Luiz Carlos Nogueira Junior

Um estudo para redução do tempo de resposta do SAMU de Belo Horizonte através da realocação das bases de operação

Dissertação apresentada ao Programa de Pós-Graduação em Engenharia de Produção da Universidade Federal de Minas Gerais, como requisito parcial à obtenção do título de Mestre em Engenharia de Produção.

Área de Concentração: Produção e Logística

Orientador: Prof. Dr. Luiz Ricardo Pinto

Belo Horizonte UFMG 2011



Universidade Federal de Minas Gerais



Escola de Engenharia

Departamento de Pós-Graduação em Engenharia de Produção

Um estudo para redução do tempo de resposta do SAMU de Belo Horizonte através da realocação das bases de operação

Mestrando:

Luiz Carlos Nogueira Junior

Professor Orientador:

Prof. Dr. Luiz Ricardo Pinto

Banca Examinadora:

Prof. Dr. Luiz Ricardo Pinto

Prof. Dr. Martín Gómez Ravetti

Prof^a. Dr^a. Leise Kelli de Oliveira

"... nunca deixe que lhe digam:

Que não vale a pena

Acreditar no sonho que se tem

Ou que seus planos

Nunca vão dar certo

Ou que você nunca

Vai ser alguém...

Se você quiser alguém

Em quem confiar

Confie em si mesmo!

Quem acredita sempre alcança ..."

Renato Russo e Flávio Venturini

AGRADECIMENTOS

Agradeço a Deus pelo dom da existência.

Em especial aos meus pais e minha irmã, pelo exemplo de amor, dedicação e caráter.

A Paloma pela companhia, amizade e amor durante tantos anos.

Ao professor orientador Luiz Ricardo Pinto, pelas valiosas orientações e suporte nas horas mais complicadas.

Ao professor Ricardo Saraiva de Camargo, pelas importantes contribuições e direcionamentos dados para conclusão deste estudo.

Ao professor Leonardo Santiago pela apresentação do programa e pelo apoio nos momentos iniciais.

Aos amigos de mestrado Elisangela, Daniel, Luiz, Rivert, Pedro, Welington, Celso e tantos outros que dividiram e tanto contribuíram para concretização deste projeto.

À coordenadora médica do SAMU, doutora Maria Silvia Mascarenhas Martins de Lucena, pelo apoio ao projeto durante mais de um ano, respondendo pacientemente as dúvidas e facilitando ao máximo o desenvolvimento do trabalho.

A CAPES, pela bolsa de estudos concedida ao longo do trabalho.

Aos colegas de trabalho Luiz Trivelato, Marcelo Alvin, Flávio Araújo, Luiz Polignano, Leonel Del Rei, Lauro Soares e tantos outros que foram ao mesmo tempo fontes de inspiração e de apoio para realização deste projeto.

Aos professores e demais funcionários do departamento de Engenharia de Produção da UFMG.

Aos amigos e familiares que estiveram sempre próximos e atentos nessa caminhada.

LISTA DE FIGURAS	i
LISTA DE TABELAS	ii
LISTA DE GRÁFICOS	
LISTA DE ABREVIATURAS	v
RESUMO	vi
ABSTRACT	vii
SUMÁRIO	
1. INTRODUÇÃO	1
2. CARACTERIZAÇÃO DO SERVIÇO DE ATENDIMENTO MÓVEL DE	
URGÊNCIA	4
2.1. Classificação dos serviços de atendimento à população	
2.2. Serviços de emergência	
2.3. Política nacional de atenção às urgências	
2.4. O Serviço de Atendimento Móvel de Urgência - SAMU	
2.5. Funcionamento do SAMU	5
2.3. I diletolitationto do di litto	
3. REVISÃO DA LITERATURA	8
3.1. Uma abordagem geral dos modelos de localização	
3.2. Os modelos de localização aplicados ao SAMU	
3.3. Uma abordagem geral da simulação de eventos discretos	
3.4. A simulação de eventos discretos aplicada ao SAMU	1 4 16
5.4. A simulação de eventos diserctos apricada do 5/Avio	10
4. ANÁLISE DO BANCO DE DADOS E DE OUTRAS INFORMAÇÕES DO	SAMILDE
BELO HORIZONTE	
4.1. Base de dados.	
4.2. Localização de bases de operação	
4.3. Localização dos Hospitais, Unidades de Pronto Atendimento (UPA) e	
referência em saúde mental (CERSAM)	
4.4. Localização dos pontos de demanda	
4.5. A triangulação entre os Pontos de Demanda, as Bases de Operação e o	
Atendimento via coordenada UTM	
4.6. Custos	
4.0. Custos	42
5 MODELO DE LOCALIZAÇÃO DE EACILIDADES	12
5. MODELO DE LOCALIZAÇÃO DE FACILIDADES	43
5.1. Modelo desenvolvido	43
6 MODELO DE CIMILIAÇÃO DE EVENTOS DISCRETOS	16
6. MODELO DE SIMULAÇÃO DE EVENTOS DISCRETOS	46
A ANÁLIGEO DE CEMÁDICO E DECLU MADOS COMPUMA CLONATO	40
7. ANÁLISES DE CENÁRIOS E RESULTADOS COMPUTACIONAIS	49
8. CONCLUSÕES E RECOMENDAÇÕES PARA TRABALHOS FUTUROS	71
9. REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS	73

LISTA DE FIGURAS

Figura 2.1 - Fluxo do processo de resgate
Figura 3.1 - Quando utilizar a simulação?
Figura 3.2 - Relacionamento dos elementos da simulação
Figura 4.1 - Incidência de despacho de ambulância por regional
Figura 4.2 - Regionais da cidade de Belo Horizonte
Figura 4.3 - Divisão das regionais em Unidades de Planejamento
Figura 4.4 - Demanda concentrada em 1 ponto
Figura 4.5 - Demanda concentrada em 9 pontos
Figura 4.6 - Demanda concentrada em 71 pontos
Figura 4.7 - Exemplo da lógica de deslocamento das ambulâncias
Figura 6.1 - Fluxograma do processo de atendimento de uma chamada de emergência47
Figura 7.1 - Localização geográfica das bases e ambulâncias a serem instaladas pelo cenário 5
61
Figura 7.2 - Localização geográfica das bases de operação dos cenários 2011 (esquerda) e
cenário 5 (direita)
Figura 7.3 - Localização geográfica das bases e ambulâncias a serem instaladas pelo cenário 6
64
Figura 7.4 - Localização geográfica das bases de operação dos cenários 2011 (esquerda) e
cenário 6 (direita)

LISTA DE TABELAS

Tabela 3.1 - Sumário dos modelos determinísticos estáticos e dinâmicos	12
Tabela 3.2 - Sumário dos modelos probabilísticos	13
Tabela 3.3 - Tempos de resposta	18
Tabela 4.1 - Ocorrências por bairro	23
Tabela 4.2 - Ocorrências por regional	26
Tabela 4.3 - Atendimentos nas 71 Unidades de Planejamento	27
Tabela 4.4 - Atendimentos por tipo de ambulância	28
Tabela 4.5 - Atendimentos por dia da semana	28
Tabela 4.6 - Atendimentos por período	29
Tabela 4.7 - Ocorrências por período aos domingos	30
Tabela 4.8 - Ocorrências por período as segundas-feiras	30
Tabela 4.9 - Ocorrências por período as terças-feiras	30
Tabela 4.10 - Ocorrências por período as quartas-feiras	30
Tabela 4.11 - Ocorrências por período as quintas-feiras	30
Tabela 4.12 - Ocorrências por período as sextas-feiras	31
Tabela 4.13 - Ocorrências por período aos sábados	31
Tabela 4.14 - Bases de operação e distribuição de ambulâncias por base	34
Tabela 4.15 - Localização dos Hospitais, UPA e CERSAM	35
Tabela 4.16 - Tipos de ocorrências por ponto de atendimento	36
Tabela 4.17 - Tipos de ocorrência e Ponto de Atendimento	36
Tabela 7.1 - Testes de cenário do SAMU a partir do modelo de SED	49
Tabela 7.2 - Testes de Cenário considerando período do dia, número máximo de ambul	âncias
instaladas e tempo de resposta	52
Tabela 7.3 - Testes de Cenário considerando período do dia, número máximo de ambul	âncias
instaladas e tempo de resposta	54
Tabela 7.4 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período	
madrugada	55
Tabela 7.5 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período a	manhã
	56
Tabela 7.6 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período t	tarde 56
Tabela 7.7 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período a	noite 57
Tabela 7.8 - Comparativo dos melhores TR – Otimização versus Simulação (período m	anhã –
pico de demanda)	58

Tabela 7.9 - Cenários mais competitivos para implementação futura5	59
Tabela 7.10 - Detalhamento da localização geográfica das bases de operação e ambulâncias	
para o cenário 56	50
Tabela 7.11 - Detalhamento da localização geográfica das bases de operação e ambulâncias	
para o cenário 66	53
Tabela 7.12 - Distribuição das bases de operação e ambulâncias nos cenários 2011, 5 e 6 6	56
Tabela 7.13 - Análise comparativa dos cenários 2011 e 5	57
Tabela 7.14 - Análise comparativa dos cenários 2011 e 6	58
Tabela 7.15 - Análise econômica preliminar das configurações analisadas neste estudo 6	59

LISTA DE GRÁFICOS

Gráfico 4.1 - Atendimentos no período da manhã por dia da semana	.31
Gráfico 4.2 - Atendimentos no período da tarde por dia da semana	.32
Gráfico 4.3 - Atendimentos no período da noite por dia da semana	.32
Gráfico 4.4 - Atendimentos no período da madrugada por dia da semana	.33

