

3 REVISÃO DA LITERATURA E A MEDIDA ÔMEGA (Ω)

3.1 Alguns Métodos de Escolha de Carteiras

O trabalho de Markowitz (1952) foi o precursor na análise de decisão em formação de carteiras. Aquele autor utilizou a variância do retorno da carteira como medida de risco. Em seu trabalho, deseja-se obter uma carteira de risco mínimo, ou seja, de variância mínima sujeito a restrições de uso do capital e de limite mínimo de retorno na carteira.

O risco sobre o retorno pode ser tratado como uma variável aleatória, sendo que apenas o segundo momento da distribuição de probabilidades do retorno, expresso através da variância (e do desvio padrão), é o indicador que define maior ou menor exposição ao risco ao qual o ativo está exposto.

Adicionalmente ao trabalho desenvolvido por Markowitz, surgiram outras medidas e índices de desempenho utilizados para escolher carteiras. Os resultados formalizados pelos tradicionais trabalhos de Treynor (1965), Sharpe (1966) e Jensen (1968) contribuíram com alguns índices amplamente conhecidos e aceitos no mercado.

Todos estes estudos, entretanto, têm em comum duas características, quais sejam (a) a aceitação de que os dados estudados conformam-se às características de distribuições normais, e (b) utilizam dados históricos para a derivação de dados de performance.

A partir destes, a literatura cita inúmeros trabalhos que abordaram a análise de risco, enriquecendo de sobremaneira as alternativas para a mensuração de resultados, embora de forma geral aceitando a hipótese subjacente de normalidade, ainda que sempre com a preocupação presente de avaliar que tipo de problemas e distorções uma tal abordagem poderia gerar.

O índice de Sharpe (IS), por exemplo, avalia o desempenho de uma carteira levando-se em conta a divisão entre o retorno esperado e o desvio padrão do retorno da carteira. Isto é perfeitamente aceitável quando se pode determinar perfeitamente o desvio padrão envolvido, mas pode não ser tão apropriado em um caso no qual o desvio padrão, por estar associado a uma distribuição não normal de resultados, não a descreva completamente.

Por outro lado, estes trabalhos também se valem do histórico da performance das carteiras para comparar sua performance em relação ao comportamento passado, o que não seria possível no caso de se tentar avaliar e comparar alternativas de resultados futuros previstos (simulados).

Na evolução dos critérios de escolha de carteiras e controle de risco, surgiu o *Value at Risk* (VaR), forma de quantificação desenvolvida pelo banco JP Morgan (1996). Esta é uma forma sistemática resultante do esforço de determinar, a cada período, qual o valor provável da perda, dado determinado nível de significância estatística. Maiores detalhes e considerações sobre a sobre esta medida de risco serão feitas na próxima seção.

Uma outra medida de risco também existente é a conhecida como Perda Média Esperada (*Expected Shortfall - ES*) ou *Conditional Value-at-Risk (CVaR)*, que decorre de uma crítica relacionada ao VaR, na medida em que este indica apenas uma probabilidade de perda acima de um limite, mas não de que tamanho pode ser esta perda uma vez incorrida (Rockafellar e, Uryasev, 2000), enquanto o ES fornece informações sobre a cauda da distribuição esperada de resultados.

Acerbi e Tasche (2001) claramente apontam que o uso do VaR como medida de risco pode levar a resultados e erros paradoxais, uma vez que esta medida não atende às características aceitas de uma medida de risco coerente.

Além disso, no trabalho mencionado acima, fica bastante claro a que tipo de erro o uso de uma restrição de risco na forma de VaR pode levar,

através da apresentação de exemplos didáticos. Uma medida que baseia-se em hipóteses de normalidade pode levar a situações bastante distorcidas na otimização de ativos, e recomenda-se que ao menos as potencialidades de erro e suas origens sejam conhecidas.

Entretanto, devido a sua grande simplicidade conceitual, facilidade de cálculo e rápida aplicabilidade, o VaR tornou-se a medida de risco financeiro padrão, de fato, e aceita de forma geral (Yamai e Yoshida, 2002).

