

# Caracterização do Óculos de Visão Noturna em Missão de Busca de Alvos Ativos

Cristiano Link, Ernesto Cordeiro Marujo e Denise Beatriz Ferrari Instituto Tecnológico de Aeronáutica

Resumo—Este trabalho descreve os testes realizados para a caracterização de um Equipamento de Visão Noturna em missões de busca de alvos ativos. O planejamento de experimentos seguiu o Design Split-Plot. Investigou-se como a distância de detecção é afetada pelo tipo da fonte luminosa, altura de voo,cobertura de vegetação, período (classe da noite) e suas interações de segunda ordem. Um modelo de regressão foi ajustado pelo método REML (Restricted Maximum Likelihood). As hipóteses intuitivamente esperadas foram aceitas, exceto a hipótese de que a distância de detecção diminui com o aumento da altura de voo, que foi rejeitada.

Palavras-Chave-DOE, NVG, SAR.

## I. INTRODUÇÃO

No início da aviação no Brasil, as atividades de Busca e Salvamento (SAR) já eram levadas a efeito para atender a eventuais situações de perigo. Porém, de forma improvisada já que não se dispunha de recursos apropriados nem de pessoal especializado.

Busca e Salvamento é definida em [1] como: a Ação que consiste em empregar meios de Força Aérea para localizar e salvar pessoas em perigo na terra e no mar.

A Força Aérea Brasileira (FAB) conta com diversas aeronaves para a realização dessa Ação, destacando-se os C-105 Amazonas, que estão em operação desde 2006, como parte do programa de modernização da frota de aeronaves de transporte. As duas últimas aeronaves deste tipo foram adquiridas com uma configuração especial para missões de Busca e Salvamento.

Neste contexto, ressalta-se as aeronaves Amazonas foram projetadas para ter capacidade para realização de missões com Óculos de Visão Noturna (NVG – Night Vision Goggles). Entretanto, em função da escassez de doutrina estabelecida, realizou-se uma Avaliação Operacional para que questões críticas fossem devidamente respondidas.

Dentre essas questões, este trabalho busca responder uma delas: Quais os fatores que afetam a distância de detecção de alvos ativos com o uso do NVG?

### II. BUSCA E SALVAMENTO

Segundo os Manuais [2] e [3], os fatores que afetam a capacidade de detecção podem ser representados por quatro

Cristiano Link, linkgtt@gmail.com; Ernesto Cordeiro Marujo, marujo@ita.br; Denise Beatriz Teixeira Pinto do Areal Ferrari, denise@ita.br. Este trabalho foi apoiado pela SDAO do NuIAOp e financiado pelo COMAER.

expressões matemáticas inter-relacionadas e que podem simplificar o emprego das unidades de busca. Os termos para essas expressões matemáticas, junto com as suas siglas, são:

- a) probabilidade de detecção (POD);
- b) largura de varredura (W);
- c) espaçamento (S); e
- d) fator de cobertura (C).

A probabilidade de detecção (POD) é essencial para o planejamento e avaliação das missões de Busca, e está estreitamente vinculada ao fator de cobertura. A configuração de busca em rotas paralelas tende a maximizar a POD se estas forem realizadas com perfeição. A deterioração das condições, devido ao mau tempo, erro de navegação da aeronave SAR, ou ambos, afetam negativamente a POD. Além de a largura de varredura poder diminuir à medida que pioram as condições, a área de detecção pode variar a ponto de reduzir a vantagem da detecção obtida pela utilização da varredura paralela. Podem ser utilizados valores intermediários se as condições não forem "ideais", nem "normais". Entende-se que "condições normais" abrangem quaisquer situações significativamente inferiores às "condições ideais".

Largura de Varredura (W) é uma medida, relacionada com a facilidade ou a dificuldade de detectar um determinado objeto da busca, com um determinado sensor, em determinadas condições ambientais. Os manuais fornecem tabelas de "valores não corrigidos de largura da varredura", baseados no objeto da busca e na visibilidade meteorológica para tempo bom, e fatores de correção baseados no objeto da busca e nas condições do tempo  $(f_w)$ . A multiplicação do valor não corrigido da largura da varredura  $(W_U)$  pelo fator de correção apropriado para as condições do tempo produz a largura da varredura corrigida  $(W_C)$ :

$$W_C = W_U \times f_w \tag{1}$$

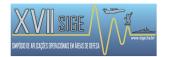
A maioria dos padrões de busca consiste em trajetórias retas e paralelas, igualmente espaçadas, cobrindo uma área retangular. A distância entre trajetórias adjacentes é chamada de Espaçamento Entre Trajetórias (S).