LISTA DE ABREVIATURAS

ALS Advanced Life Support

BLS Basic Life Support

BH Belo Horizonte

CERSAM Centro de Referência em Saúde Mental

DES Discrete Event Simulation
EMS Emergency Medical System

IBGE Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística

MCLP Maximal Covering Location Problem

OMS Organização Mundial de Saúde

OPAS Organização Pan-americana de Saúde

PO Pesquisa Operacional

PRODABEL Processamento de Dados do Município de Belo Horizonte

SAMU Serviço de Atendimento Móvel de Urgência

SED Simulação de Eventos Discretos

SME Serviço Médico de Emergência

TEAM Tandem Equipment Allocation Model

UFMG Universidade Federal de Minas Gerais

UPA Unidade de Pronto Atendimento

USA Unidade de Serviço Avançada

USB Unidade de Serviço Básica

UTI Unidade de Terapia Intensiva

UTM Universal Transverse Mercator

RESUMO

As demandas por servicos e bens com alto grau de eficiência e eficácia são pré-requisitos imprescindíveis para as organizações modernas. Na área de saúde ser eficiente e eficaz significa, dentre outras coisas, contribuir para a diminuição de sequelas e ainda a manutenção de vidas humanas. Neste estudo, o Servico de Atendimento Móvel de Urgência (SAMU) da cidade de Belo Horizonte (BH) é foco de estudo. Garantir que o serviço de atendimento a situações de urgência seja realizado no menor tempo possível, lidando com restrições inerentes a qualquer sistema (de equipamento, pessoal, problemas de trânsito e/ou climáticos, etc.) é um dos muitos desafios existentes. Estudos recentes demonstram que o tempo de resposta atual do sistema está na casa dos 21 minutos (tempo entre o chamado via telefone e a chegada da ambulância no local do incidente), tempo este bastante distante do padrão internacional de atendimento que deve ficar próximo dos 8 minutos. Fatores ligados a quantidade de ambulâncias existentes, localização e quantidade de bases de operação, utilização de tecnologias, disponibilidade de leitos em hospitais e centros de atendimento, e etc., são elementos fundamentais para contribuir com um servico mais efetivo. Neste estudo, um modelo de otimização é proposto visando re-localizar as bases de operação do SAMU de Belo Horizonte. É sugerida a hipótese que, otimizando a localização das bases de operação do sistema, um melhor tempo de resposta para o serviço será possível. Foram propostos diversos cenários e configurações foram testadas utilizando-se do modelo de otimização e de um modelo de simulação de eventos discretos. Soluções viáveis foram encontradas e propostas, objetivando melhorar o retrospecto do serviço, considerando questões de ordem econômica e de ordem operacional.

ABSTRACT

The demand for services and goods with a high degree of efficiency and effectiveness are essential prerequisites for modern organizations. In healthcare to be efficient and effective means, among other things, contribute to the reduction of disability and also the maintenance of human life. In this study, the Service for Mobile Emergency in the city of Belo Horizonte is focused. Ensure that your answering service with emergency situations is carried out in the shortest possible time, dealing with restrictions inherent in any system (equipment, personnel, traffic problems and / or weather, etc.) is one of many problems. Recent studies show that the response time of the current system is in his 21 minutes (time between the call via telephone and the ambulance arrived at the scene), this time quite distant from the international standard of care that should be close to 8 minutes. Factors related to amount of ambulances available, location and number of bases of operation, use of technology, availability hospitals and care centers, and etc. are key elements contributing to a more effective service. In this study, an optimization model is proposed in order to re-locate the bases of operation. We hypothesized that by optimizing the location of the bases of operation of the system, a better response time for service is possible. Have been proposed scenarios and configurations were tested using the optimization model and a model of discrete event simulation. Feasible solutions were found and proposals, aiming at improving the service retrospect, considering issues of economic and operational changes.

1. INTRODUÇÃO

Segundo Filho *et al* (2007), a área de saúde teve uma grande evolução científica e tecnológica no século XX, pois com o advento de novos medicamentos, tecnologias e procedimentos clínicos, doenças que matavam milhões de pessoas no século XIX desapareceram, proporcionando uma maior longevidade. Todavia, a grande demanda por esse serviço e a redução significativa dos recursos humanos, materiais e financeiros tornou a gestão na saúde uma atividade bastante complexa, principalmente nos países em desenvolvimento.

O Brasil apresenta um crescente processo de envelhecimento, com sua população vivendo mais a cada década. Além das modificações populacionais, o país tem experimentado mudanças no perfil das doenças que atingem a população, com alterações relevantes no quadro de causas de morte (IBGE, 2009).

Segundo a Organização Pan-Americana de Saúde - OPAS (2009), as doenças infectocontagiosas, que representavam cerca de metade das mortes registradas no País em meados do Século XX, hoje são responsáveis por menos de 10%, ocorrendo o oposto em relação às doenças cardiovasculares. Em menos de 50 anos, o Brasil deixou um perfil de mortalidade característico de uma população jovem para um típico quadro categorizado por enfermidades mais complexas e mais onerosas, próprias das faixas etárias mais avançadas (IBGE, 2009).

Ainda, de acordo com o relatório anual da Organização Pan-Americana da Saúde (2009) a expectativa de vida da população brasileira chega aos 69,1 anos para os homens e 76,4 para as mulheres. A diferença observada entre os sexos pode ser parcialmente explicada pelo aumento da violência urbana, onde ocorre elevada prevalência de óbitos violentos no sexo masculino (IBGE, 2009).

Em síntese, as informações sobre a esperança de vida ao nascer apontam, claramente, para um processo de envelhecimento populacional no País, o que vai exigir novas prioridades na área das políticas públicas a serem direcionadas para grupos populacionais específicos. Aliado a constatação de envelhecimento da população brasileira, a concentração da população nos grandes centros urbanos vem provocando diferentes demandas para os serviços de saúde no país.

Segundo Destri Junior (2005), cidades com grandes concentrações populacionais surgiram e com elas os problemas decorrentes, podendo-se citar:

- a grande utilização dos automóveis como meio de transporte levou as vias a uma sobrecarga, diminuindo a agilidade do deslocamento e em alguns casos, até restringindo os mesmos;
- aumento da violência urbana:
- doenças provenientes de uma população essencialmente sedentária e com hábitos alimentares pouco adequados.

A partir desses fatores e de outros, ocorrências médicas se multiplicam nos grandes centros urbanos, exigindo uma maior agilidade no processo de socorro as vítimas. Conforme Destri Junior (2005), se o socorro a uma urgência médica ocorre nos primeiros instantes, muitas vidas poderiam ser preservadas, pois o tempo é um elemento crucial na sobrevivência do paciente.

Em um contexto de demandas variadas, onde a população brasileira vive cada vez mais e o estilo de vida da população contribui para que determinadas urgências médicas ocorram com maior frequência, fica claro que o fator "tempo" toma um papel fundamental no atendimento de uma ocorrência. Essas características criam uma demanda de atendimento à emergência mais ágil e específica, onde em muitos casos o atendimento médico inicial tem que ocorrer onde o paciente está, seja no seu trabalho, na sua residência, nas ruas ou quaisquer outros lugares, através de unidades móveis de atendimento de urgência.

A partir deste tipo de demanda o Ministério da Saúde estabeleceu em 2003 o Serviço de Atendimento Móvel de Urgência (SAMU) que faz parte da Política Nacional de Urgências e Emergências e ajuda a organizar o atendimento na rede pública prestando socorro à população em casos de emergência. O serviço funciona 24 horas por dia com equipes de profissionais de saúde, como médicos, enfermeiros, auxiliares de enfermagem e socorristas, que atendem às urgências de natureza traumática, clínica, pediátrica, cirúrgica, gineco-obstétrica e de saúde mental da população (MINISTÉRIO DA SAÚDE DO BRASIL, 2010).

De acordo com Silva (2010) a função básica do SAMU é responder de forma organizada, a fim de evitar o uso excessivo de recursos, a toda situação de urgência que necessite de meios médicos, desde o primeiro contato telefônico até a liberação das vítimas ou seus encaminhamentos hospitalares. O sistema deve determinar e desencadear a resposta mais adequada para o caso, assegurar a disponibilidade dos meios hospitalares, determinar o tipo de transporte exigido e preparar o acolhimento dos pacientes (TAKEDA *et al*, 2001).

Neste trabalho, o Serviço de Atendimento Móvel de Urgência de Belo Horizonte será foco de estudo. É sugerido que uma das principais causas que explicam o elevado tempo de resposta do serviço realizado pelo SAMU de Belo Horizonte – aproximadamente 21 minutos de acordo Silva (2010) – é devido ao posicionamento ineficiente das bases de operação, cujas localizações foram escolhidas sem a utilização de técnicas ou critérios científicos.

Um modelo de otimização para localização de facilidades é proposto e cenários são testados objetivando determinar localizações viáveis para as bases de operação que resultem em um tempo de resposta do SAMU mais adequado. A partir da re-localização das bases de operação, testes comparativos são realizados em um modelo de Simulação de Eventos Discretos. Esperase que a partir dos resultados dos modelos de otimização e de simulação decisões relevantes possam ser extraídas e que estas contribuam para melhoria do serviço.

Este trabalho está organizado da seguinte maneira: no Capítulo 2 é caracterizado o serviço de atendimento móvel de urgência e no Capítulo 3 é realizada uma revisão da literatura sobre localização de facilidades e simulação de eventos discretos. No Capítulo 4 é apresentado o tratamento realizado no banco de dados do SAMU de Belo Horizonte utilizado nesse estudo. No Capítulo 5 um modelo de otimização é proposto objetivando encontrar localizações viáveis para as bases de operação e no Capítulo 6 um modelo de Simulação de Eventos Discretos é utilizado para comparar o tempo de resposta a partir das configurações sugeridas a partir da utilização do modelo de otimização. O Capítulo 7 apresenta a análise dos cenários e os resultados computacionais e o Capítulo 8 as conclusões do estudo.

2. CARACTERIZAÇÃO DO SERVIÇO DE ATENDIMENTO MÓVEL DE URGÊNCIA

2.1. Classificação dos serviços de atendimento à população

Segundo Gonçalves (1994) *apud* Takeda (2000), os serviços urbanos de atendimento à população podem ser classificados em três grandes grupos:

- Serviços de rotina: tem comportamento bastante previsível, sem grandes variações. São exemplos o serviço domiciliar de coleta de lixo e o serviço de entrega de correspondências;
- Semi-emergenciais: apresentam um alto grau de incerteza, mas seu não atendimento imediato, não coloca a vida de pessoas em risco. Nesta categoria podem-se citar como exemplos os serviços prestados pelas companhias de energia elétrica, água e saneamento urbano:
- Emergência: estes serviços também apresentam um alto grau de imprevisibilidade e o atendimento precisa ocorrer imediatamente após a solicitação de socorro. O não atendimento compromete a eficiência do sistema e ainda coloca em risco a vítima.
 Pode-se citar aqui como exemplo o serviço de atendimento móvel de urgência (SAMU).