3.2 A Medida VaR

Como já indicado anteriormente, o VaR é uma medida de risco largamente utilizada pelo mercado financeiro, tendo sido introduzida pelo banco JP Morgan em 1966, e que apesar de inúmeras críticas (Artzner et al, 1997), a seu respeito é, de fato, o padrão de medida de risco utilizado.

Esta medida é uma estimativa da máxima perda potencial que um agente financeiro estaria disposto a perder, dado um determinado nível de confiança e um período admitido para avaliação.

Exemplificando-se, o $VaR_{95\%}$ traduziria que no próximo período, por exemplo, de uma semana, a perda prevista pela distribuição esperada de resultados das operações em questão, a um nível de confiança de 95%, seria de um valor v . Assim, uma instituição pode balizar suas ações e operações através do máximo valor em risco admitido pela política definida pela direção da empresa, forçando o seu VaR a ser inferior (ou igual) aquele valor (Marzano, 2004).

Em outras palavras, o VaR traduziria a perda máxima possível para as determinadas operações, dado um horizonte temporal e um certo nível de confiança.

No caso em questão, poderíamos usar a definição estrita de que, sendo $z = f(r,s)$ o resultado¹ obtido com uma operação de sazonalização

¹ Define-se valor ao risco como o negativo do resultado

da entrega da energia assegurada, cujo valor é função de uma coleção r de resultados de faturamento, e s um vetor de distribuição de entrega de energia sazonalizada a cada mês, o VaR será o valor de z do percentil definido como referência, para aquela distribuição de resultados.

Assim, para uma determinada distribuição de resultados, o valor $z = f(r,s)$ é uma variável com distribuição de probabilidades bem definida no conjunto de números reais, determinada pelos valores de entrega de energia e sujeito à probabilidade de cada resultados $p(r)$, determinados pelos preços de liquidação simulados (*PLDs*).

Sendo $(1-\beta)$ a probabilidade de um resultado de faturamento exceder determinado valor v , temos:

$$prob(r \geq v) = \int_{r \geq v} p(v) dv = 1 - \beta \quad (1)$$

o que significa o mesmo que dizer que a probabilidade do valor ao risco v ser dado por β é de:

$$prob(r \leq v) = \int_{r \leq v} p(v) dv = \beta \quad (2)$$

Assim, o valor v representa o VaR da sazonalização específica, a um nível de confiança $\beta\%$. Este valor determina um resultado mínimo que só é batido em $(1-\beta)\%$ dos casos (observe que os *PLDs* são constantes, uma vez que são obtidos através de uma única coleção de simulações para todos os casos sazonalizados).

Em outras palavras, o VaR a um nível de confiança de 95% está associado a um resultado de faturamento mínimo v , cuja probabilidade de ocorrência é de 5%, dado aquele vetor de distribuição de entrega de energia de sazonalizada, ou seja, em 95% dos casos teremos valores de faturamento superiores a v .

3.3 A Medida Ômega

Muitas dificuldades são encontradas no momento de definir uma adequada medida de desempenho de um ativo ou de uma carteira. A maioria dos indicadores considera duas importantes simplificações: a média e a variância descrevem completamente a distribuição de retornos.

Estas simplificações são válidas se é assumida uma distribuição normal dos retornos ou valores; entretanto, é geralmente aceito o fato empírico de que os retornos dos investimentos não possuem uma distribuição normal. Assim, além da média e da variância, momentos de ordem superior seriam necessários para descrever melhor a distribuição.

A medida Ômega (Ω), apresentada por Keating e Shadwick (2002), consegue incorporar todos os momentos da distribuição. Ela fornece uma completa descrição das características do risco-retorno, resultando em uma medida intuitivamente atrativa e explicativa, facilmente calculada. Ao invés de estimar alguns momentos individuais, a medida Ω considera o impacto total da distribuição, o qual é certamente de interesse dos tomadores de decisão.

