งจะทำให้กองทรัพย์สินที่มีการเปลี่ยนแปลงแบบปกติเช่นเดียวกัน

ในเบื้องต้นนี้จะมุ่งเน้นอยู่ที่การหาค่าเคลต้า โดยพิจารณาเฉพาะอนุพันธ์อันดับที่ 1 ในการ อธิบายแนวคิด โดยการนำเครื่องมือซึ่งวัดมูลค่า  $S$  ที่ขึ้นอยู่กับปัจจัยความเสี่ยง โดยในขั้นตอน แรกเริ่มจากจุดที่เป็นมูลค่าเริ่มต้นของการลงทุนในของหลักทรัพย์ในกรอบครอง ดังในสมการที่ (3.7)

$$V_o = V(S_o) \quad (3.7)$$

กำหนดให้  $\Delta_o$  เป็นการหาอนุพันธ์อันดับที่ 1 ของฟังก์ชัน  $V$  เพื่อให้ทราบหลักทรัพย์ใน กรอบครองมีความอ่อนไหวต่อการเปลี่ยนแปลงของราคา  $V_o$  คือ มูลค่าปัจจุบันที่จะหา สำหรับ หลักทรัพย์ในกรอบครองที่ได้รับรายได้คงที่ สำหรับกรณีนี้ ให้  $\Delta = 0.5$  และสถานะการซื้อ (long position) เป็นเงื่อนไขอย่างง่าย โดยเปลี่ยน 50% เป็นหนึ่งหน่วยภายใต้สินทรัพย์ หลักทรัพย์ใน กรอบครอง  $\Delta$  สามารถคำนวณได้อย่างง่ายโดยใช้ผลรวมของแต่ละเคลต้า

ระดับของความสูญเสียในมูลค่า  $dV$  สามารถได้ดังสมการที่ (3.8) นี้

$$dV = \left. \frac{\partial V}{\partial S} \right|_o dS = \Delta_o \times dS \quad (3.8)$$

ซึ่งจะนำไปสู่ระดับของการเปลี่ยนแปลงของราคา  $dS$  เพราะเป็นความสัมพันธ์แบบเชิง เส้น ขอบเขตของความสูญเสียของ  $V$  ในส่วนที่ควบคุมได้ นำมาซึ่งมูลค่าของ  $S$  ถ้าเป็นการ กระจายแบบปกติ ค่าความเสี่ยงของหลักทรัพย์ในกรอบครองสามารถหาได้จากผลคูณของโอกาส และค่าความเสี่ยงภายใต้ตัวแปรที่กำหนด ดังสมการที่ (3.9)

$$VAR = |\Delta_o| \times VAR_S = |\Delta_o| \times (\alpha \sigma S_o) \quad (3.9)$$

เมื่อ  $\alpha$  เป็นความแปรปรวนมาตรฐานที่ระบุถึงระดับความเชื่อมั่น ตัวอย่าง  $\alpha = 1.645$  ที่ระดับความเชื่อมั่น 95 % ดังนั้น เรานำ  $\sigma(dS/S)$  ณ ความแปรปรวนมาตรฐานของอัตราดอกเบี้ยเปลี่ยนแปลงในราคา โดยมีสมมุติฐานว่าอัตราดอกเบี้ยมีการกระจายแบบปกติ เพราะค่าความเสี่ยงสามารถแก้ปัญหาลงตัว (closed-form) ด้วยการวิเคราะห์ (analytical) ค่าความเสี่ยงเป็นเครื่องมือในการคำนวณมูลค่าหลักทรัพย์ในกรอบครั้งเดียว 1 ครั้ง ณ เวลาปัจจุบันของ  $V_0$

ตัวอย่าง สมมติว่าผู้ถือสัญญาซื้อออปชันสำหรับค่าสินทรัพย์ กำหนดให้  $V = 0.2S$  เมื่อ  $S$  เป็นราคาปัจจุบัน (Spot price) ของตราสาร และ  $V$  เป็นมูลค่าสินทรัพย์ของออปชัน โดยราคาปัจจุบันสำหรับสินทรัพย์ \$100 และค่าความเสี่ยงสำหรับออปชันสามารถหาได้ดังนี้

$$\text{วิเคราะห์ตำแหน่งแรก: } \Delta_0 = 0.2S$$

$$\text{มูลค่าราคาปัจจุบัน: } S_0 = 100 \text{ บาท}$$

วัดค่าความเบี่ยงเบนมาตรฐานของราคาปัจจุบัน:  $\sigma(dS/S) = 1$  เปอร์เซ็นต์/วัน กำหนดให้ขอบเขตเวลาเป็นรายวัน และตั้งระดับความเชื่อมั่น  $c = 99\%$  จะทำให้ได้  $\alpha = 2.33$  โดยการคำนวณของวันเวลาล่วงหน้าของความเสียหายเป็น

$$\text{VAR} = |\Delta_0| \times (\alpha \sigma S_0) = 0.2 \times 2.33 \times 0.01 \times 100 = 0.466 \text{ บาท}$$

สำหรับหลักทรัพย์ในกรอบที่มีรายได้คงที่ผลของปัจจัยความเสี่ยงที่เป็นผลตอบแทน  $y$  และความสัมพันธ์ของผลตอบแทนได้ต่อราคา (price-yield) แสดงดังสมการที่ (3.10)

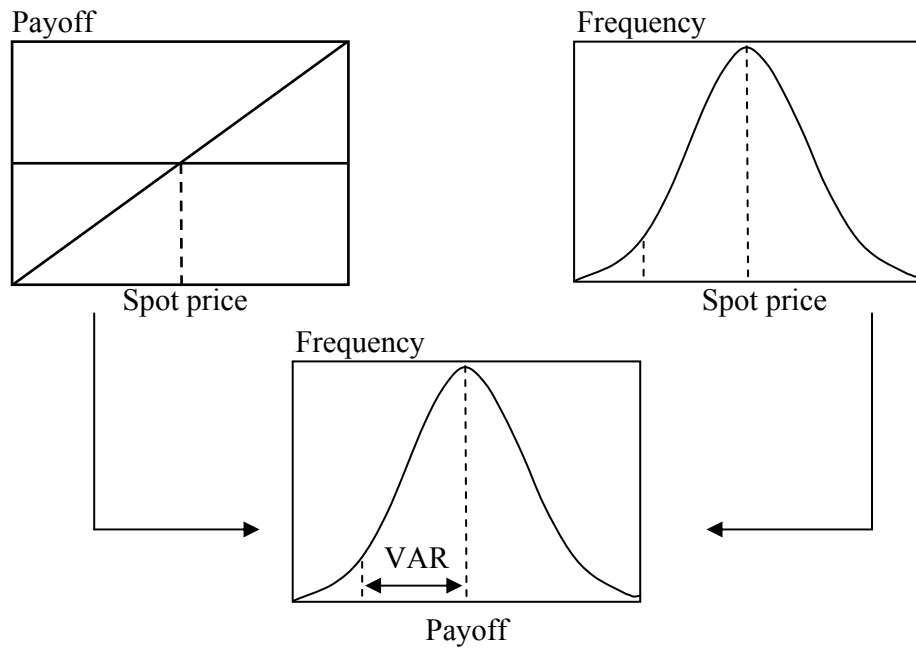
$$dV = -D * V dy \quad (3.10)$$

เมื่อ  $D *$  คือ modified duration ในกรณีนี้ ค่าความเสี่ยงของกองทรัพย์สินคือ สมการที่ (3.11)