De acordo com Conselho Federal de Medicina (1995), urgência e emergência tem definições distintas, sendo:

- Define-se por urgência, a ocorrência imprevista de agravo à saúde com ou sem risco potencial de vida, cujo portador necessita de assistência médica imediata;
- Define-se por emergência a constatação médica de condições de agravo à saúde que impliquem em risco iminente de vida ou sofrimento intenso, exigindo, portanto, tratamento médico imediato.

Para fins de padronização, as palavras urgência e emergência nesse estudo serão consideradas sinônimas.

2.2. Serviços de emergência

De acordo com Takeda (2000) atividades de apoio a população como polícia, bombeiros e transporte por ambulância vêm sendo foco de vários grupos de pesquisadores, desde o início

dos anos 70 (FITZSIMMONS, 1971; ENGLAND e ROBERTS, 1978; UYENO e VERTINSKY, 1979).

Segundo o Ministério da Saúde do Brasil (2001), é responsabilidade do poder público prover para a sociedade atendimento qualificado para situações de agravo à saúde ou situações que atentem contra sua integridade física. No Brasil essa estrutura é provida por entidades públicas, como por exemplo: polícia (federal, civil e militar), corpo de bombeiros, serviço de atendimento móvel de urgência, rede de hospitais e unidades de atendimento, dentre outros.

2.3. Política Nacional de Atenção às Urgências

O SAMU é o principal componente da Política Nacional de Atenção às Urgências, que tem como finalidade proteger a vida das pessoas e garantir a qualidade no atendimento no Sistema Único de Saúde (SUS). A política tem como foco cinco grandes ações:

- Organizar o atendimento de urgência nos pronto-atendimentos, unidades básicas de saúde e nas equipes do Programa Saúde da Família;
- Estruturar o atendimento pré-hospitalar móvel (SAMU);
- Reorganizar as grandes urgências e os prontos-socorros em hospitais;
- Criar a retaguarda hospitalar para os atendidos nas urgências, e
- Estruturar o atendimento pós-hospitalar.

2.4. O Serviço de Atendimento Móvel de Urgência - SAMU

O SAMU faz parte da Política Nacional de Urgências e Emergências e ajuda a organizar o atendimento na rede pública prestando socorro à população em casos de emergência.

Com o SAMU, espera-se reduzir o número de óbitos, o tempo de internação em hospitais e as sequelas decorrentes da falta de socorro precoce. O serviço funciona 24 horas por dia, utilizando ambulâncias e equipes de profissionais de saúde que atendem diversos tipos de urgências.

2.5. Funcionamento do SAMU

O SAMU realiza o atendimento de urgência e emergência em qualquer lugar: residências, locais de trabalho e vias públicas, contando com as Centrais de Regulação, profissionais e veículos de salvamento. Nas Centrais de Regulação ocorre o primeiro contato com a população

através do atendimento das ligações realizadas para o número 192. Nelas estão localizados os tele-digifonistas e os médicos reguladores.

Cada ligação realizada para o número 192 é atendida pelos tele-digifonistas que identificam a emergência e, imediatamente, transfere a ligação para o médico regulador. Este médico realiza o diagnóstico inicial da situação e orienta quem fez a ligação.

Simultaneamente, o médico regulador também precisa verificar em qual procedimento este paciente se enquadra. Em alguns casos mais simples, o paciente deverá procurar socorro em hospitais ou postos de saúde por conta própria. Em casos um pouco mais graves, uma ambulância do tipo básico é enviada até o local com um auxiliar de enfermagem e um socorrista. Para casos mais graves, uma UTI móvel é direcionada para local com um médico e um enfermeiro.

O médico regulador também tem autoridade para realizar reservas em leitos de hospitais, dependendo da gravidade do ocorrido, de maneira a garantir que não haja interrupção no processo de socorro.

A figura 2.1 representa o fluxo do processo de resgate e foi baseada no estudo de Silva (2010), onde é encontrada uma detalhada caracterização de cada etapa do processo de resgate do SAMU de Belo Horizonte.

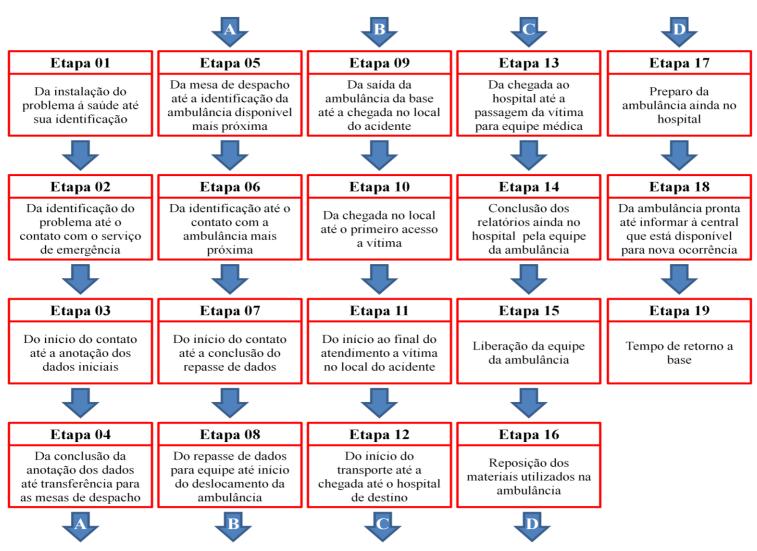


FIGURA 2.1 - Fluxo do processo de resgate

3. REVISÃO DA LITERATURA

3.1. Uma abordagem geral dos modelos de localização

Problemas de localização tratam de decisões sobre onde localizar facilidades, considerando clientes que devem ser servidos, de forma a otimizar um certo critério. O termo "facilidades" pode ser entendido como fábricas, depósitos, escolas, etc., enquanto que clientes se referem a depósitos, unidades de venda, estudantes, etc. (LORENA, 2003).

De forma bem genérica, um problema de localização de facilidades consiste na determinação de pontos para instalação de um número pré-determinado de facilidades que atendam uma demanda (conjunto de clientes) distribuída geograficamente, determinando a alocação dos clientes nas facilidades.

Owen e Daskin (1998) em uma revisão sobre localização de facilidades dividem os modelos de localização em três grandes categorias, e para cada uma identifica os principais problemas, sendo:

- Problemas de localização estáticos e determinísticos:
 - p-mediana (*p-Median Problem*);
 - cobertura (Covering problems);
 - p-centro (*Center problems*).
- Problemas de localização dinâmicos:
 - único (*Dynamic single facility location models*);
 - múltiplo (*Dynamic multiple facility location models*);
 - alternativos (Alternative dynamic approaches).
- Problemas de localização estocásticos:
 - probabilísticos (Probabilistic models);
 - método de planejamento de cenário (*Scenario planning models*).

Para uma descrição mais detalhada, destacam-se os trabalhos de Cooper (1963); Drezner (1995); Owen e Daskin (1998); Borrás e Pastor (2004); Snyder (2006); Sahin e Sural, (2007), onde são apresentados os principais modelos, métodos e aplicações, bem como uma descrição detalhada dos problemas citados.

Sahin e Sural (2007), em uma revisão hierárquica dos modelos de localização, categorizaram alguns sistemas reais comumente considerados nos estudos de localização, sendo:

- Sistemas de cuidado a saúde (healthcare systems).
- Sistemas de coleta de lixo (*solidwaste management systems*).
- Sistemas de produção e distribuição (*production-distribution systems*).
- Sistemas de educação (education systems).
- Redes de telecomunicação (telecommunications networks).
- Sistemas de serviço médico de emergência (Emergency medical service systems).

Para o estudo em questão, serão apresentados os principais modelos de localização aplicados ao serviço móvel de atendimento a urgências (SAMU).

3.2. Os modelos de localização aplicados ao Serviço de Atendimento Móvel de Urgência

Duas questões primordiais surgem quando se pensa em sistemas de atendimento de urgência à população – como dimensionar um número mínimo de servidores (bases de operação do SAMU, por exemplo) de forma que toda população seja atendida pelo serviço? e – como dimensionar o sistema de forma que o tempo de resposta seja adequado para atendimento à população? Para responder essas e outras questões são utilizados modelos de localização de facilidades customizados para a realidade do sistema de atendimento de urgência (DREZNER, 1995).

Figueiredo *et al* (2003) descrevem que a localização de facilidades emergenciais desafia aqueles que têm a missão de planejar os sistemas de emergência, uma vez que estarão cumprindo um compromisso entre o atendimento ao indivíduo e a organização do sistema na tentativa de encontrar o melhor para ambos.

O interesse pelo estudo de localização de facilidades no contexto de serviços médicos de urgência tem algumas décadas. Re Velle *et al* (1977), a partir de aplicações do modelo de máxima cobertura para localização de caminhões do corpo de bombeiros, abriam precedentes para aplicação também no serviço médico de urgência.

Conforme Goldberg (2004), o serviço médico de urgência é uma área de grande interesse para os profissionais da área de pesquisa operacional desde 1960. Ele afirma que existem importantes decisões, tais como:

- localização de bases de operação e localização dinâmica de ambulâncias;
- seleção e despacho de veículos;
- quantidade de veículos de cada tipo;
- como e onde redirecionar recursos.

Ainda segundo o mesmo autor, os estudos de pesquisa operacional normalmente fazem as seguintes suposições:

- Existe um tempo T ou TR, que é denominado o tempo de resposta. Esse tempo deve ser o menor possível, de maneira que não interfira no sucesso do atendimento:
- A região analisada é dividida em áreas e os pontos de demanda são agregados no centro de cada área. O tempo de viagem é sempre relativo ao ponto central da área.

A função objetivo desses modelos poderá ser:

- Minimizar o tempo total de atendimento das chamadas;
- Minimizar o tempo total de viagem (atendimento);
- Maximizar a área de cobertura, dentro de um tempo T;
- Maximizar a cobertura das chamadas (atender o maior número de chamadas possível), dentro de um tempo T.