Cobertura (C) é a razão entre a largura da varredura corrigida  $(W_C)$  e o espaçamento entre trajetórias (S):

$$C = W_C/S \tag{2}$$

A cobertura recomendada (C) para a maioria das situações é 1,0, que significa que o espaçamento recomendado entre trajetórias (S) na maioria das situações, é igual à largura da varredura corrigida  $(W_C)$ :

$$S_{recomendada} = W_C \tag{3}$$



Durante as missões, podem ocorrer mudanças nas condições do tempo, no número de embarcações ou de aeronaves participando da busca, fazendo com que seja prudente alterar o espaçamento entre trajetórias (S). Todos os navios e aeronaves que participam da busca devem manter distâncias seguras entre si e seguir precisamente as trajetórias de busca que lhes forem designadas.

A Largura de Varredura, segundo [2], pode ser afetada isoladamente ou de forma combinada pelos seguintes fatores:

- 1) Tipo do objeto, como exemplo uma pessoa ou veículo/embarcação;
  - 2) Visibilidade meteorológica;
  - 3) Tipo do terreno ou estado do mar;
  - 4) Altura;
  - 5) Posição do sol;
  - 6) Eficácia dos observadores; e
  - 7) Fatores diurnos e noturnos.

A eficácia dos observadores pode ser alterada com o uso de equipamentos ópticos, tais como binóculos, câmeras ou, no caso, desta pesquisa o NVG.

Apoiado na teoria de busca de [4] e nas características do NVG, investigamos as seguinte hipóteses:

- O aumento da altura de voo diminui a distância de detecção;
- 2) A classe da noite não afeta a distância de detecção; e
- 3) O aumento da cobertura de vegetação diminui a distância de detecção.

Neste Trabalho investigamos o seguinte modelo em sua forma mais geral:

$$d = \beta_0 + \beta_1 F + \beta_2 A + \beta_3 C + \beta_4 P + \beta_5 F A + \beta_6 F C + \beta_7 F P + \beta_8 A C + \beta_9 A P + \beta_1 0 C P$$
(4)

Onde:

F = Fonte Luminosa

A = Altura da Busca

C = Cobertura de Vegetação

P = Período/Tipo da Noite

# III. PROJETO DE EXPERIMENTOS – SPLIT-PLOT DESIGN

Para obter dados passíveis de análise estatística significativa é necessário planejar os experimentos.

Segundo [5], o *Split-Plot Design* é uma generalização do *Factorial Design* utilizado quando não é possível aleatorizar completamente a sequência de corridas do experimento. Os fatores que não podem ser alterados com facilidade podem ser chamados de *Whole Plot* ou fatores principais. Cada *Whole Plot* será dividido em partes, chamadas *Subplots* ou *split-plots*.

O *Split-Plot Design* começou na indústria agrícola, segundo [6]. Nesses casos, um dos fatores do experimento é geralmente um fertilizante ou método de irrigação, que somente pode ser aplicado a uma grande faixa de terra chamada *Whole Plot*. Desta forma, como vimos anteriormente, o fator associado à faixa de terra é chamado de *Whole Plot Factor*. Dentro do *Whole Plot* outro fator, como a variedade das sementes, é

aplicado em seções menores, que foram obtidas pela divisão da seção maior em *subplots*. Esse fator, portanto, será referido como *subplot factor*. Outros bons exemplos podem ser encontrados em [6].

Muitas vezes, o experimentador não reconhece a estrutura específica do *Split-Plot Design*. Ao identificar um ou mais fatores de difícil mudança, ele monta um modelo fatorial padrão e, em seguida, reordenam as corridas para minimizar as alterações deste fator. Assim, nesses casos, cria-se um *Split-Plot Design* "inadvertido", porém, analisam-se os dados como se fossem um fatorial padrão.