$$\text{VAR} = (D * V) \times (\alpha \sigma) \quad (3.11)$$

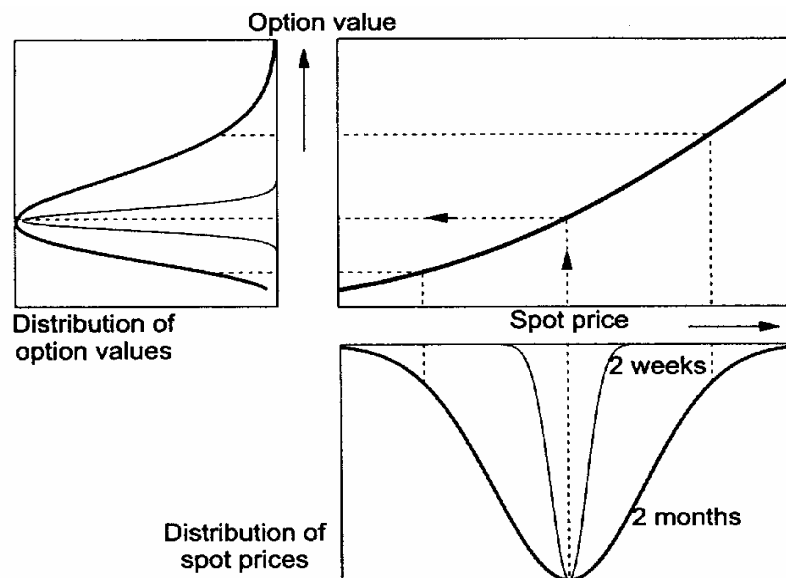
เมื่อ  $\sigma(dy)$  คือการเปลี่ยนแปลงในระดับผลตอบแทนที่เปลี่ยนแปลงได้ง่าย โดยสมมติให้การเปลี่ยนแปลงของผลตอบแทนที่เป็นการกระจายปกติ วิธีนี้มีตัวอย่างอธิบายโดยรูปที่ 3.1

เมื่อได้รับกำไร ตามฟังก์ชันเชิงเส้นภายใต้ราคาปัจจุบันของตราสารอ้างอิง (spot price) แสดงดังรูปบนซ้ายเป็นราคาที่มีการกระจายปกติ ในรูปด้านขวา ผลก็คือกำไรที่มีการกระจายแบบปกติด้วยดังแสดงดังรูปด้านล่าง ค่าความเสี่ยงสำหรับกำไรและค่าความเสี่ยงของราคาสามารถดูได้จากที่แสดงไว้ เป็นการจับคู่กันแบบหนึ่งต่อหนึ่ง ระหว่างเครื่องมือวัดค่าความเสี่ยง 2 ตัว



รูปที่ 3.1 ลักษณะคิดมูลค่าเคลด้าปกติ [13]

การพยากรณ์จะขึ้นอยู่กับทางเลือกหรือเงื่อนไขของขนาดหลักทรัพย์ในกรอบกรอบยกตัวอย่างการพิจารณาอย่างง่ายของกรณีสถานะการซื้อสิทธิที่จะซื้อตราสารอปชัน (call option) ในกรณีนี้เราสามารถกระจายมูลค่าของตราสารอปชัน เพราะว่าความสัมพันธ์ระหว่าง  $V$  กับ  $S$  เป็นความสัมพันธ์แบบหนึ่งต่อหนึ่ง กล่าวคือ การกำหนดฟังก์ชันของราคาและค่าต่างๆของ  $S$  สามารถถ่ายทอดไปเป็นค่าของ  $V$  ได้เช่นเดียวกัน ดังรูปประกอบรูปที่ 3.2



รูปที่ 3.2 ลักษณะคิดมูลค่าเคลด้าปกติ ในตราสารอปชัน [13]

ซึ่งแสดงถึงการกระจายของราคาปัจจุบันของตราสารอ้างอิง ในการถ่ายทอดการกระจายไปสู่มูลค่าของสัญญาออปชัน รูปทางซ้ายมือเป็นการกระจายของสัญญาออปชันจะมีหางทอดยาวไปทางขวาตามการเพิ่มของศักยภาพที่เพิ่มขึ้น ส่วนแนวโน้มที่ลดลงจะถูกจำกัดด้วยค่าพรีเมียมของสัญญา โดยจะมีการเคลื่อนไหวแบบไม่เป็นเชิงเส้นต่อสิ่งตอบแทน (payoff) บนสัญญาออปชัน

เมื่อ  $c$ -th ควอร์ไทล์ ( $c$ -th quantile) สำหรับ  $V$  ซึ่งเป็นฟังก์ชันอย่างง่าย ในการหามูลค่าจาก  $c$ -th ควอร์ไทล์ ของ  $S$  สำหรับการซื้อตราสารออปชัน (long call option) จะได้ว่ามูลค่าที่สูญเสียสำหรับ  $V$  ณ ระดับความเชื่อมั่นที่กำหนด คือ  $S^* = S_0 - \alpha\sigma S_0$  และ

$$VAR = V(S_0 - \alpha\sigma S_0) \quad (3.12)$$

ความไม่แน่ชัดของผลกระทบที่ไม่เป็นเชิงเส้นนั้นจะขึ้นอยู่กับกรอบกำหนดของสัญญาออปชันและขอบเขตราคาปัจจุบันของตราสารที่อยู่เหนือกว่าขอบเขต ตัวอย่างของสัญญาออปชันที่แสดงอยู่ เป็นสัญญาที่จะซื้อทองคำอายุใน 3 เดือน การกระจายของสัญญาจะมีลักษณะดังที่เห็นในรูปที่ 3.2 กำหนดการเปลี่ยนแปลงที่ 20% ต่อปี และขอบเขตของค่าความเสี่ยงที่ 2 เดือน หรือนานกว่านั้น

จากรูปแสดงการกระจายที่ลดลงของค่าความเสี่ยง ในขอบเขต 2 สัปดาห์ นั้นคือการกระจายของสัญญาออปชันโดยปกติแล้วไม่สามารถแยกออกจากกันได้ หรือรูปการกระจายของสัญญาออปชันไม่จำเป็นต้องผิดไปจากหรือขัดแย้งกับลักษณะแบบเคลด้าปกติ คุณภาพของการประมาณการนี้จะขึ้นอยู่กับขอบเขตของลักษณะไม่เป็นเชิงเส้น ซึ่งขึ้นกับฟังก์ชันประเภทของสัญญาออปชัน ระยะเวลาครบกำหนด และขอบเขตของค่าความเสี่ยง ค่าความเสี่ยงที่มีขอบเขตแคบจะดีในการประมาณการด้วยวิธีแบบเคลด้าปกติ

### 3.4.2 แบบมูลค่าเต็ม (Full Valuation)

ในบางสถานการณ์การใช้วิธีเคลด้าปกติ โดยรวมแล้วไม่เพียงพอ เช่น กรณีอัตราแลกเปลี่ยนสัญญากับสัญญาที่ใกล้เคียงอายุ ที่จะส่งต่อไปยังการกระจายที่สมมาตรของค่าตอบแทน

ตัวอย่างของปัญหาของการแกว่งค่าของราคาในระยะยาว เกี่ยวกับการซื้อและการขายของสัญญากับรายได้ที่เสียไป ซึ่งเป็นผลรวมของค่าธรรมเนียมจะเป็นจริงเมื่ออัตราแลกเปลี่ยนในปัจจุบันของสัญญาไม่เคลื่อนที่ไปตลอด โดยทั่วไปไม่เพียงพอที่จะหาค่าของหลักทรัพย์ในกรอบการ ๓ ปลายสุดทั้ง 2 ข้าง มูลค่าระหว่างปลายสุดทั้ง 2 จะต้องมีการตรวจสอบ