Em um detalhado estudo, Brotcorne *et al* (2003) apresentaram uma revisão de três décadas sobre os modelos de localização de ambulâncias. As tabelas 3.1 e 3.2 trazem

um resumo dos modelos levantados no estudo, sendo a primeira tabela com os modelos determinísticos e a segunda com os modelos probabilísticos.

Das técnicas apresentadas, existem diversos estudos na literatura que demonstram aplicações bem sucedidas os trabalhos de MANDELL (1998), RAJAGOPALAN *ET AL* (2008), TAVAKOLI e LIGHTNER (2004) e JARDIM *ET AL* (2004).

De acordo com Figueiredo *et al* (2003), o tamanho da frota de ambulâncias e sua respectiva localização são fatores que podem ser gerenciados e controlados através de planejamento e afetam diretamente na eficiência do sistema. Dentre outros fatores, existe um relacionamento direto entre o tempo de resposta e a mortalidade e, é isto que faz com que a localização de ambulâncias seja um problema importante a ser resolvido.

TABELA 3.1 – Sumário dos modelos determinísticos estáticos e dinâmicos

Referência	Modelo	Objetivo	Restrição de cobertura	Restrição de localização por base	Ambulância
Re Velle et al (1971)	LSCM	Minimiza o número de Ambulâncias	Cobre cada ponto de demanda pelo menos uma vez	No máximo uma ambulância por base	Um tipo. Número Ilimitado.
Church e Re Velle (1974)	MCLP	Maximiza a demanda coberta	-	No máximo uma ambulância por base	Um tipo. Número ilimitado
Schilling et al (1979)	TEAM	Maximiza a demanda coberta	-	No máximo uma ambulância de cada tipo por base. Tipo A pode ser alocada somente se B já estiver	Dois tipos. Número determinado
Schilling et al (1979)	FLEET	Maximiza a demanda coberta	-	No máximo uma ambulância por base. Somente <i>p</i> bases podem ser utilizadas	Dois tipos. Número determinado
Daskin e Stern (1981)	Modified MCLP	Maximiza a demanda coberta e o número de pontos atendidos	Cobre cada ponto de demanda pelo menos uma vez	No máximo uma ambulância por base	Um tipo. Número determinado
Hogan e Re Velle (1986)	Modified MCLP (BACOP1 e BACOP2)	Maximiza a demanda coberta duas vezes, ou uma combinação de demanda coberta uma ou duas vezes	Cobre cada ponto de demanda pelo menos uma vez	No máximo uma ambulância por base	Um tipo. Número determinado
Gendreau et al (1997)	DSM	Maximiza a demanda coberta	Toda demanda coberta	Número máximo de ambulâncias por base	Um tipo. Número determinado
Gendreau et al (2001)	DDSM	Maximiza dinamicamente a demanda coberta	Toda demanda coberta	Número máximo de ambulâncias por base	Um tipo. Número determinado

Fonte: Brotcorne et al (2003)

TABELA 3.2 – Sumário dos modelos probabilísticos

Referência	Modelo	Objetivo	Restrição de cobertura	Ambulância	Período
Daskin (1983)	MEXCLP	Maximiza a demanda coberta esperada	-	Um tipo. Limite superior informado	Mesmo para cada ambulância
Re Velle e Hogan (1989)	MALP I	Maximiza demanda coberta com probabilidade <i>x</i>	-	Um tipo. Numero dado	Mesmo para todas as bases
Re Velle e Hogan (1989)	MALP II	Maximiza demanda total coberta com probabilidade de pelo menos <i>x</i>	-	Um tipo. Numero dado	Varia para cada ponto de demanda
Batta <i>et al</i> (1989)	Ajustado MEXCLP (AMEXCLP)	Maximiza a demanda coberta esperada	-	Um tipo. Numero dado	Varia para cada ponto de demanda. Ambulâncias não independentes.
Goldberg et al (1990)	Ajustado MEXCLP	Maximiza a demanda coberta esperada dentro de 8 minutos	-	Um tipo. Numero dado. Dois tipos de chamada	Mesmo para cada ambulância
Ball e Lin (1993)	Modificado LSCM (Rel-P)	Minimiza a soma de custos fixos ambulâncias	Proporção de toda demanda coberta	Um tipo. Numero ilimitado	Limite superior
Repede e Bernardo (1994)	Tempo dependente MEXCLP (TIMEXCLP)	Maximiza a demanda coberta esperada	-	Um tipo. Número dados. Variando velocidade	Mesmo para cada ambulância
Marianov e Re Velle (1994)	QPLSCP	Maximiza demanda total coberta com probabilidade de pelo menos <i>x</i>	nto: Brotoorno et al (2003)	Um tipo. Limite inferior para cada ponto de demanda	Varia para cada ponto de demanda

Fonte: Brotcorne et al (2003)

3.3. Uma abordagem geral da simulação de eventos discretos

De acordo com Robinson (2005), poucas técnicas de modelagem tornaram-se tão populares como a simulação de eventos discretos, principalmente depois da evolução computacional. A simulação é uma poderosa ferramenta para a avaliação e análise de novos projetos de sistemas e nas modificações de sistemas existentes. Conduzir um estudo de simulação é uma arte e ao mesmo tempo uma ciência (CARSON, 2005).

A principal justificativa para o uso da simulação se dá em função da característica do problema que está sendo tratado. Se as variáveis do sistema tiverem característica aleatória e se os elementos do sistema forem interdependentes é bastante provável que a simulação será a melhor técnica a ser utilizada. A figura 3.1, proposta por Guedes (2001), representa, de maneira intuitiva, quando a simulação torna-se uma técnica adequada.

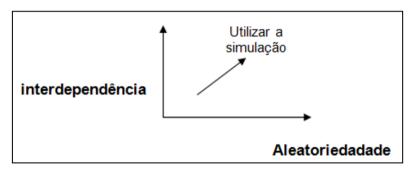


FIGURA 3.1 - Quando utilizar a simulação? Fonte: Guedes (2001)

Segundo Chwif e Medina (2007) o termo simulação pode ser classificado em duas categorias, sendo: *i)* computacional e *ii)* não computacional (não necessita de computador). Tradicionalmente na engenharia e em diversas áreas do conhecimento, sistemas complexos são representados via simulação computacional através de modelos, que, em essência, buscam reproduzir a realidade em um ambiente computacional.

Um modelo é considerado uma abstração da realidade, aproximando-se do verdadeiro comportamento do sistema, mas sempre mais simples do que o sistema real. Na literatura diversos tipos de modelos foram desenvolvidos e aplicados. Chwif e Medina (2007) dividem esses modelos em três tipos principais, sendo:

- Modelos simbólicos, icônicos ou diagramáticos;
- Modelos matemáticos ou analíticos;

Modelos de simulação.

Habitualmente, nos modelos de simulação utilizam-se termos específicos para caracterizar o sistema e representar seu funcionamento. É o caso dos elementos descritos abaixo:

- Sistema: Conjunto de partes que se integram para um objetivo comum;
- Entidade: São objetos que requisitam serviços (exemplo: usuários em uma fila de banco);
- Atributo: Informações que caracterizam uma entidade em particular (exemplo: o tipo de cliente do banco);
- Processo: Ações realizadas sobre a entidade ao longo da simulação;
- Recursos: Objetos que provêm serviços às entidades (exemplo: o caixa do banco);
- Atividade: Operação que envolve alguma entidade e que pode ou não necessitar de algum recurso.

Para cada modelo de simulação, cada um dos elementos relatados acima terá características distintas. A figura 3.2, de acordo com De Oliveira (2001) exemplifica a relação dos diversos elementos de um modelo de simulação.

ENTIDADES possuindo

ATRIBUTOS interagem nas

ATIVIDADES sob certas condições gerando

EVENTOS que modificam o

FIGURA 3.2 - Relacionamento dos elementos da simulação Fonte: De Oliveira (2001)

Por fim, os modelos de simulação computacional, podem ser classificados em três categorias básicas, sendo:

- Simulação de Monte Carlo;
- Simulação contínua;

Simulação de eventos discretos.

De acordo com Banks e Carson (1986) a simulação é a imitação da operação de processos reais ou sistemas num dado período de tempo. Para Harrel (2002), a simulação é um processo de experimentação com o modelo de um sistema real para determinar o modo como este responderá a mudanças em sua estrutura e ambiente. No estudo em questão, um modelo de simulação de eventos discretos (SED) aplicado ao serviço de atendimento móvel de urgência é utilizado.

3.4. A simulação de eventos discretos aplicada ao Serviço de Atendimento Móvel de Urgência

Um sistema de emergência médica pode ser definido como a sequência de eventos que começa no instante seguinte de um incidente (acidente de trânsito, desmoronamentos, etc.) e, que termina quando a transferência do paciente para uma unidade de saúde com os recursos necessários para seu tratamento é realizada (FITZSIMMONS, 1971).

Os sistemas na área de saúde são dinâmicos e de grande complexidade, envolvendo diversos processos com forte interação e influenciados por eventos de natureza aleatória. Esse cenário impõe sérias dificuldades para estudos analíticos do problema, fazendo com que a simulação seja uma ferramenta bastante indicada (SABBADINI e GONÇALVES, 2005).

No detalhado estudo realizado por England e Roberts (1978), foi categorizada em seis, as áreas de estudo da simulação computacional focada em *healthcare* (área de cuidados a saúde). Dentre os tópicos, existe uma área que se destinou ao estudo do serviço de atendimento móvel de urgência, considerando suas peculiaridades.

Uyeno e Vertinsky (1979) citaram em um artigo na área de emergências médicas que uma adequada política de despacho e de posicionamento das bases e das ambulâncias pode reduzir o tempo de resposta dos atendimentos, possibilitando salvar vidas, diminuir as sequelas do trauma e acelerar o início do tratamento intensivo que existe nos hospitais.

Em um trabalho apresentado por Currie *et al* (1984), foi proposto um estudo de diversas variáveis do sistema (modelados via simulação) do serviço de atendimento móvel de urgência, a fim de atender uma demanda crescente pelo serviço, sendo as principais:

Os tipos de ocorrências médicas mais comuns;

- Os tipos de veículos utilizados (unidades básicas e avançadas);
- O número de socorristas por tipo de ambulância utilizada.