A medida Ω , por definição, leva em conta um nível de retorno ou valor chamado de “limite” (L), definido exogenamente, o qual é a fronteira entre o que se considera como ganho e como perda. Mesmo em distribuições normais, dependendo do valor do L, a medida Ω fornece informações adicionais que só a média e variância não conseguiriam. Isto levaria a obter diferentes resultados em otimização de carteiras, se comparado com a otimização clássica de Markowitz.

Cabe destacar que a definição de um limite (L), também interpretado como uma meta, possui uma alta aderência à realidade das empresas e do mercado financeiro. Empresas e investidores estão habituados a definir metas, abaixo das quais se considera perda e acima das quais se considera ganho.

A utilização da medida Ω é recente, tendo grande potencial de desenvolvimento e novas aplicações. Alguns trabalhos que já

empregaram este índice de performance podem ser citados, tendo o uso da medida trazido a contribuição da demonstração de que a função ômega $\Omega(L)$ pode ser escrita como uma divisão de dois valores esperados (Kazemi, Schneeweis e Gupta, 2003). Uma proposta para otimizar uma carteira de ações utilizando a medida Ω é feita em Ick e Nowak (2006) e, por fim, a otimização da medida Ω é utilizada na escolha de carteiras de projetos com opções reais Castro (2008). Neste último caso, a metodologia desenvolvida é aplicada a projetos do setor petrolífero brasileiro.

3.4 Definição e Cálculo da Medida Ômega

Conforme mencionado acima, a medida Ômega (Ω) tem por finalidade capturar a informação contida em toda a distribuição de retornos esperada e, desta forma, necessita de uma informação sobre a qualidade requerida destes retornos. Assim, um limite L deve ser definido exogenamente, de acordo com as preferências características do indivíduo ou entidade em pauta, assim como do tipo de investimento.