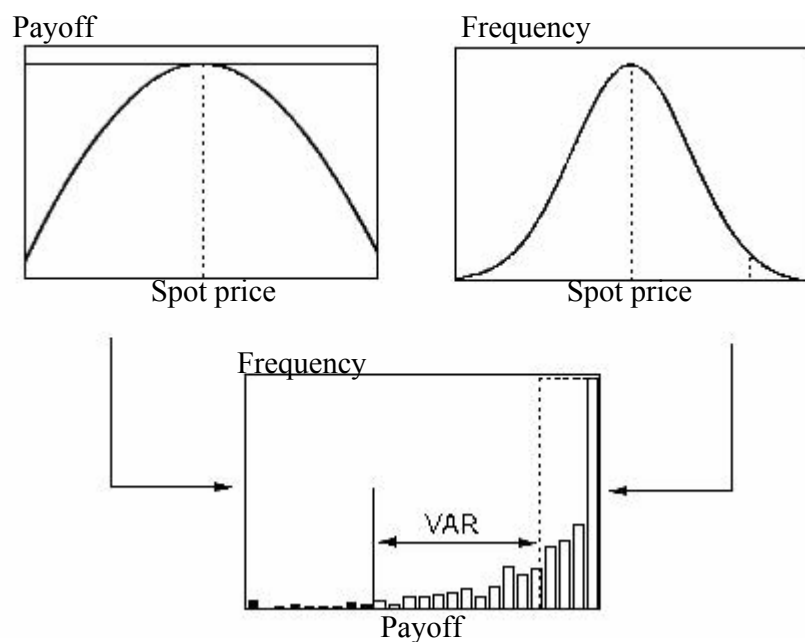
แบบมูลค่าเต็มจะพิจารณามูลค่าหลักทรัพย์ในกรอบการ สำหรับขอบเขตที่กว้างของระดับราคาคง สมการที่ (3.13)

$$dV = V(S_1) - V(S_0) \quad (3.13)$$

$S_t$  เป็นมูลค่าราคาที่เป็นปัจจัยความเล็งใหม่ สามารถหาได้โดยวิธีจำลอง (simulation methods) วิธีจำลองแบบมอนติ คาร์โล (monte carlo) ที่เชื่อถือได้บนการกระจายแบบเจาะจง ตัวอย่างการกระจายแบบปกติเป็นตามสมการที่ (3.14)

$$dS / S \approx N(0, \sigma^2) \quad (3.14)$$

ทางเลือกแบบจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีต เป็นตัวอย่างที่ง่ายโดยอาศัยข้อมูลย้อนหลังไม่นาน สำหรับแต่ละการเคลื่อนไหวของมูลค่าหลักทรัพย์ในกรอบครองบนวันที่เป้าหมาย การใช้วิธีแบบมูลค่าเต็มเป็นวิธีที่มีศักยภาพ มีความละเอียดหรือความแน่นอนมาก เพราะพิจารณาสำหรับแบบไม่เป็นเชิงเส้น ผลประโยชน์ที่ได้รับเข้ามาและโอกาสของผลกระทบของระยะเวลาที่ลดน้อยลง ซึ่งวิธีเคลดต้าปกติละเลย ค่าความเสี่ยงจะคำนวณจากเปอร์เซ็นต์ไทล์ (percentiles) ของการกระจายผลตอบแทนทั้งหมด ในการคำนวณวิธีนี้ใช้ความต้องการ (demand) ที่แท้จริง เพราะจำเป็นต้องกำหนดตามมูลค่าตามตลาด (mark-to-market) หลักทรัพย์ในกรอบครองทั้งหมดที่มีมูลค่าขนาดใหญ่ของตัวแปรที่อยู่ภายใต้เชิงสุ่มที่แท้จริง



รูปที่ 3.3 การกระจายแบบไม่เป็นเชิงเส้นของฟังก์ชันผลตอบแทน [13]

แสดงดังรูปที่ 3.3 แสดงการกระจายแบบไม่เป็นเชิงเส้นของฟังก์ชันผลตอบแทนสำหรับการถือระยะสั้นการกระจายมีความลาดเอียงไปทางซ้ายอย่างหนาแน่น และการกระจายไม่ได้มุ่งไปในทางที่เก็งช้องกับค่าความเสี่ยงของหลักทรัพย์ในกรอบครองภายใต้กรอบของสินทรัพย์ ปัญหาคือแนวคิดแบบจำลองจำเป็นต้องใช้เวลาในการคำนวณเมื่อเกี่ยวข้องกับหลักทรัพย์ในกรอบครองที่มีขนาดใหญ่ ผลก็คือได้มีพัฒนาวิธีนี้ให้การคำนวณมีความรวดเร็วขึ้น



### 3.4.3 แบบเดลต้า-แกมมา (Delta-Gamma Approximations or “Greeks”)

มีความเป็นไปได้ในการขยายการวิเคราะห์วิธีแบบเดลต้าปกติ ออกไปอย่างง่ายโดยการหาอนุพันธ์ในระดับที่สูงขึ้นไป ทำให้สามารถปรับปรุงคุณภาพการประมาณการเชิงเส้นโดยการเพิ่มเทอมของฟังก์ชันการกระจาย Taylor สมการที่ (3.15)

$$\begin{aligned} dV &= \frac{\partial V}{\partial S} dS + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 V}{\partial S^2} dS^2 + \frac{\partial V}{\partial t} dt + \dots \\ &= \Delta dS + \frac{1}{2} \Gamma dS^2 + \Theta dt + \dots \end{aligned} \quad (3.15)$$

เมื่อ  $\Gamma$  คืออนุพันธ์อันดับ 2 ของมูลค่าของหลักทรัพย์ในกรอบวง และ  $\Theta$  คืออนุพันธ์ย่อยเทียบกับเวลา ในการกำหนดการตัดสินใจสำหรับรายได้คงที่ของหลักทรัพย์ในกรอบวง ความสัมพันธ์ของผลตอบแทนกับราคาเป็นดังสมการที่ (3.16)

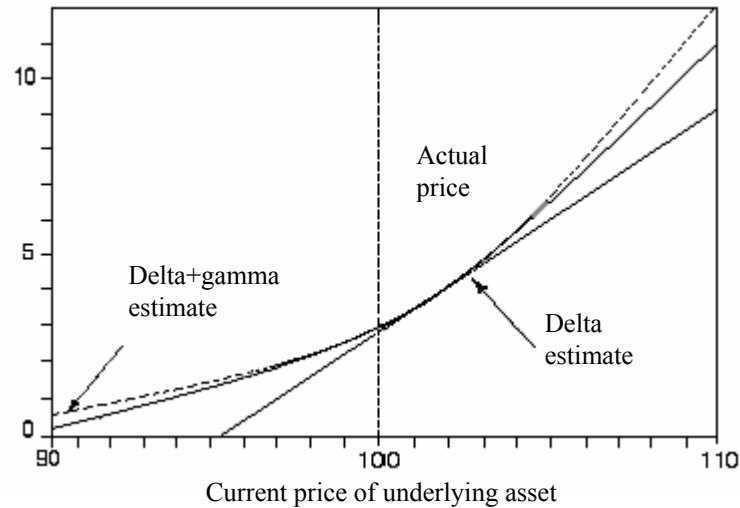
$$dV = -(D * V)dy + \frac{1}{2}(CV)dy^2 + \dots \quad (3.16)$$

เมื่อสัมประสิทธิ์ของอนุพันธ์อันดับที่ 2 นั้น  $C$  มีลักษณะโค้งออกด้านนอก (โค้งเข้าหาจุดกำเนิด) คล้ายกับ  $\Gamma$  รูปที่ 3.4 อธิบายการประมาณการผู้ถือที่ซื้อตราสารสิทธิออพชัน แสดงถึงแบบจำลองเชิงเส้นที่ใช้การได้ แม้เพียงการเปลี่ยนแปลงเพียงเล็กน้อยรอบมูลค่าดั้งเดิม สำหรับการเปลี่ยนแปลงขนาดใหญ่ การประมาณค่าแบบเดลต้า-แกมมา จะเหมาะสมกว่า