O modelo desenvolvido deveria auxiliar nas operações de atendimento de urgência, provendo informações a respeito do número adequado de funcionários e veículos, equipamentos e recursos financeiros mínimos necessários, dentre outros.

Em diversos estudos de simulação aplicados ao serviço de atendimento móvel de urgência, verificados na literatura, um dos principais objetos de estudo se concentra no tempo de resposta, que pode ser conceituado como o tempo entre a comunicação de uma ocorrência e a chegada da ambulância ao local da cena (TAKEDA, 2000).

De acordo com Pons e Markovchick (2002) o tempo de resposta pode variar em função da realidade de cada país, cidade ou região. De acordo com esses autores as agências de serviço de emergência procuraram estabelecer uma meta para que o tempo de resposta não ultrapassasse 8 minutos em 90% das ocorrências. Esse limite foi determinado com base em uma pesquisa da Organização Mundial de Saúde (OMS) que demonstrou que pacientes com traumas graves (como parada cardíaca), que eram socorridos em tempos inferiores a 8 minutos, tinham chances de sobreviver aumentadas.

Em um levantamento realizado pelo ministério da saúde do Canadá (2007), abrangendo a região metropolitana de Toronto e outras regiões do país, percebeu-se que o tempo de resposta, é na maioria das cidades inferior a 15 minutos. A tabela 3.3 traz os tempos registrados entre 2001 e 2007.

TABELA 3.3 Tempos de resposta

1996 **GTA** (standard) 2001 2002 2003 2004 2005 2006 2007 Toronto 00:08:20 00:11:29 00:11:15 00:11:18 00:11:31 00:12:17 00:11:56 00:11:58 **Peel Region** 00:09:32 00:11:03 00:11:13 00:11:43 00:11:23 00:11:50 00:12:15 00:12:10 York Region 00:11:38 00:11:58 00:11:36 00:12:21 00:11:48 00:12:25 00:12:35 00:13:04 **Durhan Region** 00:10:01 00:11:34 00:11:25 00:10:58 00:10:41 00:10:33 00:10:30 00:10:34 00:09:51 **Halton Region** 00:10:32 00:10:01 00:10:11 00:09:56 00:10:05 00:10:20 00:10:30 Outras Áreas 00:10:30 00:11:59 00:11:50 00:12:04 00:12:13 Waterloo Region 00:11:01 00:13:05 00:13:01 Hamilton 00:10:03 00:10:29 00:10:28 00:10:40 00:10:43 00:11:21 00:12:19 00:11:39 Niagara Region 00:10:48 00:10:59 00:10:29 00:10:45 00:10:30 00:11:06 00:10:38 00:10:58 00:12:26 00:12:00 00:11:35 00:12:07 00:12:15 00:12:21 00:12:20 00:12:04 **Brant Country** 00:15:00 00:16:02 00:14:56 Simcoe Country 00:16:08 00:15:38 00:15:11 00:14:40 00:14:40 00:11:46 00:11:27 Ottawa-Carleton 00:12:38 00:11:55 00:11:44 00:12:37 00:14:49 00:12:16 Northumberland Co. 00:16:00 00:17:44 00:17:46 00:16:53 00:16:57 00:16:51 00:16:55 00:16:54 **Wellington Country** 00:14:55 00:13:57 00:14:26 00:14:18 00:14:27 00:14:24 00:13:50 00:14:45 00:19:00 00:19:17 00:18:35 00:17:33 00:16:33 00:16:18 00:17:21 00:17:36 **Peterborough Contry Dufferin Country** 00:16:42 00:15:46 00:16:39 00:15:49 00:14:36 00:13:59 00:14:07 00:13:42 Muskoka District 00:24 00:20 00:21:00 00:22:00 00:20 00:28:07 00:20 00:19:03

Fonte: Adaptado do Ministério da Saúde do Canadá (2007)

Estudos realizados por Al-Ghamdi (2002) na cidade de Riyadh, capital da Arábia Saudita, a principal variável analisada no serviço de atendimento de urgência também foi o tempo de resposta. A partir da simulação do sistema considerando uma configuração viável, o tempo foi reduzido a 10,23 minutos (o que segundo o autor, representa tempos de resposta similares ao de cidades americanas e inglesas).

Wu e Hwang (2009) desenvolveram uma modelagem via simulação de eventos discretos do sistema de atendimento de emergência da cidade de Tainan em Taiwan. Novamente o parâmetro utilizado para avaliar o sistema de resgate foi o tempo de resposta. À medida que o pesquisador variou o número de ambulâncias e bases de operação do sistema, tempos de resposta foram verificados. O melhor resultado encontrado no sistema foi um tempo de resposta de 9 minutos, considerando ainda que o sistema operava com sobra de 2 ambulâncias em determinados horários.

Takeda (2000) realizou um estudo que partiu da análise do serviço de atendimento móvel de urgência de cidades no interior de São Paulo de pequeno, médio e grande porte. Após estabelecer alguns critérios o estudo ficou focado na cidade de Campinas, por se tratar de uma cidade de grande porte e com as características típicas do SAMU de outras grandes cidades brasileiras.

O modelo utilizado foi o hipercubo de filas implementado computacionalmente em linguagem Pascal. Os melhores tempos de resposta encontrados neste estudo foram discriminados entre ambulâncias do tipo básica (8,18 minutos) e avançado (7,05 minutos), considerando bases descentralizadas e acréscimo de unidades no sistema (2 unidades básicas e 1 unidade avançada). Sem o acréscimo de unidades no sistema os tempos ficam em 10,97 minutos para unidades básicas e 10,91 minutos para unidades avançadas. O fato das unidades avançadas apresentarem um tempo de resposta menor se dá em virtude da natureza do atendimento (TAKEDA, 2000).

Garcia (2006) utilizou a simulação de eventos discretos para dimensionar os recursos do atendimento móvel de urgência da região metropolitana do estado do Rio de Janeiro. O estudo foi dividido em quatro partes, sendo a primeira o estudo do dimensionamento do número de atendentes (que testou diversas configurações e identificou que um total de 15 atendentes cessaria a fila do sistema). O segundo estudo se concentrou no dimensionamento da frota de ambulâncias de um centro de atendimento, onde foi definido que com 3 veículos por base praticamente eliminaria a ocorrência de fila.

O terceiro modelo tratou de avaliar a capacidade de atendimento da unidade de saúde. A partir da simulação foi verificado que o posto tem capacidade de realizar 500 atendimentos mês, seguindo os requisitos de qualidade pré-determinados. Na quarta e última configuração objetivou-se avaliar a configuração da frota de ambulâncias para cenários alternativos do serviço integrado das unidades móveis do SAMU com os hospitais dos municípios de Niterói e São Gonçalo. O melhor cenário observado revelou a utilização de 12 unidades no sistema, alcançando o menor tempo de espera em fila para chegada da ambulância (aproximadamente 5 minutos).

Silva (2010) em um recente estudo do SAMU de Belo Horizonte modelou o serviço de atendimento móvel de urgência via simulação de eventos discretos. Para o sistema modelado (que representa sua configuração em 2009), o tempo de resposta encontrado foi de 21,21 minutos.

4. ANÁLISE DO BANCO DE DADOS E OUTRAS INFORMAÇÕES DO SAMU DE BELO HORIZONTE

4.1. Base de Dados

A cidade de Belo Horizonte conta com uma população de 2.452.617 habitantes e tem uma área de 330,954 km² IBGE (2009). O SAMU de BH conta com uma central de atendimento (denominada central de regulação) que recebe diariamente ligações de urgência pelo número 192 provenientes de toda a cidade.

Objetivando estudar o serviço de atendimento móvel de urgência da cidade e propor soluções de melhoria do sistema à luz das técnicas, ferramentas e métodos da Engenharia, foi disponibilizado (pelo próprio SAMU) um banco de dados contendo os registros de todos os atendimentos realizados na central de regulação do SAMU no período entre 04/10/2006 a 13/09/2009 somando 1.734.250 chamadas.

Buscando identificar somente as chamadas de interesse da pesquisa em questão, uma série de filtros (segregações) foi realizado no banco de dados do SAMU de BH. Em seguida são enumerados e justificados esses filtros:

 i. O primeiro filtro realizado eliminou todos os dados relativos a trote, pedido de informação, engano, chamada interna, etc;

Número de dados resultante: 506.229 (Aproximadamente 30% do banco total).

- ii. No segundo filtro foram mantidos os dados que respeitavam os seguintes parâmetros de avaliação:
 - Conduta médica (tipo 2) com despacho de ambulância para atendimento de chamado;
 - Tipos de ambulância USB (básica) e USA (avançada);
 - Somente as ocorrências da cidade de Belo Horizonte (desprezadas as demais cidades da região metropolitana).

Número de dados resultantes: 122.330 (cerca de 7% dos dados iniciais).

iii. O terceiro filtro realizado desconsiderou as chamadas ocorridas no horizonte de tempo anterior a 01 de janeiro do ano de 2008. Esta medida foi realizada em virtude do

sistema atual ser bastante diferente do cenário observado em ocorrências verificadas entre os anos de 2006 e 2007.

Número de dados resultantes: 71.215

iv. No quarto e último filtro foi realizada uma minuciosa verificação de todos os bairros relacionados no banco de dados, quanto a sua real localização no município de Belo Horizonte. Foram encontrados alguns erros de localização (bairros de outros municípios localizados em BH) e estes eliminados do banco em questão.

Número de dados resultantes: 70.706

A figura 4.1 traz a distribuição das 70706 ocorrências por regional em uma escala crescente do número de atendimentos.

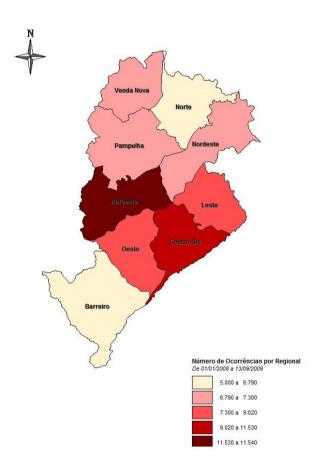


FIGURA 4.1 – Incidência de despacho de ambulância por regional

Para cada uma das 70.706 chamadas foi identificado o bairro e a respectiva regional onde aconteceu a ocorrência. No banco de dados em questão foram observados 391 bairros ou vilas com ocorrência de atendimento do SAMU, representando uma cobertura de 79% dos bairros da cidade (BH tem aproximadamente 497 bairros e vilas).