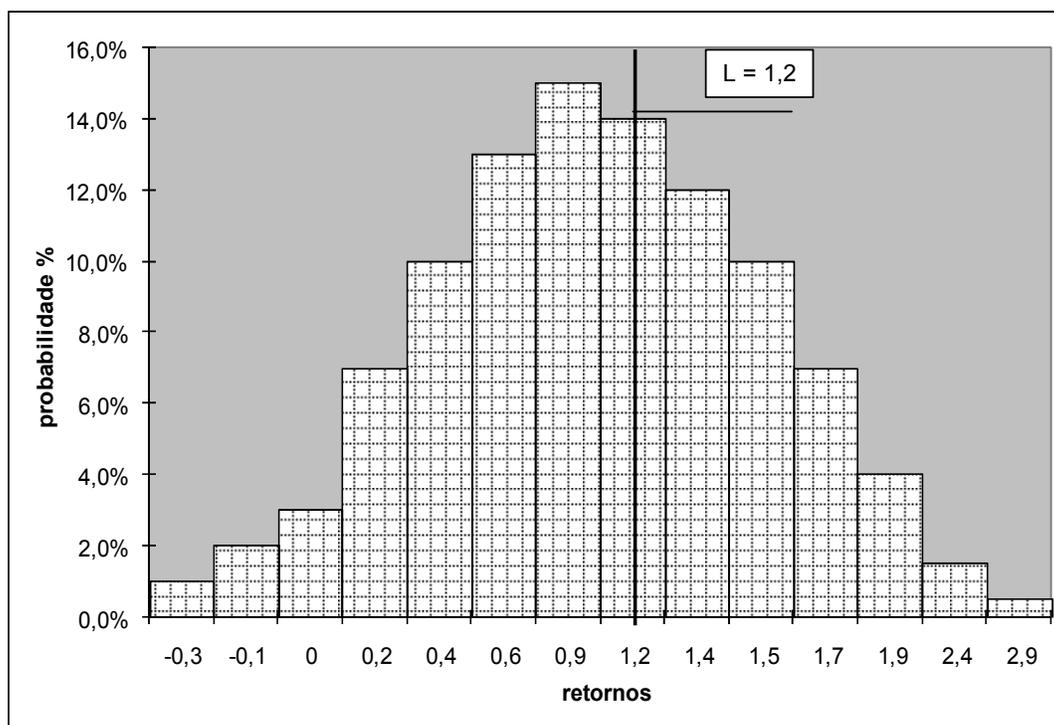


Figura 1 – Distribuição de Exemplo de Retornos e limite $L = 1,2$

A distribuição apresentada na Figura 1 servirá de exemplo para melhor caracterizar a forma de cálculo da medida ômega para um determinado caso, conforme será mostrado.

Esta distribuição servirá para ilustrar o conceito desta métrica e a forma de calcular o valor da função Ω para um determinado limite L , dada uma distribuição de retornos esperada para um ativo, seja ele um ativo único ou uma carteira ou coleção deles.

Tabela 1 – Exemplo de Distribuição de Resultados

Valor	-0,3	-0,1	0,0	0,2	0,4	0,6	0,9	1,2	1,4	1,5	1,7	1,9	2,4	2,9
prob (%)	1	2	3	7	10	13	15	14	12	10	7	4	1,5	0,5
prob cum (%)	1	3	6	13	23	36	51	65	77	87	94	98	99,5	100

De acordo com sua definição, o cálculo de $\hat{\Omega}$ para uma certa distribuição de freqüência e dado um limite dos retornos requeridos L ,

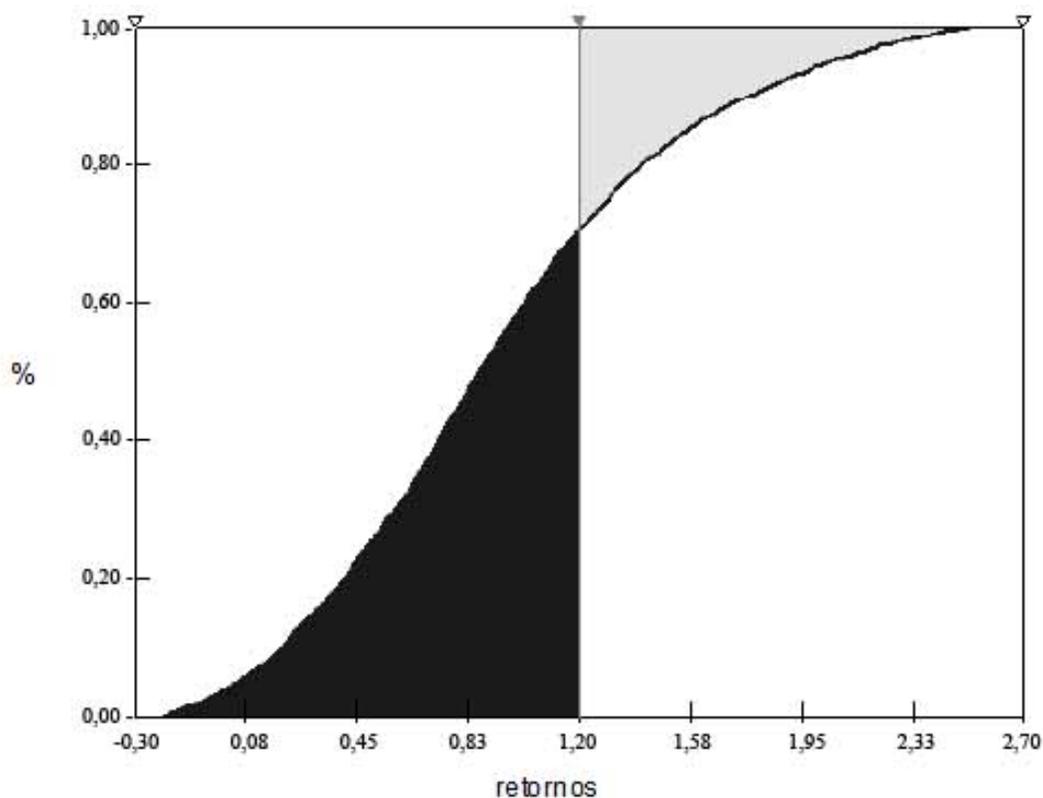


Figura 2 – Ilustração da Definição de $\hat{\Omega}$ (L)