โดยใช้การกระจายแบบ Taylor ในการคำนวณค่าความเสี่ยง สำหรับผู้ถือที่ซื้อตราสารสิทธิออพชัน ในสมการที่ (3.12) ผลที่ได้ดังสมการที่ (3.17)

$$\begin{aligned} VAR &= V(S_0) - V(S_0 - \alpha\sigma S_0) \\ &= V(S_0) - [V(S_0) + \Delta(-\alpha\sigma S) + \frac{1}{2} \Gamma(-\alpha\sigma S)^2] \\ &= |\Delta|(\alpha\sigma S) - \frac{1}{2} \Gamma(\alpha\sigma S)^2 \end{aligned} \quad (3.17)$$

สูตรนี้ใช้ได้จริงสำหรับผู้ถือและผู้ขายที่มีสิทธิทั้งการซื้อและการขายตราสารออพชัน ถ้า  $\Gamma$  เป็นบวก ซึ่งมีความเกี่ยวข้องกับสถานะผู้ถือสุทธิของตราสารออพชัน ในเทอมที่ 2 จะเป็นเทอมลดค่าความเสี่ยงของเชิงเส้น ซึ่งแสดงดังรูปที่ 3.4 แสดงความเสี่ยงที่ลดลงของตราสารออพชันน้อยกว่าค่าจากประมาณการแบบเดลต้า ถ้า  $\Gamma$  เป็นลบ และมีความสัมพันธ์กับสถานะผู้ขายสุทธิในตราสารออพชัน โดยค่าความเสี่ยงจะเพิ่มขึ้น



รูปที่ 3.4 การประมาณการณ้เชิงเส้น แบบเดลต้า-แกมมา [13]

ตัวอย่าง ถ้าสมมติผู้ถือตราสารอปชันให้มูลค่าสินทรัพย์เป็น  $V = 0.2S + 0.02S^2$  เมื่อ  $S$  เป็นราคาปัจจุบัน ภายใต้สินทรัพย์และ  $V$  เป็นมูลค่าสินทรัพย์ของตราสารอปชัน โดยราคาปัจจุบันสำหรับสินทรัพย์เป็น 100 บาท และค่าความเสี่ยงสำหรับค่าอปชันด้วยแบบเดลต้าปกติเป็น 0.466 บาท ในตัวอย่างที่แล้ว สามารถหาตามวิธีแบบเดลต้า-แกมมา ดังนี้

วิเคราะห์ตัวแปร :  $\Delta_0 = 0.2$  และ  $\Gamma = 0.04$

มูลค่าปัจจุบัน :  $S = 100$  บาท

วัดค่าเบี่ยงเบนมาตรฐานของราคาปัจจุบัน :  $\sigma(dS/S) = 1$  เปอร์เซ็นต์/วัน กำหนดให้ขอบเขตเวลาเป็นรายวัน และตั้งระดับความเชื่อมั่น  $c = 99\%$  จะทำให้ได้  $\alpha = 2.33$  ใช้สมการที่ (3.11) คำนวณค่าความเสี่ยงสำหรับกองทรัพย์สินจะได้

$$\begin{aligned} \text{VAR} &= \left| \Delta(\alpha\sigma S) - \frac{1}{2}\Gamma(\alpha\sigma S)^2 \right| \\ &= 0.2 \times 2.33 \times 0.01 \times 100 - \frac{1}{2} \times 0.04 \times (2.33 \times 0.01 \times 100)^2 = 0.358 \text{ บาท} \end{aligned}$$

ซึ่งค่าที่ได้จะน้อยกว่า 0.466 บาท

การเปลี่ยนรูปจะไม่เกิดประโยชน์ ถ้า  $V(S)$  เป็นฟังก์ชันที่ซับซ้อนมากในตัวแปรเชิงสุ่มจำนวนมากของ  $dS$  และ  $dS^2$  จากการกระจายแบบ Taylor [สมการที่ (3.15)] วิธีง่ายที่สุดคือวิธีเดลต้า-แกมมา-เดลต้า (delta-gamma-delta method) โดยการนำความแปรปรวนทั้ง 2 ข้างของสมการที่ชคณิตที่มีกำลังสอง [สมการที่ (3.15)] จะได้ สมการที่ (3.18)

$$\sigma^2(dV) = \Delta^2 \sigma^2(dS) + \left(\frac{1}{2}\Gamma\right)^2 \sigma^2(dS^2) + 2\left(\Delta \frac{1}{2}\Gamma\right) \text{cov}(dS, dS^2) \quad (3.18)$$

ถ้าตัวแปร  $dS$  มีการกระจายแบบปกติ และถ้าเทอมสุดท้ายของสมการมีค่าเป็น 0 หรือหายไปภายใต้ข้อสมมติว่า  $V(dS^2) = 2V(dS)^2$  จะได้สมการที่ (3.19)

$$\sigma^2(dV) = \Delta^2 \sigma^2(dS) + \frac{1}{2} [\Gamma \sigma^2(dS)]^2 \quad (3.19)$$

สมมติให้ขณะนี้ตัวแปร  $dS$  และ  $dS^2$  ต่างก็มีการกระจายแบบปกติ ดังนั้น  $dV$  ก็มีการกระจายแบบปกติด้วย ซึ่งกำหนดค่าความเสี่ยงโดยสมการที่ (3.20)

$$VAR = \alpha \sqrt{(\Delta \sigma)^2 + 1/2(\Gamma S^2 \sigma^2)^2} \quad (3.20)$$

เป็นเพียงการประมาณถ้า  $dS$  เป็นปกติการยกกำลังเป็น  $dS^2$  ไม่สามารถมีการกระจายเป็นปกติได้แน่ที่เดียวกันเป็นตัวแปร Chi-squared

การพิจารณาสัมประสิทธิ์ความลาดเอียงของ  $\xi$  โดยที่การใช้ skewness จำนวนได้  $\xi = [E(dV^3) - 3E(dV^2)E(dV) + 2E(dV)^3] / \sigma^3(dV)$  ที่กำลัง 3 ของ  $dV$  เป็น  $E(dV^3) = (9/2)\Delta^2 \Gamma S^4 \sigma^4 + (15/8)\Gamma^3 S^6 \sigma^6$  ค่าความเสี่ยงที่ถูกต้อง โดยการใช้ที่เรียกกันว่า Cornish-Fisher expansion ซึ่งจะสามารถโดยแทนที่  $\alpha$  ในสมการที่ (3.20) ได้ดังสมการที่ (3.21)

$$\alpha' = \alpha - 1/6(\alpha^2 - 1)\xi \quad (3.21)$$

สำหรับความลาดเอียงที่เป็น 0 จะไม่ถูกต้องภายใต้การกระจายแบบปกติ เมื่อความลาดเอียงที่มีค่าเป็นลบ ค่าความเสี่ยงนั้นจะเพิ่มขึ้น [14]

วิธีที่ 2 คือวิธีเดลต้า-แกมมา-มอนติคาร์โล (Delta-Gamma-Monte Carlo method) เป็นการจำลองเชิงสุ่มจากปัจจัยความเสี่ยงของ  $S$  และใช้การประมาณการกระจายแบบ Taylor มาใช้สร้างแบบจำลองการเคลื่อนที่ในมูลค่าของตราสารออพชัน วิธีนี้รู้จักกันว่า การจำลองเฉพาะส่วน (partial-simulation) โดยยังคงมูลค่าภายใน เพราะหลักทรัพย์ในครอบครองมีมูลค่าเต็ม ณ จุดเริ่มต้น  $V_0$  เท่านั้น ค่าความเสี่ยงสามารถหาได้โดยอาศัยกฎหลักของการกระจายจากมูลค่าของหลักทรัพย์ในครอบครอง