Normalmente, em um *Split-Plot Design* "inadvertido" há tendência de se incorrer no erro tipo I nos fatores associados aos *Whole Plots* (considerando fatores que não são importantes como importantes) e erro tipo II nos fatores associados aos *Subplots* (falhando na identificação de fatores significativos).

#### IV. MÉTODO DE ANÁLISE

A análise dos dados de um *Split-Plot Design* deve ser realizada utilizando um modelo misto (5), envolvendo as variáveis (X) de efeitos fixos e variáveis (Z) de efeito aleatório.

$$Y = X\beta + Z\gamma + \epsilon$$

$$\gamma \sim N(0, G)$$

$$\epsilon \sim N(0, \sigma^2 I_n)$$
(5)

O software JMP<sup>®</sup> possui dois métodos para análise de modelos mistos: o método REML (Máxima Verossimilhança Restrita) e o método EMS (*Expected Means Squares*), também conhecido como método dos momentos. [7]

A abordagem REML iniciada por [8] é atualmente a metodologia mais utilizada, substituindo o tradicional método dos momentos. O REML é consideravelmente mais generalizado em termos de aplicabilidade do que o método EMS. Veja também [9] e [10].

A metodologia REML produz a estimativa de máxima verossimilhança de uma função de verossimilhança restrita que não depende dos parâmetros de efeitos fixos. O método produz estimativas dos componentes de variância que serão utilizados para obter as estimativas dos efeitos fixos. Mesmo quando tivermos dados desbalanceados, o REML produz estimativas, testes e intervalos de confiança eficientes.

O método EMS restringe as análises a dados balanceados, pois foi desenvolvido antes da disponibilidade de computadores poderosos. Esse método é disponibilizado pelo JMP<sup>®</sup> para estudos iniciais de modelos com efeitos aleatórios, usados em várias referências como [10], [11] e [12]

As estimativas produzidas de dados balanceados são idênticos para os dois métodos. Porém, de maneira diferente do EMS, o REML também é eficiente com dados desbalanceados.

#### V. EXPERIMENTO

Para a caracterização do perfil de detecção de diferentes alvos ativos em diferentes condições, assim como identificação dos fatores que influenciam na distância máxima de detecção de alvos ativos para a posterior avaliação da aplicabilidade do NVG em buscas noturnas, julgou-se apropriado selecionar o flash visível, flash infravermelho e fogueira.



É válido chamar a atenção para o fato de que a cobertura de vegetação é um aspecto operacional relevante já que um sobrevivente, por exemplo, deve recolher-se em torno de uma fogueira em condições de abrigo.

Pretende-se determinar a distância máxima de detecção com o NVG. Além disso, posteriormente, a comparação com as medidas realizadas em buscas diurnas propiciarão à FAB uma medida quantitativa do atual desempenho da busca noturna com NVG para diferentes níveis de luminosidade, bem como um parâmetro de degradação/melhoria operacional decorrente do uso do NVG.

A seguir apresentaremos a descrição técnica geral do experimento. As seguintes características foram consideradas:

- a) Resposta: Distância de Detecção;
- b) Fatores:
  - i. Fonte Luminosa (Fogueira / Flash IR / Flash Visível)
  - ii. Altura (1000ft / 2000ft)
  - iii. Cobertura (15% / 65% / >80%)
  - iv. Período (Noite 1(Escura) / Noite 2 (Intermediária) / Noite 3 (Clara))
- c) Número de Whole Plots: 18;
- d) Total de rodadas: 36 (2 rodadas por plot); e
- e) Ortogonalidade: Quase ortogonal.

O referido experimento foi realizado no Campo de Provas Brigadeiro Velloso por equipagens operacionais em missões de Busca e Salvamento. Foram utilizadas aproximadamente 10 horas de voo da aeronave SC-105 Amazonas.

#### VI. ANÁLISE DOS DADOS

A análise inicial dos dados utilizando o método EMS, disponibilizado pelo software JMP®, mostrou-se, como esperado, ineficiente. No caso em questão, gerou parâmetros viesados ou zerados, devido ao desbalanceamento dos dados, e não foi possível realizar testes para verificar a significância dos fatores e das interações de segunda ordem.