o valor de $\Omega(L)$ é dado exatamente pela equação (3), com $F(x)$ sendo a função de distribuição cumulativa (FDC) dos retornos “x”:

$$\Omega(L) = \frac{I_2}{I_1} = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} [1 - F(x)] dx}{\int_{-\infty}^{L} F(x) dx} \quad (3)$$

Esta situação apresenta-se conforme mostrado na Figura 2, e o valor de Ω é resultado da divisão da área superior pela inferior do gráfico, sempre em relação ao limite especificado L.

No caso de uma distribuição discreta de resultados, é necessário que se faça uma integração numérica dos valores, de forma a se obter os dados para o cálculo de $\Omega(L)$ conforme definido.

Para a distribuição de exemplo, mostrada na Tabela 1, o cálculo pode ser feito utilizando-se todos os valores disponíveis no intervalo, conforme ilustrado na Figura 3.

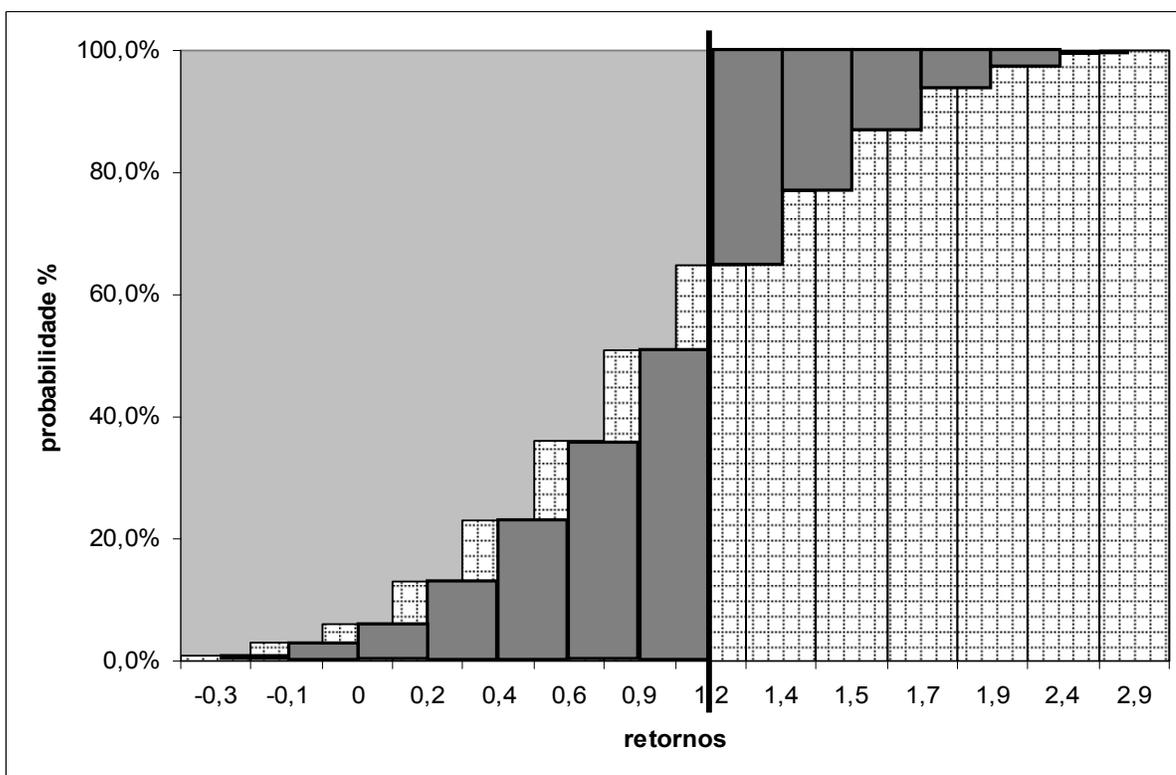


Figura 3 – Ilustração das Parcelas Ganho e Perda (todos os valores)