ในทางทฤษฎีวิธีแบบเดลต้า-แกมมา สามารถครอบคลุมไปถึงที่มาของความเสี่ยงอันหลากหลาย ในโครงสร้างดังจะเห็นได้จากสมการที่ (3.22)

$$dV(S) = \Delta' dS + 1/2 (dS)' \Gamma (dS) + \dots \quad (3.22)$$

เมื่อ  $dS$  เป็นเวกเตอร์ของ  $N$  ที่เปลี่ยนแปลงตามราคาตลาด  $\Delta$  เป็นเวกเตอร์ของ  $N$  เดลต้า และ  $\Gamma$  เป็นเมตริกซ์สมมาตร  $N \times N$

ซึ่งวิธีแบบเดลต้าแกมมา ไม่เหมาะสมที่จะนำไปใช้จริงกับความเสี่ยงที่มีหลากหลายที่มา เพราะจำเป็นต้องเพิ่มข้อมูลในทางเรขาคณิต ตัวอย่างเช่น ให้  $N = 100$  เราต้องประมาณค่าของ  $\Delta$  100 ค่า ค่าประมาณความแปรปรวนร่วม (Covariance) ของผลรวมทางเมตริกซ์ 5050 ค่า และรวมกับ 5050 ค่าสำหรับเมตริกซ์  $\Gamma$  โดยการหาอนุพันธ์ลำดับที่ 2 ของแต่ละตำแหน่งที่เกี่ยวข้องกับที่มาของความเสียง  $\Gamma_{i,j} = \partial^2 V / \partial S_i \partial S_j$  วิธีปฏิบัตินี้เพียงส่วนประกอบตามแนวเส้นทแยงมุมในรูปที่ 3.4 มาพิจารณา ดังนั้นวิธีมอนติ คาร์โล แบบเต็มรูปแบบจึงเป็นเครื่องมือวัดค่าความเสี่ยงนำมาใช้ได้หลายช่องทางสำหรับหลักทรัพย์ในกรอบครองขนาดใหญ่ [13]

### 3.4.4 การเปรียบเทียบแต่ละวิธี

สรุป ในตารางที่ 3-1 จำแนกวิธีวัดค่าความเสี่ยงแบบต่าง ๆ ทั้งหมด ซึ่งแต่ละวิธีมีความเหมาะสมแตกต่างกันไปตามสถานการณ์ และการเลือกขอบเขตของค่าความเสี่ยง [13]

ตารางที่ 3-1 แยกแยะวิธีวัดค่าความเสี่ยงแบบต่าง ๆ ทั้งหมด [13]

Risk Factor Distribution	Valuation Method	
	Local Valuation	Full Valuation
Analytical	Delta-normal	Not used
	Delta-gamma-delta	
Simulated	Delta-gamma-MC	Monte Carlo (MC)
		Grid MC
		Historical

สำหรับหลักทรัพย์ในกรอบครองขนาดใหญ่ และเมื่อการใช้สถิติไม่ใช่ปัจจัยสำคัญ วิธีแบบเดลต้าปกติจะเป็นวิธีที่จัดการได้เร็วและมีประสิทธิภาพ

สำหรับหลักทรัพย์ในกรอบครองที่มีที่มาของความเสียงน้อย และมีส่วนประกอบของตราสารเป็นแก่นสาระสำคัญ วิธีแบบเดลต้าแกมมา จึงเหมาะที่จะเป็นวิธีที่เที่ยงตรงในการคำนวณหาค่าธรรมเนียม (ต้นทุน) ที่ต่ำ

สำหรับหลักทรัพย์ในกรอบครองที่มีส่วนประกอบของตราสารเป็นแก่นสาระสำคัญ เช่น การจ้างอง หรือที่มีขอบเขตของระยะเวลาสั้น วิธีแบบมูลค่าเต็มเป็นวิธีที่มีความจำเป็น

### 3.5 วิธีเดลต้าปกติ (Delta-Normal Method)

ถ้าหลักทรัพย์ในกรอบครองประกอบด้วยหุ้นและมีการกระจายปกติ การประมาณความสัมพันธ์อย่างง่าย โดยใช้เครื่องมือวัดค่าความเสี่ยงของผลตอบแทนของหลักทรัพย์ในกรอบครองคือสมการที่ (3.23)

$$R_{p,t+1} = \sum_{i=1}^N w_{i,t} R_{i,t+1} \quad (3.23)$$

เมื่อ  $w_{i,t}$  เป็นน้ำหนักที่ลงทุนในสินทรัพย์  $i$  ของการซื้อขายหลักทรัพย์ในกรอบวง เมื่อผลตอบแทนของหลักทรัพย์ในกรอบวงเป็นส่วนผสมเชิงเส้นของตัวแปรปกติจะมีการกระจายปกติด้วยการใช้เมตริกซ์ ค่าความแปรปรวนของหลักทรัพย์ในกรอบวงกำหนดโดยสมการที่ (3.24)

$$\sigma^2(R_{p,t+1}) = w_t' \sum_{t+1} w_t \quad (3.24)$$

เมื่อ  $\sum_{t+1}$  เป็นการประมาณการของเมตริกซ์ค่าความแปรปรวนร่วม (covariance matrix) ครอบคลุมขอบเขตของค่าความเสี่ยง ปัญหาคือค่าความเสี่ยงจะใช้สำหรับวัดหลักทรัพย์ในกรอบวงที่มีขนาดใหญ่และซับซ้อนตลอดเวลา วิธีเคลต้าปกติจะอธิบายกระบวนการอย่างง่ายดังมีขั้นตอนการพิจารณาดังนี้ คือ

- ระบุรายละเอียดของปัจจัยความเสี่ยง
- จับคู่ (mapping) ที่เป็นเชิงเส้นโดยวิธีเคลต้าปกติในกองทัพสินไปยังปัจจัยความเสี่ยง
- วิธีเคลต้าปกติจะทำการรวบรวมค่าความเสี่ยง
- คำนวณประมาณเมตริกซ์ค่าความแปรปรวนของปัจจัยความเสี่ยง
- คำนวณความเสี่ยงโดยรวมของกองทัพสิน

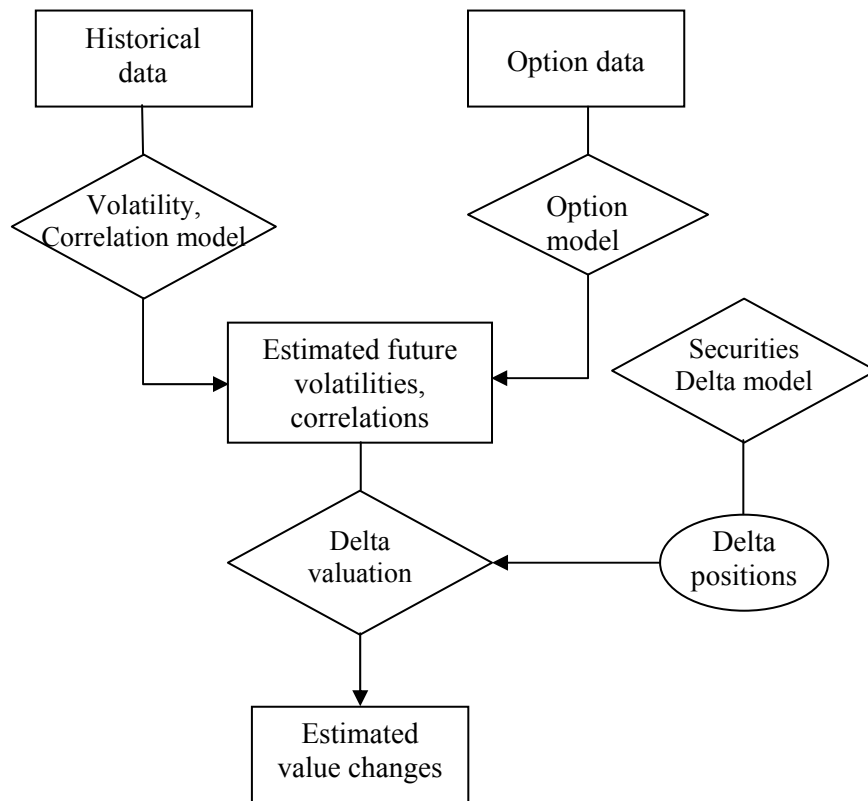
กระบวนการจับคู่เป็นประโยชน์ให้  $x_{i,t}$  เป็นการรวมระหว่างเครื่องมือทั้งหมดสำหรับแต่ละปัจจัยความเสี่ยง ค่าความเสี่ยงของหลักทรัพย์ในกรอบวง คือสมการที่ (3.25)