Para alguns bairros e vilas não foram registradas ocorrências com despacho de ambulância no banco de dados. Este fato pode ser explicado em parte devido a dinâmica que envolve o preenchimento das informações pelos atendentes do SAMU (tele-digifonistas) e também a dificuldade da população em repassar informações de localização da ocorrência de forma precisa (devido em parte ao estresse provocado pela situação de emergência).

Outra explicação para tal fato pode estar relacionada com a não utilização do serviço do SAMU pelos moradores destes bairros no período verificado ou a eliminação dos dados por algum dos filtros citado.

Os 70706 dados representam a população das ocorrências registradas no SAMU de Belo Horizonte com despacho de ambulância no período de 01 de janeiro de 2008 a 13 de setembro de 2009, e são esses dados que serão utilizados no presente estudo. A tabela 4.1 traz em ordem decrescente, de maneira resumida, as 70706 chamadas divididas entre os 391 bairros ou vilas da cidade.

TABELA 4.1 - Ocorrências por bairro

BAIRRO OU VILA	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
CENTRO	3943	5,6%	5,6%
PADRE EUSTAQUIO	1187	1,7%	7,3%
SANTA EFIGENIA	991	1,4%	8,7%
FLORESTA	859	1,2%	9,9%
CEU AZUL	831	1,2%	11,0%
FUNCIONARIOS	820	1,2%	12,2%
CAICARAS	819	1,2%	13,4%
TUPI	790	1,1%	14,5%
MANTIQUEIRA	787	1,1%	15,6%
BARREIRO	784	1,1%	16,7%
SAGRADA FAMILIA	775	1,1%	17,8%
SERRA	764	1,1%	18,9%
LAGOINHA	763	1,1%	20,0%
SAO GERALDO	756	1,1%	21,0%
JARDIM AMERICA	736	1,0%	22,1%
SANTA MONICA	731	1,0%	23,1%
CARLOS PRATES	702	1,0%	24,1%
LINDEIA	671	0,9%	25,0%
TAQUARIL	649	0,9%	26,0%
SANTA CRUZ	641	0,9%	26,9%
BOA VISTA	626	0,9%	27,8%
FLORAMAR	617	0,9%	28,6%
BARRO PRETO	608	0,9%	29,5%
VERA CRUZ	599	0,8%	30,3%
BETANIA	595	0,8%	31,2%
ALTO VERA CRUZ	593	0,8%	32,0%
JARDIM LEBLON	568	0,8%	32,8%
GOIANIA	564	0,8%	33,6%
DEMAIS BAIRROS	46937	66,4%	100,0%

A prefeitura de Belo Horizonte agrupa os bairros da cidade em 9 regionais, sendo estas apresentadas na figura 4.2.



FIGURA 4.2 - Regionais da cidade de Belo Horizonte

Fonte: Prodabel (2009)

Outra forma de agrupamento de bairros, também utilizada pela prefeitura de Belo Horizonte, divide cada uma das nove regionais em partes menores, denominadas Unidades de Planejamento. A figura 4.3 ilustra essa divisão.

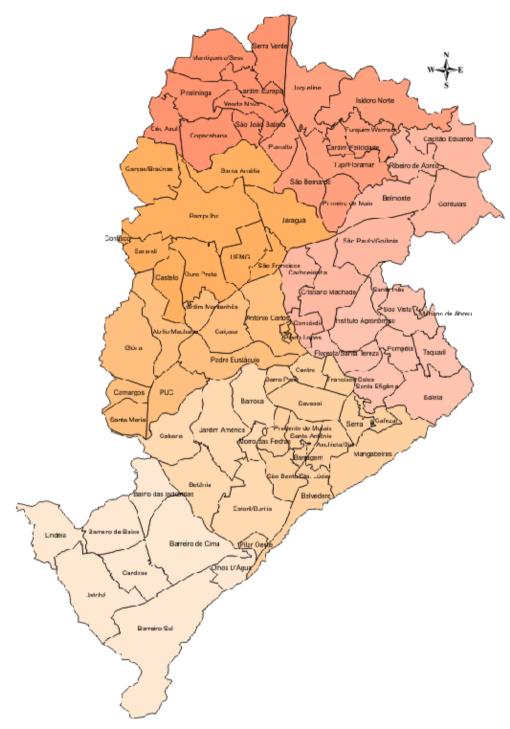


FIGURA 4.3 - Divisão das regionais em Unidades de Planejamento

Fonte: Prodabel (2009)

Analisando a divisão dos 70706 atendimentos entre as regionais da cidade de Belo Horizonte, pode-se verificar que, conforme representado na tabela 4.2, a regional Noroeste apresenta a maior incidência de despachos de ambulância (16,31%) e a regional do Barreiro o menor número (8,38%). A regional denominada NA (com 0,02% das ocorrências registradas) apresenta 11 despachos realizados na extensão do Anel Rodoviário, sem o registro da regional de ocorrência.

TABELA 4.2 - Ocorrências por regional

REGIONAL	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
NOROESTE	11532	16,3%	16,3%
CENTRO-SUL	9479	13,4%	29,7%
LESTE	9016	12,8%	42,5%
OESTE	7464	10,6%	53,0%
NORDESTE	7297	10,3%	63,3%
VENDA NOVA	6880	9,7%	73,1%
PAMPULHA	6790	9,6%	82,7%
NORTE	6309	8,9%	91,6%
BARREIRO	5928	8,4%	100,0%
NA	11	0,0%	100,0%
TOTAL	70706		

Objetivando analisar a demanda de maneira mais distribuída na cidade de Belo Horizonte (além das 9 regionais), foi também recuperado do banco de dados, a distribuição dos atendimentos do SAMU por Unidade de Planejamento. Desta forma, a demanda foi dividida em 71 pontos, cobrindo de forma mais abrangente a cidade de Belo Horizonte. A tabela 4.3 traz os atendimentos ocorridos nas 71 Unidades de Planejamento.

TABELA 4.3 - Atendimentos nas 71 Unidades de Planejamento

ITEM	REGIONAL	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM	ITEM	REGIONAL	OCORRÊNCI	AS % UNIT	%ACUM	ITEM	REGIONAL	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
1	BARREIRO 1	1548	2%	2%	26	LESTE 9	27	0%	35%	51	OESTE 2	1143	2%	72%
2	BARREIRO 2	853	1%	3%	27	NORDESTE 1	472	1%	35%	52	OESTE 3	2204	3%	76%
3	BARREIRO 3	113	0%	4%	28	NORDESTE 2	1998	3%	38%	53	OESTE 4	2530	4%	79%
4	BARREIRO 4	1415	2%	6%	29	NORDESTE 3	1527	2%	40%	54	OESTE 5	942	1%	80%
5	BARREIRO 5	286	0%	6%	30	NORDESTE 4	807	1%	41%	55	OESTE 6	137	0%	81%
6	BARREIRO 6	486	1%	7%	31	NORDESTE 5	1191	2%	43%	56	PAMPULHA 1	679	1%	82%
7	BARREIRO 7	1227	2%	8%	32	NORDESTE 6	124	0%	43%	57	PAMPULHA 2	1029	1%	83%
8	CENTRO-SUL 1	68	0%	8%	33	NORDESTE 7	1178	2%	45%	58	PAMPULHA 3	478	1%	84%
9	CENTRO-SUL 2	430	1%	9%	34	NOROESTE 1	733	1%	46%	59	PAMPULHA 4	687	1%	85%
10	CENTRO-SUL 3	1147	2%	11%	35	NOROESTE 2	1500	2%	48%	60	PAMPULHA 5	1606	2%	87%
11	CENTRO-SUL 4	948	1%	12%	36	NOROESTE 3	2105	3%	51%	61	PAMPULHA 6	954	1%	88%
12	CENTRO-SUL 5	21	0%	12%	37	NOROESTE 4	1895	3%	54%	62	PAMPULHA 7	590	1%	89%
13	CENTRO-SUL 6	3983	6%	18%	38	NOROESTE 5	1587	2%	56%	63	PAMPULHA 8	767	1%	90%
14	CENTRO-SUL 7	1535	2%	20%	39	NOROESTE 6	1665	2%	58%	64	VENDA N 1	430	1%	91%
15	CENTRO-SUL 8	671	1%	21%	40	NOROESTE 7	2047	3%	61%	65	VENDA N 2	1025	1%	92%
16	CENTRO-SUL 9	386	1%	21%	41	NORTE 1	1946	3%	64%	66	VENDA N 3	860	1%	94%
17	CENTRO-SUL 10	290	0%	22%	42	NORTE 2	1797	3%	66%	67	VENDA N 4	599	1%	94%
18	LESTE 1	133	0%	22%	43	NORTE 3	426	1%	67%	68	VENDA N 5	672	1%	95%
19	LESTE 2	799	1%	23%	44	NORTE 4	145	0%	67%	69	VENDA N 6	1147	2%	97%
20	LESTE 3	2089	3%	26%	45	NORTE 5	737	1%	68%	70	VENDA N 7	1128	2%	99%
21	LESTE 4	401	1%	27%	46	NORTE 6	28	0%	68%	71	VENDA N 8	1019	1%	100%
22	LESTE 5	1010	1%	28%	47	NORTE 7	17	0%	68%		NA	11	0%	100%
23	LESTE 6	1645	2%	30%	48	NORTE 8	663	1%	69%		TOTAL	70706		_
24	LESTE 7	779	1%	31%	49	NORTE 9	550	1%	70%					
25	LESTE 8	2133	3%	35%	50	OESTE 1	508	1%	71%					

Dos 70706 despachos de ambulância, quase 95% desses foram realizados por ambulância do tipo básico e 5% por ambulâncias do tipo avançado. A tabela 4.4 representa em números absolutos essa divisão.