A função $\Omega(L)$, assim definida e exemplificadamente calculada como sendo 0,41 de acordo com a Tabela 2, engloba todas as características da distribuição de retornos, pois considera toda a função de distribuição destes, incorporando todos os efeitos dos momentos de ordem superior que porventura possam ser relevantes. Mais detalhes sobre a definição e as propriedades da medida Ω podem ser encontrados em Keating, C.; Schadwick, W.; (2002), bem como Cascon, A.; Keating, C.; Shadwick, W.; (2003).

Tabela 2 – Marcha de Cálculo dos Ganhos e Perdas Ponderadas para a Distribuição de Retornos do Exemplo e dado um Limite $L = 1,2$

$R < L$	ζ_i	$F(r)$	$\zeta_i * F(r_i)$	$R \geq L$	γ_i	$F(r_i)$	$1 - F(r_i)$	$\gamma_i * (1 - F(r_i))$
-0,3	0,200	1,0%	0,002					
-0,1	0,100	3,0%	0,003					
0	0,200	6,0%	0,012					
0,2	0,200	13,0%	0,026					
0,4	0,200	23,0%	0,046					
0,6	0,300	36,0%	0,108					
0,9	0,300	51,0%	0,153					
1,2				1,2	0,2	65,00%	35,00%	0,070
				1,4	0,1	77,00%	23,00%	0,023
				1,5	0,2	87,00%	13,00%	0,026
				1,7	0,2	94,00%	6,00%	0,012
				1,9	0,5	98,00%	2,00%	0,010
				2,4	0,5	99,50%	0,50%	0,003
				2,9				
Perda ponderada = $\Sigma \zeta_i * F(r_i)$			0,350	Ganho ponderado = $\Sigma \gamma_i * (1 - F(r_i))$			0,144	

$$\Omega = 0,144 / 0,350 = 0,410$$

3.5 Visão alternativa da Medida Ômega

De acordo com Kazemi, H.; Schneeweis, T.; Gupta, 2003, a função Ômega é essencialmente igual ao resultado da divisão dos valores esperados de ganhos pelo das perdas:

$$\Omega(L) = \frac{EC(L)}{ES(L)} \quad (4)$$

onde o numerador $EC(L)$ é o valor esperado dos ganhos condicionados a resultados positivos, também conhecido como Expected Chance (EC), ou