$$VAR = \alpha \sqrt{x_t' \sum_{t+1} x_t} \quad (3.25)$$

โดย  $x_t'$  คือ ทรานสโพซของ  $x_t$  ภายในแต่ละประเภทของแบบจำลอง 2 วิธี ดังกล่าวข้างต้นสามารถใช้ผลรวมทางเมตริกซ์ของค่าความแปรปรวนเป็นเครื่องมือที่สามารถใช้ข้อมูลในอดีตอันเดียวเป็นหลัก และสามารถรวมเครื่องมือความเสี่ยงของตราสารอปชันหรือสามารถใช้ส่วนผสมของทั้งคู่ โดยนัยของตราสารอปชันกับข้อมูลในอดีต แต่ไม่ง่ายสำหรับการหาความเสี่ยงของทรัพย์สินทุกประเภทเมื่อนำมารวมกัน ดังรูปภาพที่ 3.5 รายละเอียดขั้นตอนวิธีเคลต้าปกติ

วิธีเคลต้าปกติเป็นการคำนวณอย่างง่ายโดยอาศัยการทวิคูณทางเมตริกซ์อย่างง่าย ทำให้รวดเร็วเพราะแทนที่แต่ละตำแหน่งโดยแบบเชิงเส้น และวิธีนี้เป็นส่วนสำคัญส่วนหนึ่งของวิธีการคำนวณค่าความเสี่ยงในระบบ *RiskMetric*<sup>TM</sup> หรือ Parametric Approach แต่ยังคงมีปัญหาอยู่คือค่าความเสี่ยงที่ไม่สม่ำเสมอ (fat tails) [13] ในการกระจายของผลตอบแทนของสินทรัพย์ทางการเงินจำนวนมาก ซึ่งรบกวนความถูกต้อง เพราะค่าความเสี่ยงจะจับพฤติกรรมของผลตอบแทน

ของหลักทรัพย์ในกรอบครอง ในสถานการณ์แบบจำลองพื้นฐานบนการกระจายแบบปกติมักจะประมาณส่วนที่อยู่ภายนอก และค่าความเสี่ยงต่ำไป



รูปที่ 3.5 รายละเอียดขั้นตอนวิธีเดลต้าปกติ [13]

บางส่วนของค่าความเสี่ยงที่ไม่สม่ำเสมอสามารถอธิบายได้ในเทอมของความเสี่ยงที่ผันแปรไปตามเวลาหลังจากการปรับปรุงยังคงมีข้อสังเกตจำนวนมากในทาง [13] และยังไม่เพียงพอที่จะเป็นเครื่องวัดความเสี่ยงของแบบไม่เป็นเชิงเส้น

### 3.6 วิธีจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีต

วิธีจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีตเป็นวิธีที่ได้รับการสนับสนุนจากวิธีมูลค่าเต็ม (Full Valuation) ดังรูปที่ 3.6 เกิดจากข้อมูลในอดีตและปรับน้ำหนักในปัจจุบันตามข้อมูลเวลาของผลตอบแทนในอดีต ดังสมการที่ (3.26)

$$R_{p,k} = \sum_{i=1}^N w_{i,t} R_{i,k} \quad \text{เมื่อ } k=1, \dots, t \quad (3.26)$$

เมื่อ  $w_{i,t}$  เป็นน้ำหนักที่ลงทุนในสินทรัพย์ตามมูลค่าปัจจุบัน ส่วน  $R_{i,k}$  เป็นผลตอบแทนที่สร้างจากที่ผ่านมาในอดีตของหลักทรัพย์ในกรอบครองโดยสมมุติเพื่อใช้ในสภาพปัจจุบันแนวคิด

นี้บางครั้งเรียกว่า “การเร่งการเติบโต” (bootstrapping) เพราะนำไปสู่การใช้การกระจายที่เป็นจริงของข้อมูลในอดีต

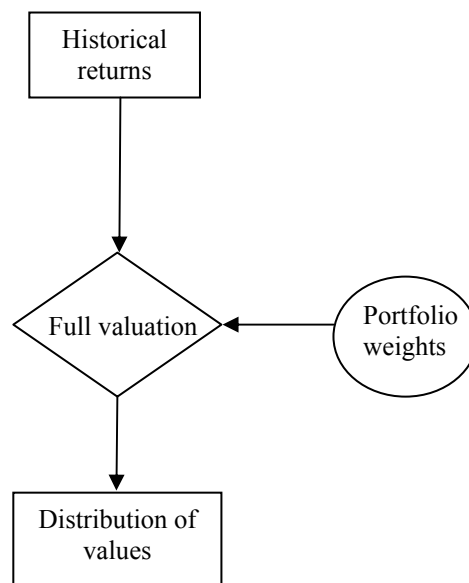
กรณีทั่วไปวิธีมูลค่าเต็ม จำเป็นต้องกำหนดราคาที่เหมาะสม เช่น เส้นผลตอบแทน แทนที่ผลตอบแทนที่จะได้เป็นข้อสมมุติของราคาในอนาคตสำหรับ scenario  $k$  บรรลุจากการปรับปรุงการเปลี่ยนแปลงราคาในอดีตไปสู่ระดับปัจจุบันของราคา ดังสมการที่ (3.27)

$$S_{i,k}^* = S_{i,0} + \Delta S_{i,k} \quad \text{เมื่อ } i=1, \dots, N \quad (3.27)$$

โดยที่  $V_{p,k}^*$  เป็นมูลค่าของหลักทรัพย์ในกรอบกรงใหม่ ดังนั้นคำนวณจากสมมุติฐานของราคา บางที่รวมความสัมพันธ์แบบไม่เป็นเชิงเส้นเข้าไปใน [13]  $V_k^* = V(S_{i,k}^*)$  ซึ่งก็คือการสร้างสมมุติฐานของผลตอบแทนตรงกันกับแบบจำลอง  $k$  ดังสมการที่ (3.28)

$$R_{p,k} = \frac{V_k^* - V_0}{V_0} \quad (3.28)$$

ค่าความเสี่ยงจะมีการกระจายอย่างสมบูรณ์จากสมมุติฐานทางสถิติ เมื่อข้อมูล scenario ย้อนหลัง กำหนดน้ำหนักที่เหมือนกันของ  $(1/t)$



รูปที่ 3.6 วิธีจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีต [13]

ทางเลือกของคาบเวลาจะเป็นตัวสะท้อนการ tradeoff ระหว่างการใช้ขนาดตัวอย่างระยะสั้นและระยะยาว ช่วงที่กว้างกว่าในระยะยาวจะสร้างความแน่นอนในการคาดประมาณ แต่ก็สามารถใช้ข้อมูลที่ไม่สัมพันธ์กัน ด้วยเหตุนี้ความคิดพลาดที่สำคัญคือขบวนการ การเปลี่ยนแปลงของข้อมูลที่เป็นรากฐาน