Utilizando o método REML, foi possível realizar alguns testes, conforme Tabela I. Apesar de não ser possível realizar os testes para todas as interações, a interação Altura\*Cobertura apresentou um *PValue* elevado, indicando que tal interação não parece ser significativa para explicar a distância de detecção. A seguir retiramos a interação Altura\*Cobertura do modelo, o que permitiu a realização dos testes das demais interações. Prosseguimos retirando uma a uma todas as demais interações que não pareciam ser significativas para o modelo. Ao final do processo consideramos o modelo a seguir:

$$d = \beta_0 + \beta_1 F + \beta_2 A + \beta_3 C + \beta_4 P \tag{6}$$

Os valores do RSquare e RSquare Adj, apresentados na Tabela III, do modelo final são elevados, indicando que o modelo é aceitável.

O efeito do Período, como era esperado não é significativo. Porém, o mesmo não foi retirado do modelo pois os resíduos começaram a apresentar um comportamento sistemático. Na Fig.1 pode-se avaliar as diferenças entre os resíduos referentes às Fonte Luminosas (Fogueira - pontos pretos / Strobo - pontos cinzas). A análise desses comportamentos dependerão de estudos mais aprofundados.

TABELA I
RESUMO DOS EFEITOS - MODELO COMPLETO

Source	LogWorth	PValue
Fonte Luminosa	3,108	0,00078
Altura	0,710	0,19519
Periodo	0,628	0,23569
Cobertura*Periodo	0,249	0,56361
Cobertura	0,237	0,57896
Altura*Cobertura	0,153	0,70292
Altura*Periodo		
Fonte Luminosa*Periodo		
Fonte Luminosa*Cobertura		
Fonte Luminosa*Altura		•

TABELA II
RESUMO DOS EFEITOS - MODELO REDUZIDO

Source	LogWorth	PValue
Fonte Luminosa	7,138	0,00000
Altura	1,356	0,04409
Cobertura	1,010	0,09777
Periodo	0,809	0,15538

A altura apresentou efeito contrário ao esperado, possivelmente devido à não identificação de algum fator ou condição de contorno na especificação inicial do modelo. Suspeita-se que essa falha tenha relação com a limitação do horizonte visual.

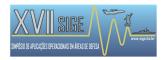
Podemos observar, na Fig.2, o efeito da Fonte Luminosa na distância de detecção. No caso da fonte ser uma fogueira, a distância de detecção prevista é de 5,16 a 8,98NM, considerando um intervalo de confiança de 95%, ou seja uma previsão da distância de detecção média de 7,07 NM. Se a fonte luminosa for o strobo visível podemos ver que a distância será menor.

TABELA III RESUMO DE AJUSTE

Modelo	Completo	Final
RSquare	0,999954	0,90581
RSquare Adj	0,999839	0,882262
Root Mean Square Error	0,247944	1,350848
Mean of Response	4,268056	4,268056
Observations (or Sum Wgts)	36	36

TABELA IV Estimação de Parâmetros

Term	Estimate	Std Error	t Ratio	Prob >  t
Intercept	4,203	0,407	10,31	<,0001
Fonte [Fogo]	3,422	0,398	8,60	<,0001
Fonte [Str IR]	-1,466	0,446	-3,29	0,0031
Altura[1000 Ft]	-0,639	0,300	-2,13	0,0441
Cobertura[15%]	0,459	0,380	1,21	0,2423
Cobertura[65%]	0,350	0,370	0,95	0,3561
Periodo[Noite 1]	-0,372	0,579	-0,64	0,5302
Periodo[Noite 2]	1,168	0,578	2,02	0,0630



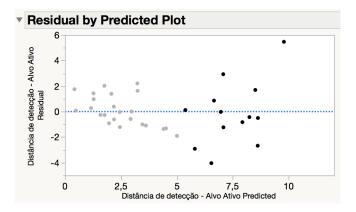


Fig. 1. Plot de Resíduos X Valores Preditos

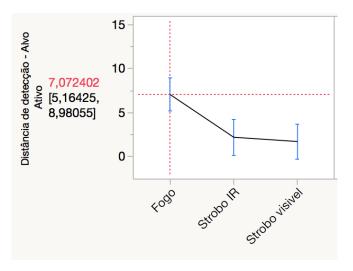


Fig. 2. Perfil de previsão

#### VII. CONCLUSÃO

Este trabalho procurou caracterizar os Óculos de Visão Noturna em Missões de Busca de Alvos Ativos. Para tanto, apresentaram-se conceitos básicos necessários ao entendimento geral do processo e do sistema estudado, consideraram-se algumas abordagens adotadas por autores-referência na área e, por fim, partiu-se para as ações práticas.