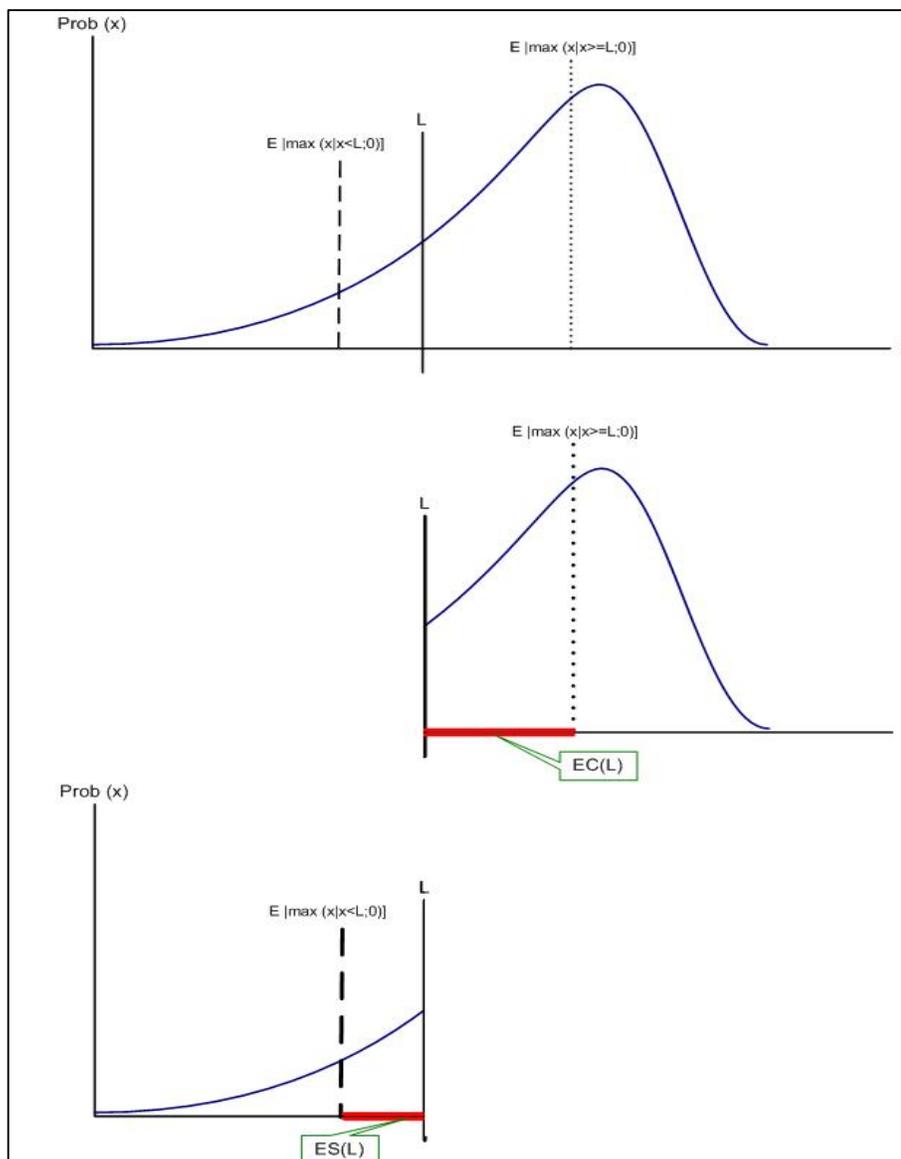


Figura 4 – Numerador $EC(L)$ e Denominador $ES(L)$ para a derivação de Ω

seja, exatamente o preço de uma opção de compra, e o denominador $ES(L)$ é o valor esperado das perdas condicionadas a resultados negativos, também conhecido como *Expected Shortfall (ES)*, ou seja, exatamente o preço de uma opção de venda.

Graficamente, esta situação pode ser visualizada como na **Error! Reference source not found.**, onde se tem mostrada a situação completa da curva de resultados e posteriormente subdividida com foco nas perdas e nos ganhos, a cada lado do limite imposto L .

A tradução da idéia que motiva esta visão alternativa da função Ômega reside nas seguintes questões:

- o que se espera ganhar, caso se ganhe (*what is the expected return given no losses*)?
- o que se espera perder, caso se perca (*what is the expected return given losses*)?

A razão entre os valores das respostas às questões acima, uma vez definido o limite entre perdas e ganhos (L), é exatamente o valor $\Omega(L)$. Estes também são os valores que satisfazem a definição de preços de opções de compra e de venda, dadas as restrições de limite mínimo aceitável de ganhos (L), uma vez que será este o valor monitorado como limite da compra/venda do ativo. A seguinte equação prevalece:

$$\Omega(L) = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} [1 - F(x)] dx}{\int_{-\infty}^{+\infty} F(x) dx} = \frac{\int_{L}^{+\infty} (x - L) f(x) dx}{\int_{-\infty}^{L} (L - x) f(x) dx} = \frac{E[\max(x - L, 0)]}{E[\max(L - x, 0)]} = \frac{EC(L)}{ES(L)} \quad (5)$$

A completa derivação das equações acima pode ser vista em Kazemi, H.; Schneeweis, T.; Gupta, 2003, com a resolução analítica da Equação (5). Quando esta equação é aplicada à distribuição de exemplo apresentada na Tabela 1, sua resolução numérica pode ser vista na Tabela 3, abaixo.