ซึ่งข้อดีของวิธีนี้เป็นเครื่องมืออย่างง่ายที่เก็บข้อมูลในอดีตเทียบกับราคาตลาดของแต่ละวัน (mark-to-market) ข้อมูลนี้สามารถเก็บไว้สำหรับใช้ในการประมาณค่าความเสี่ยงในภายหลัง

การจำลองโดยใช้ข้อมูลในอดีตด้วยวงจรระยะสั้น (short-circuits) จำเป็นต้องคาดประมาณเมตริกซ์ค่าความแปรปรวนร่วม ทำง่าย ๆ โดยการคำนวณกรณีของกองทรัสต์สินที่มีขนาดใหญ่มีหลักทรัพย์จำนวนมากและในคาบเวลาสั้น ๆ ซึ่งจำเป็นต้องใช้เวลาที่ต่อเนื่อง (time series) ของผลตอบแทนรวมของหลักทรัพย์ในครอบครอง

โดยขอบเขตของทางเลือกในการวัดค่าความเสี่ยง ผลตอบแทนสามารถวัดครอบคลุมระยะห่างตลอดขอบเขตที่มีลักษณะเช่นเดียวกัน เช่น ในการหาค่าความเสี่ยงรายเดือน จะต้องสร้างข้อมูลผลตอบแทนทั้งหมดของหลักทรัพย์ในครอบครองเป็นรายเดือนย้อนหลังขึ้นมาใหม่ โดยใช้ราคาจริง วิธีนี้จะสามารถให้มีการกระจายแบบไม่เป็นเชิงเส้น และไม่ปกติ เป็นวิธีอย่างง่ายที่กำลงนิยม เพราะจากข้อมูลย้อนหลัง วิธีนี้จะใช้ Gamma, Vega risk และสหสัมพันธ์ ซึ่งไม่ต้องใช้สมมติฐานที่พิเศษ [13] และสามารถให้เหตุผลของค่าความเสี่ยงที่ไม่สม่ำเสมอ [13]

ปัญหาของวิธีการจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีตเป็นการนับถอยหลัง โดยข้อสมมติที่เราใช้คือการเปลี่ยนแปลงของราคาในอดีตที่มีความเพียงพอ เช่น ในการจำลองต้องใช้ตัวแปรอิสระ 1000 ตัว สำหรับการเคลื่อนที่ย้อนหลังราย 1 วัน เราจำเป็นต้องใช้ข้อมูลต่อเนื่องย้อนหลังถึง 4 ปี สินทรัพย์บางตัวมีข้อมูลย้อนหลังสั้น หรือไม่มีการบันทึกข้อมูลย้อนหลังของสินทรัพย์

ส่วนหนึ่งมีการตั้งสมมติฐานว่าอดีตเป็นตัวแทนที่ดีของอนาคต ถ้าข้ามช่วงที่มีเหตุการณ์สำคัญในส่วนที่มีความผันผวนสูงจะไม่เป็นตัวแทนที่ดี เช่นเดียวกัน ตัวอย่างต้องประกอบด้วยเหตุการณ์ที่จะไม่เกิดขึ้นในอนาคต

นัยของความเสี่ยงและการผันแปรตามเวลาของคำทำนาย วิธีแบบจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีตในที่นี้แสดงสถานะการณ์ที่ผิดพลาดเกี่ยวกับการเปลี่ยนแปลงเพิ่มขึ้นชั่วคราวที่ผันผวนสูง และการจำลองอดีตใช้เวลานานมากในการรวบรวม โครงสร้างที่ถูกทำลาย ซึ่งในกรณีนี้มีวิธีที่จะจัดการอย่างง่ายเกี่ยวกับวิธีวิเคราะห์คือใช้ *RiskMetric™*

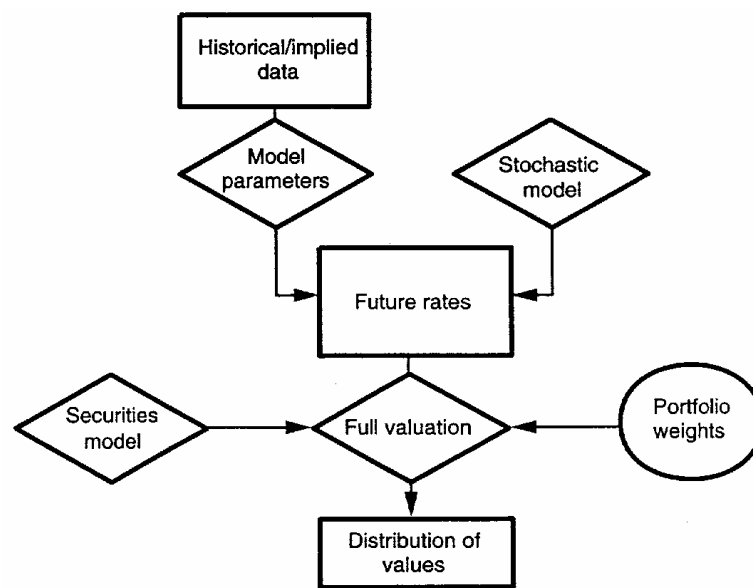
ในที่สุดข้อเสียของวิธีที่เร็วจะกลายเป็นความยุ่งยากสำหรับหลักทรัพย์ในครอบครองขนาดใหญ่ เกี่ยวกับลักษณะอันซับซ้อนมากขึ้น ซึ่งต้องเก็บข้อมูลย้อนหลังที่มากขึ้นหลายสินทรัพย์ทำให้สิ้นเปลืองหน่วยความจำ และเวลาในการคำนวณของเครื่องคำนวณ

### 3.7 วิธีจำลองแบบมอนติ คาร์โล

วิธีจำลองแบบมอนติ คาร์โล (Monte Carlo Simulation) ครอบคลุมขอบเขตที่กว้างของมูลค่าที่เป็นไปได้ในตัวแปรทางการเงิน และมีเหตุผลบริบูรณ์สำหรับความสัมพันธ์ วิธีนี้แบ่งเป็น 2 ขั้นตอน โดยขั้นตอนแรกจะเจาะจงความเสี่ยงด้วยกระบวนการสุ่ม (Stochastic) สำหรับตัวแปรทาง



การเงินเช่นเดียวกับกระบวนการพารามิเตอร์ ดังเช่นความเสี่ยงและความสัมพันธ์สามารถย้อนหาจากอดีต หรือข้อมูลสถิติของสัญญา ขั้นตอนที่ 2 สร้างเส้นทางราคาที่เกิดขึ้นในการจำลองสำหรับตัวแปรที่เกี่ยวข้อง แต่ละขอบเขตที่พิจารณาหลักทรัพย์ในกรอบวง ที่กำหนดมูลค่าตามราคาตลาด (mark-to-market) โดยใช้วิธีมูลค่าเต็มในวิธีการจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีต  $V_k^* = V(S_{i,k}^*)$  แต่ละหน่วยเหล่านั้น เป็นจริงเมื่อใช้ในการรวบรวมการกระจายของผลตอบแทนจากสถิติค่าความเสี่ยงสามารถพิจารณาได้ วิธีนี้สามารถสรุปได้ในรูปที่ 3.7 วิธีจำลองแบบมอนติคาร์โล คล้ายคลึงกับวิธีจำลองโดยอาศัยข้อมูลในอดีต ยกเว้นสมมุติฐานเรื่องการเปลี่ยนของราคา  $\Delta S_i$  สำหรับสินทรัพย์  $i$  ในสมการที่ (3.26) สร้างขึ้นโดยการสุ่มจากกระบวนการ Stochastic ที่เป็นตัวแทนจากข้อมูลในอดีต