Foram pesquisados os fatores que seriam relevantes, na predição da distância de detecção de alvos ativos. Foi empregado o método de planejamento de experimentos conhecido como Split-Plot, devido à dificuldade de aleatorização do período (classe da noite), conforme o abordado por [5].

Subsequentemente, foram analisados os dados obtidos nos experimentos realizados, conforme esse planejamento. Utili-

TABELA V
ESTIMATIVAS DE COMPONENTES DE VARIÂNCIA REML

Rand Eff	Var Ratio	Var Comp	Std Err	% Total
W.Plots	54,885	3,374	1,879	98,21
Residual		0,061	0,749	1,79
Total		3,435	1,581	100,00

-2 LogLikelihood = 110,60167594

zando o método REML para a análise desses dados, obtivemos as seguintes conclusões:

- 1) A hipótese de que o aumento da altura de voo diminui a distância de detecção foi rejeitada. Porém foi identificada uma possível falha de especificação do modelo ou falta de definição de condição de contorno, o que dependerá de estudos mais aprofundados;
- 2) A hipótese de que a classe da noite não afeta a distância de detecção não foi rejeitada; e
- 3) A hipótese de que o aumento da cobertura de vegetação diminui a distância de detecção também não foi rejeitada.

A não confirmação da hipótese 1 sugere que novos estudos devam ser realizados, com o propósito de identificar a possível falha de especificação ou falta de definição das condições de contorno. Outras sugestões são a realização de estudos para a detecção de alvos passivos e o reconhecimento de alvos passivos e ativos.

#### REFERÊNCIAS

- [1] COMANDO DA AERONÁUTICA. DCA 1-1 Doutrina Básica da Força Aérea Brasileira. [S.l.], 2005.
- [2] COMANDO DA AERONÁUTICA. MCA 64-3 MANUAL DE COORDENAÇÃO DE BUSCA E SALVAMENTO AERONÁUTICO. BRA-SIL. 2015.
- [3] INTERNATIONAL MARITIME ORGANIZATION. MANUAL INTERNACIONAL AERONÁUTICO E MARÍTIMO DE BUSCA E SALVAMENTO. [S.I.], 2011.
- [4] KOOPMAN, B. O. Search and Screening: General Principles with Historical Applications. New York: Pergamon, 1980.
- [5] MONTGOMERY, D. C. Design and analysis of experiments. Eighth. Hoboken, NJ: John Wiley Sons, Inc., 2013. xvii, 730 pages p. ISBN 9781118146927 (hbk. acid-free paper).
- [6] KOWALSKI, S. M.; POTCNER, K. J. How to recognize a split plot experiment. *Quality Progress*, p. 60–66, November 2003.
- [7] JMP® 11 Fitting Linear Models. Cary, NC: SAS Institute Inc., 2014.
- [8] PATTERSON, H.; THOMPSON, R. Maximum likelihood estimation of components of variance. Proc. Eighth International Biochem. Conf., 1974.
- [9] WOLFINGER, R.; TOBIAS, R.; SALL, J. Computing gaussian likelihoods and theirr derivatives for general linear mixed models. SIAM Journal on Scientific Computing, v. 15, n. 6, Nov. 1994.
- [10] SEARLE, S.; CASELLA, G.; MCCULLOCH, C. Variance Components. New York: John Wiley and Sons, 1992.
- [11] PODURI, S. R. Variance Components: Mixed Models, Methodologies and Applications (Monographs on Statistics and Applied Probability). New York: Chapman Hall, 1997.
- [12] MCCULLOCH, C.; SEARLE, S.; NEUHAUS, J. Generalized, Linear, and Mixed Models. New York: John Wiley Sons, 2008.