Especificamente no caso do exemplo adotado, a diferença dos valores que é observada nos resultados do valor de $\Omega(L)$ é extremamente pequena, e devida ao pequeno número de pontos usados na integração

numérica dos exemplos, com suas conseqüentes distorções geométricas, mas ainda assim menor do que 1%. Como esperado, a menos de precisão numérica, o resultado dos cálculos é essencialmente o mesmo.

Pelo mesmo raciocínio, o resultado particular para as distribuições equiprováveis mostrado na Equação (8) (item 3.6 adiante) também se sustenta nesse caso, simplificando a determinação de $\hat{\omega}$ e tornando esta medida bastante atrativa.

Tabela 3 – Marcha de Cálculo do Valor da Medida $\hat{\Omega}$ de acordo com a Equação (3) e um Limite $L = 1,2$ para os Dados da Distribuição Exemplar

R	$f(r)$	$F(r)$	$\max(r-L, 0)$	$\max(L-r, 0)$	$f(r) * \max(r-L, 0)$	$f(r) * \max(L-r, 0)$
-0,3	1,0%	1,0%		1,50		0,015
-0,1	2,0%	3,0%		1,30		0,026
0	3,0%	6,0%		1,20		0,036
0,2	7,0%	13,0%		1,00		0,070
0,4	10,0%	23,0%		0,80		0,080
0,6	13,0%	36,0%		0,60		0,078
0,9	15,0%	51,0%		0,30		0,045
1,2	14,0%	65,0%				
1,4	12,0%	77,0%	0,20		0,024	
1,5	10,0%	87,0%	0,30		0,030	
1,7	7,0%	94,0%	0,50		0,035	
1,9	4,0%	98,0%	0,70		0,028	
2,4	1,5%	99,5%	1,20		0,018	
2,9	0,5%	100,0%	1,70		0,009	
$E[\max(r-L, 0)]$					0,144	
$E[\max(L-r, 0)]$						0,350
$\hat{\Omega}(1,2) = 0,144 / 0,350 = 0,413$						

3.6 Simplificação para Retornos Equiprováveis

A grande simplificação, que torna tão atraente o uso da medida ômega na comparação das situações referentes ao problema descrito nessa dissertação, é apresentada a seguir.

No caso de uma distribuição de retornos calculada através de algum tipo de simulação de um modelo ajustado para a previsão do comportamento de algum tipo de ativo, caso em que todos os retornos gerados terão exatamente a mesma probabilidade, uma grande simplificação pode ser feita no cálculo da função Ômega.

Assim, em sendo os resultados provenientes de modelos que são simulados numericamente, a simplificação bastante útil vem da constatação de que esses valores têm exatamente a mesma probabilidade, isto é, são equiprováveis. O raciocínio por trás desta simplificação é demonstrado a seguir:

$$\Omega = \frac{\sum_{i=L}^b val_i^+ \times prob_i^+}{\sum_{j=a}^L val_j^- \times prob_j^-} \quad (6)$$

$$\text{onde } val_i^+ = r_i - L, \forall r_i > L$$

$$val_j^- = L - r_j, \forall r_j < L$$

mas se os resultados são equiprováveis (e neste caso são!), temos

$$prob_i = \frac{1}{n}, \forall i \quad (7)$$

onde n é o número de resultados (simulações) disponíveis

Substituindo (7) em (6) e fazendo as simplificações possíveis, temos que a equação (8) vale,

$$\Omega = \frac{\sum_{i=L}^b val_i^+}{\sum_{j=a}^L val_j^-} \quad (8)$$

ou seja, simplesmente a soma dos ganhos dividida pela soma das perdas (considerando-se em relação ao limite definido L), o que torna o uso desta medida extremamente prático e de fácil cálculo, além dela ser bastante intuitiva e completa.