รูปที่ 3.7 วิธีจำลองแบบมอนติคาร์โล [13]

การวิเคราะห์แบบมอนติคาร์โล เป็นวิธีที่มีความสามารถอย่างมากในการคำนวณค่าความเสี่ยง สามารถพิจารณาขอบเขตที่กว้างของโอกาส และความเสี่ยงรวมทั้งความเสี่ยงทางราคาที่ไม่เป็นเชิงเส้น การเปลี่ยนแปลงของความเสี่ยง และแบบจำลองความเสี่ยงที่มีความยืดหยุ่นได้เพียงพอที่จะรวมการเปลี่ยนแปลงของเวลาที่สามารถเปลี่ยนแปลงง่าย และอื่น ๆ [13] แต่ปัญหาของวิธีนี้คือ จำนวนครั้งในการคำนวณนับ เช่น ถ้ามี 1000 ตัวอย่าง จะมีแนวทางการหาผลลัพธ์จากกองทรัพย์สินที่มี 1000 สินทรัพย์ โดยผลรวมของจำนวนทั้งหมดคือ 1 ล้าน ถ้าค่าของสินทรัพย์ ณ วันเป้าหมายทำให้เกิดการจำลองโดยตัวเอง วิธีนี้จำเป็นต้องใช้การจำลองหลายกรอบซ้ำวน (simulation within simulation) ความรวดเร็วจะเป็นภาระสำหรับเครื่องมือต้องใช้เครื่องคำนวณที่มีความสามารถสูง จึงทำให้มีค่าใช้จ่ายสูงสำหรับเครื่องมือของระบบโครงสร้างและพัฒนาคำนวณ [13]

สุดท้ายการประมาณค่าความเสี่ยงจากการจำลองแบบมอนติ คาร์โล นี้ มีปัญหาของการผันแปรของกลุ่มตัวอย่าง ซึ่งควรจำกัดจำนวนของการจำลอง ซึ่งกรณีที่ปัจจัยความเสี่ยงร่วมกันอย่างปกติและสิ่งตอบแทนทั้งหมดเป็นเชิงเส้น วิธีเคลต้าปกติจะจัดเตรียมการประมาณที่ถูกต้องของค่าความเสี่ยง ในขั้นตอนนี้ง่าย ๆ แบบจำลองมอนติ คาร์โล จะยึดพื้นฐานเหมือนเมตริกซ์ค่าความแปรปรวนร่วมที่จะให้เพียงค่าประมาณ สิ่งที่ดีกว่าคือความสามารถของการจำลองที่เพิ่มมากขึ้น

วิธีนี้ครอบคลุมความน่าจะเป็นที่กว้างและเข้าใกล้กว่าในการวัดความเสี่ยงของตลาด ถ้าแบบจำลองถูกต้อง ในบางขอบเขตวิธีนี้สามารถควบคุม credit risk ได้

### 3.8 วิธีทดสอบย้อนกลับ (Back Testing)

เป็นวิธีที่ใช้พิจารณาหรือตรวจสอบแบบจำลองของค่าความเสี่ยงที่ได้ แม้ว่าค่าความเสี่ยงที่คำนวณได้จะมองประกอบที่มีเหตุผล และมีประโยชน์ในการนำไปใช้ แต่ก็ต้องได้รับการตรวจสอบโดยวิธีทดสอบย้อนกลับ ซึ่งจะเป็ตัวทดสอบความสูญเสียที่เกิดขึ้นในการวัดค่าความเสี่ยง

โดยวิธีทดสอบย้อนกลับ เป็นกระบวนการทดสอบตัวเลขของการยกเว้น จากค่าความเสี่ยงที่สมมติระดับความเชื่อมั่นที่  $c$  ถ้าจำนวนค่าความเสี่ยงจริงเกินกว่าการสูญเสียที่คำนวณไว้ โดยให้ตัวเลขของการยกเว้นเป็น  $N$  ในผลรวมเวลาที่ใช้ทดสอบ  $T$  จะได้เป็น  $T(1-c)$  แต่ละจำนวนของการยกเว้นนั้นไม่ได้เป็น  $T(1-c)$  อย่างตรงๆ เพราะจะมีขอบเขตของการเคลื่อนไหวน้อยและเจาะจงเกินไป

ในวิธีการทดสอบย้อนกลับ มีการคำนวณขอบเขตของ  $N$  ว่าค่าความเสี่ยงที่คำนวณได้สามารถยอมรับได้หรือปฏิเสธ

จำนวนของการยกเว้น (Number of exceptions) แสดงกระบวนการโดยพิจารณาให้  $N$  เป็นจำนวนของการยกเว้น  $T$  เป็นผลรวมของเวลาที่ใช้ทดสอบ  $p$  เป็นระดับความเชื่อมั่นที่ทดสอบ และ  $c$  เป็นระดับความเชื่อมั่นของค่าความเสี่ยง ซึ่งความเสียหายประจำวันตามความเป็นจริงที่เกินค่าความเสี่ยงที่คำนวณได้ หรือไม่สำเร็จ กับความน่าจะเป็นของ  $1-c$  ด้วยเหตุนี้จึงสมมติการทดสอบทั้งหมดในกระบวนการ Bernoulli และมีการกระจายตัวแบบ Binomial ดังสมการที่ (3.27)

$$f(x) = \binom{T}{x} (1-c)^x c^{T-x} \quad \text{เมื่อ } x=0, 1, 2, \dots \quad (3.27)$$

ถ้าสมมติให้  $T$  มีขนาดตัวอย่างใหญ่ ซึ่งจะทำให้สามารถควบคุมขอบเขต และสามารถประมาณการกระจายแบบ Binomial เป็นการกระจายแบบปกติ ให้  $z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{x - T(1-c)}{\sqrt{Tc(1-c)}}$  ให้ใช้ควบคุมขอบเขต และ  $z$  เป็นมาตรฐานการกระจายปกติ  $N(0,1)$  ซึ่งฟังก์ชันกระจายตัวที่

สะสมเป็น  $\Phi(z) = \int_{-\infty}^z \frac{e^{-\frac{t^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} dt$  เพราะฉะนั้นให้ระดับความเชื่อมั่นที่ทดสอบ  $p$  เป็นขอบเขตของ  $z$  และ  $|z| < \alpha$  เมื่อ  $\alpha$  เป็นตัวเลขที่ได้จากในตารางแสดงพื้นที่สำหรับการกระจายตัวปกติที่มีความสัมพันธ์กับ  $p$  ดังนั้นสามารถคำนวณขอบเขตของ  $x$  ได้ดังสมการที่ (3.28)

$$-\alpha\sqrt{Tc(1-c)} + T(1-c) < x < \alpha\sqrt{Tc(1-c)} + T(1-c) \quad (3.28)$$

ถ้าตัวเลขของการยกเว้น  $N$  อยู่ในขอบเขตนี้แบบจำลองนั้นจะเป็นยอมรับ และถ้าอยู่นอกขอบเขตโดยทั่วไปจะถือว่าไม่ยอมรับแบบจำลองนั้น ยกเว้นจะยอมรับความผิดพลาดที่เกิดขึ้นได้ในกรณีที่ยอมรับไม่ได้ จะต้องทำการปรับข้อมูลที่ใช้หรือปรับระดับความเชื่อมั่นที่ต้องการใหม่ จากวิธีพันธุกรรมศาสตร์ในบทที่ 2 และการคำนวณค่าความเสี่ยงในบทที่ 3 นี้ จะนำไปใช้ในการออกแบบและหลักการทำงานที่เหมาะสม ดังจะกล่าวในบทที่ 4 ต่อไป