TABELA 4.4 - Atendimentos por tipo de ambulância

Ambulância				
Básica Avançada				
94,8%	5,2%			
67023	3683			

Continuando o tratamento das informações do banco de dados foi possível identificar os atendimentos pelo dia da semana (de domingo a sábado). Na tabela 4.5 pode-se verificar que os atendimentos são "distribuídos" quase uniformemente pelos dias da semana, não demonstrando picos significativos entre dias úteis ou finais de semana.

TABELA 4.5 - Atendimentos por dia da semana

Dia da semana	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
Domingo	9890	13,99%	13,99%
Segunda-feira	9995	14,14%	28,12%
Terça-feira	10283	14,54%	42,67%
Quarta-feira	10115	14,31%	56,97%
Quinta-feira	10181	14,40%	71,37%
Sexta-feira	9878	13,97%	85,34%
Sábado	10364	14,66%	100,00%
TOTAL	70706		

Como não foram identificadas variações significativas no número de atendimentos apenas analisando o banco de dados por dia da semana, foi proposta também uma divisão considerando os atendimentos por período do dia, sendo:

- Madrugada (00:00 as 06:00 horas)
- Manhã (06:00 as 12:00 horas)
- Tarde (12:00 as 18:00 horas)
- Noite (18:00 as 00:00 horas)

Dos 70706 dados, foi possível identificar em 69247 o período em que o atendimento ocorreu (pois constava à hora do atendimento no banco de dados), correspondendo a 97,94% do total. Para os 2% restantes não foi possível identificar o período (1459 dados). A tabela 4.6 representa a distribuição dos dados considerando os respectivos períodos.

TABELA 4.6 - Atendimentos por período

Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
manhã	20296	28,70%	28,70%
tarde	20090	28,41%	57,12%
noite	19349	27,37%	84,48%
madrugada	9512	13,45%	97,94%
Não registrado	1459	2,06%	100,00%
TOTAL	70706	_	

A divisão dos dados em períodos (manhã, tarde, noite e madrugada) é de extrema importância para modelagem do problema de localização das bases de operação do SAMU. Como pode ser observado na tabela 4.6, o número de atendimentos realizados no período da manhã, tarde e noite são significativamente maiores que os atendimentos realizados no período da madrugada (o que implicará provavelmente em menor utilização de bases de operação e ambulâncias).

Outra informação fundamental utilizada na modelagem, diz respeito à velocidade média que a ambulância trafega. Os tempos de deslocamento das ambulâncias entre a base de operação, ponto de demanda, centro de atendimento e retorno a base, são sensivelmente alterados conforme a faixa de horário analisada. Em seguida são apresentados os valores de velocidade média utilizados para cada faixa de horário, sendo:

- Madrugada => 55 km / h
- Manh $\tilde{a} = > 32 \text{ km / h}$
- Tarde \Rightarrow 32 km / h
- Noite \Rightarrow 42 km / h

Os valores de velocidade média representados anteriormente foram estimados através de entrevista com um funcionário do próprio SAMU. Este tipo de dado não é conhecido nem registrado por parte da coordenação do serviço.

Uma última análise no banco de dados foi realizada objetivando verificar uma possível variação significativa no número de atendimentos por período (manhã, tarde, noite e madrugada) em diferentes dias da semana. As tabelas 4.7 a 4.13 em seguida, trazem a divisão dos atendimentos por período e dia da semana.

TABELA 4.7 - Ocorrências por período aos domingos

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	2444	24,71%	24,71%
	tarde	2699	27,29%	52,00%
Domingo	noite	2938	29,71%	81,71%
	madrugada	1623	16,41%	98,12%
	Não registrado	186	1,88%	100,00%
	Total	9890		

TABELA 4.8 - Ocorrências por período as segundas-feiras

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
Segunda-feira	manhã	3210	32,12%	32,12%
	tarde	2801	28,02%	60,14%
	noite	2421	24,22%	84,36%
	madrugada	1418	14,19%	98,55%
	Não registrado	145	1,45%	100,00%
	Total	9995		

TABELA 4.9 - Ocorrências por período as terças-feiras

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	3124	30,38%	30,38%
	tarde	3048	29,64%	60,02%
Terça-feira	noite	2648	25,75%	85,77%
	madrugada	1237	12,03%	97,80%
	Não registrado	226	2,20%	100,00%
	Total	10283		

TABELA 4.10 - Ocorrências por período as quartas-feiras

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	3094	30,59%	30,59%
	tarde	3018	29,84%	60,43%
Quarta-feira	noite	2718	26,87%	87,30%
	madrugada	1026	10,14%	97,44%
	Não registrado	259	2,56%	100,00%
	Total	10115		

TABELA 4.11 - Ocorrências por período as quintas-feiras

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	2858	28,07%	28,07%
	tarde	2949	28,97%	57,04%
Quinta-feira	noite	2822	27,72%	84,76%
	madrugada	1316	12,93%	97,68%
	Não registrado	236	2,32%	100,00%

Total 10181

TABELA 4.12 - Ocorrências por período as sextas-feiras

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	2795	28,30%	28,30%
	tarde	2731	27,65%	55,94%
Sexta-feira	noite	2828	28,63%	84,57%
	madrugada	1327	13,43%	98,01%
	Não registrado	197	1,99%	100,00%
_	Total	9878		

TABELA 4.13 - Ocorrências por período aos sábados

Dia da semana	Período	OCORRÊNCIAS	% UNIT	% ACUM
	manhã	2771	26,74%	26,74%
	tarde	2844	27,44%	54,18%
Sábado	noite	2974	28,70%	82,87%
	madrugada	1565	15,10%	97,97%
	Não registrado	210	2,03%	100,00%
	Total	10364		

Ao realizar uma análise das tabelas de forma integrada percebe-se também que o número de atendimentos realizados na madrugada são significativamente menores, quando comparados aos outros períodos (manhã, tarde e noite) independente do dia da semana. Os gráficos 4.1 a 4.4 trazem os registros de atendimento divididos por período, onde é possível verificar pequenas variações nos diferentes dias da semana.

O gráfico 4.1 representa os atendimentos realizados por dia da semana no período da manhã. Observa-se que no domingo o número de atendimentos realizados é menor que nos demais dias (entre segunda e sábado).

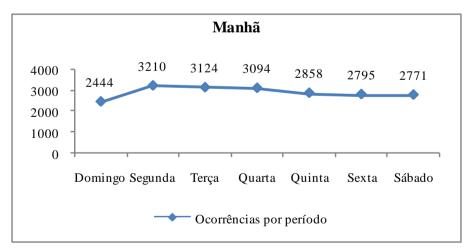


GRÁFICO 4.1 - Atendimentos no período da manhã por dia da semana

O gráfico 4.2 apresenta dados do período da tarde, variando em até 11% (quando comparadas ocorrências de terça e domingo, maior e menor, respectivamente).

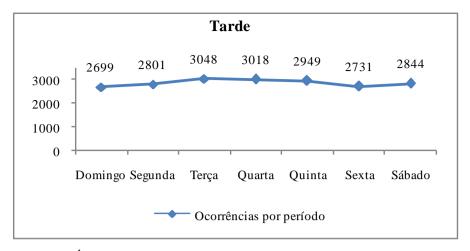


GRÁFICO 4.2 - Atendimentos no período da tarde por dia da semana

O gráfico 4.3 demonstra um maior número de atendimentos realizados nos finais de semana (sábado e domingo). Esse dado já era esperado em virtude do período da noite nesses dias haver mais pessoas nas ruas se divertindo.

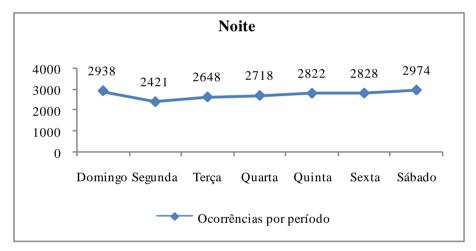


GRÁFICO 4.3 - Atendimentos no período da noite por dia da semana

No período da madrugada, os picos de atendimento também ocorrem no final de semana, conforme pode ser observado no gráfico 4.4.

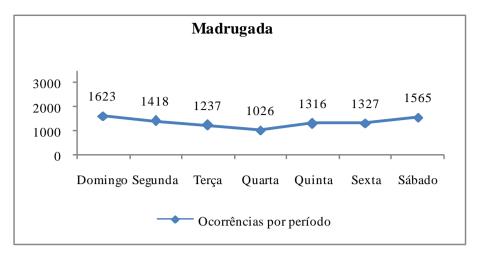


GRÁFICO 4.4 - Atendimentos no período da madrugada por dia da semana

Para fins de registro, vale à pena observar que no período da madrugada, existe uma sensível redução de atendimentos, apenas aos sábados e domingos ocorre um ligeiro aumento de chamadas, proveniente provavelmente pelo maior movimento nas ruas, bares, restaurantes, boates e etc. com um público predominantemente mais jovem.

4.2. Localização de Bases de Operação

Existem diversos métodos de localização de facilidades descritos na literatura. Sahin e Sural (2007) realizaram uma revisão dos modelos de localização de facilidades de maneira hierárquica. Nesse estudo foram citadas 76 publicações abordando o tema entre os anos de 1970 e 2004, considerando diversas áreas de aplicação, dentre elas, a área de *healthcare*. Em um estudo mais direcionado, Brotcorne *et al* (2003) realizaram uma pesquisa abordando modelos de localização de ambulâncias.

No caso do SAMU de Belo Horizonte, a definição da localização das bases de operação não partiu de um estudo científico. Com base na disponibilidade de prédios públicos ou particulares, que estivessem próximos a hospitais ou unidades de atendimento, foram determinadas as localizações dessas bases de operação.

O SAMU de Belo Horizonte conta atualmente com 22 bases de operação e 25 ambulâncias, sendo vinte do tipo básica (USB) e cinco do tipo avançada (USA). As ambulâncias são distribuídas por regional nas bases de operação, conforme apresentado na tabela 4.14 em seguida.

TABELA 4.14 - Bases de operação e distribuição de ambulâncias por base

Base	USB	USA	Endereço	Regional
1	-	1	AVENIDA ANTÔNIO CARLOS, 6627 - B. PAMPULHA	Pampulha
2	-	1	RUA FORMIGA, 50 - B. SÃO CRISTOVÃO	Nordeste
3 e 16	1	1	RUA DAS GABIROBAS, 1 - B.VILA CLORIS	Venda Nova
4	-	1	RUA PARAIBA, 641 - FUNCIONARIOS	Centro Sul
5 e 14	1	1	RUA AUGUSTO JOSE DOS SANTOS, 36 - BETANIA	Oeste
6	1	-	RUA PADRE PEDRO PINTO, 1055 - B. VENDA NOVA	Venda Nova
7	1	ı	RUA PADRE PEDRO PINTO, 175 - VENDA NOVA	Venda Nova
8	1	-	RUA QUELUZITA, 45 - B. SÃO PAULO	Nordeste
9	1	-	RUA PADRE EUSTAQUIO, 1951 - B. PADRE EUSTAQUIO	Noroeste
10	1	-	AVENIDA AV. CELSO PORFÍRIO MACHADO, 10 - B. BELVEDERE	Centro Sul
11 e 18	2	-	RUA ANTONIO OLINTO, 154 - B. ESPLANADA	Leste
12	2	-	PRAÇA RIO BRANCO, S/N PLATAFORMA H - B. CENTRO	Centro Sul
13	1	-	RUA SAPUCAI, 23 - B. FLORESTA	Leste
15	1	-	AVENIDA OLINTO MEIRELES, 327 - B. BARREIRO	Barreiro
17	1	-	RUA PASTOR MURILO CASSETE, 25 - B. SÃO BERNADO	Norte
19	1	-	AVENIDA FRANCISCO SALES, 1111 B. SANTA EFIGÊNIA	Centro Sul
20	1	-	AVENIDA SANTA TEREZINHA, 515 B. SANTA TEREZINHA	Pampulha
21	1	-	RUA DOMINGOS VIEIRA, 488- SANTA EFIGÊNIA	Centro Sul
22	2	-	RUA ERÊ, 207- BAIRRO PRADO	Oeste
23	1	-	RUA AURELIO LOPES, 20 - BARREIRO	Barreiro
24	1	-	AVENIDA RAUL TEIXEIRA DA COSTA, 35 - CENTRO	Santa Luzia
25	1	-	AVENIDA SENHOR DO BONFIM, 1052 - SÃO BENEDITO	Santa Luzia

Em todas as regionais de Belo Horizonte existe pelo menos uma base de operação do SAMU. Na regional Centro Sul o número de bases chega a seis, já as regionais Noroeste e Norte contam com apenas uma base. Em 2010, o SAMU de Belo Horizonte instalou duas novas bases na região metropolitana de BH, sendo respectivamente as bases 24 e 25. Estas bases atendem essencialmente as demandas das regiões Norte e Venda Nova da capital e ficam localizadas na cidade de Santa Luzia.

A distribuição de ambulâncias por cidade (e consequentemente por base) se baseia em uma referência do Ministério da Saúde. Serão adquiridas na proporção de um veículo de suporte básico à vida para cada grupo de 100.000 a 150.000 habitantes e de um veículo de suporte avançado à vida para cada 400.000 a 450.000 por habitantes.

Para o ano de 2011, existe a expectativa de aumento no número de ambulância em 2 unidades básicas. Esse acréscimo de 25 para 27 ambulâncias será considerado na modelagem do SAMU, tendo em vista que já está em vias de implementação.

4.3. Localização dos Hospitais, Unidades de Pronto Atendimento (UPA) e Centros de referência em saúde mental (CERSAM)

O SAMU atualmente conta com 22 pontos de atendimento em Belo Horizonte relacionados na tabela 4.15. No total são 7 Hospitais, 8 Unidades de Pronto Atendimento (UPA) e 7 Centros de Referência em Saúde Mental (CERSAM).

TABELA 4.15 - Localização dos Hospitais, UPA e CERSAM

Hospital / UPA	Endereço
1 UPA Barreiro	Rua Aurélio Lopes 20, Bairro Diamante
2 UPA Oeste	Av. Barão Homem de Melo 1710, Jardim América
3 UPA Centro-Sul	Rua Domingos Vieira 488, Santa Efigênia
4 UPA Leste	Rua 28 de Setembro, sem n°, Pompéia
5 UPA Norte	Rua A 270, 1° de Maio
6 UPA Venda Nova	Rua Padre Pedro Pinto 322, Venda Nova
7 UPA Pampulha	Av. Santa Terezinha 515, Santa Terezinha
8 UPA Nordeste	Praça Preto Velho, sem n°, Silveira
9 Hospital das Clínicas	Av. Prof. Alfredo Balena 110, Santa Efigênia
10 Hospital João XXIII	Av. Prof. Alfredo Balena 400, Santa Efigênia
11 Hospital Odilon Behrens	Rua Formiga 50, Lagoinha (São Cristóvão)
12 Hospital Risoleta Tolentino Neves	Rua das Gabirobas 1, Laranjeiras (Venda Nova)
13 Hospital Julia Kubitschek	Rua Dr. Cristiano Rezende 2745, Milionários
14 Hospital Alberto Cavalcanti	Rua Camilo Brito 636, Padre Eustáquio
15 Santa Casa	Av. Francisco Salles 1111, Funcionários
16 CERSAM Oeste	Rua Oscar Trompowisk 1325 Grajaú
17 CERSAM Barreiro	Av. Sinfrônio Brochado 940 Barreiro
18 CERSAM Noroeste	Rua Padre Eustáquio 1875 Padre Eustáquio
19 CERSAM Leste	Rua Pirité 150 Santa Teresa
20 CERSAM Nordeste	Praça Muqui 191Q Renascença
21 CERSAM Venda Nova	Rua Boa Vista 228 São João Batista
22 CERSAM Pampulha	Rua do Mel 77 Santa Branca

O critério de escolha do ponto de atendimento se baseia no tipo de ocorrência e é definido pelo médico regulador na central de regulação. A tabela 4.16 resume os tipos de ocorrência que são recebidas em cada ponto de atendimento.

TABELA 4.16 - Tipos de ocorrências por ponto de atendimento

Hospital / UPA	Natureza de Ocorrência
1 UPA Barreiro	Clínica Média
2 UPA Oeste	Clínica Média
3 UPA Centro-Sul	Clínica Média
4 UPA Leste	Clínica Média
5 UPA Norte	Clínica Média
6 UPA Venda Nova	Clínica Média
7 UPA Pampulha	Clínica Média
8 UPA Nordeste	Clínica Média
9 Hospital das Clínicas	Clínica Alta
10 Hospital João XXIII	Clínica Alta e Trauma
	Clínica Alta, Trauma e Gineco
11 Hospital Odilon Behrens	Obstétrico
12 Hospital Risoleta Tolentino Neve	es Clínica Alta e Trauma
13 Hospital Julia Kubitschek	Clínica Alta
14 Hospital Alberto Cavalcanti	Clínica Alta
15 Santa Casa	Clínica Alta
16 CERSAM Oeste	Psiquiátrico
17 CERSAM Barreiro	Psiquiátrico
18 CERSAM Noroeste	Psiquiátrico
19 CERSAM Leste	Psiquiátrico
20 CERSAM Nordeste	Psiquiátrico
21 CERSAM Venda Nova	Psiquiátrico
22 CERSAM Pampulha	Psiquiátrico

De acordo com a análise do banco de dados do SAMU, quase 89% das ocorrências são encaminhadas para hospitais ou UPA's (tipo de ocorrência: clínico, trauma ou gineco-obstétrica). Mais de 8% das ocorrências são de natureza psíquica e são atendidas nos CERSAM's. A tabela 4.17 representa em valores percentuais os tipos de ocorrência por cada tipo de ponto de atendimento.

TABELA 4.17 - Tipos de ocorrência e ponto de atendimento

Tipo Ocorrência	Qtde	%	Ponto Atendimento
Clínico	42610	60,3%	Hospital e UPA
Trauma	19273	27,3%	Hospital
Psiquiátrico	5990	8,5%	CERSAM
Transporte	1703	2,4%	NA
Gineco Obstétrico	954	1,3%	Hospital
Outros	176	0,2%	NA
Total	70706		

4.4. Localização dos pontos de demanda

Os pontos de demanda do Serviço de Atendimento Móvel de Urgência são dispersos por toda cidade de Belo Horizonte, ou seja, o atendimento realizado pela equipe do SAMU poderá ser

realizado em praticamente todos os pontos da cidade (exceto em locais sem vias pavimentadas, obstruídas ou danificas e etc.).

Para fins de simplificação da modelagem do problema, os pontos de demanda da cidade foram concentrados em 1, 9 e 71pontos.

Em uma primeira análise, a demanda de atendimentos do SAMU ocorridas entre 01/01/2008 e 13/09/2009 foi concentrada na coordenada central do mapa da cidade de Belo Horizonte (1 ponto). Desta forma, cada deslocamento de ambulância tinha como ponto de origem a sua respectiva base de operação e como ponto de destino o ponto central do mapa da cidade de Belo Horizonte. A figura 4.4 representa a demanda na coordenada central da cidade.

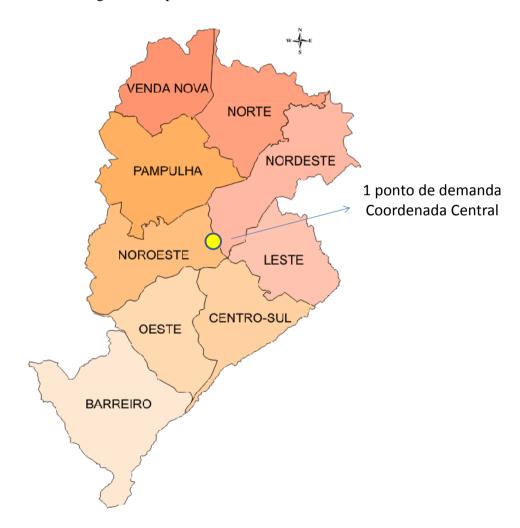


FIGURA 4.4 - Demanda concentrada em 1 ponto

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Uma segunda divisão da demanda foi realizada. Desta vez a divisão considerou as nove regionais existentes na cidade de Belo Horizonte. Para cada uma das regionais, uma fração da demanda foi determinada com base no banco de dados analisado. Da mesma maneira, os

deslocamentos entre base de operação e pontos de demanda foram realizados considerando as coordenadas centrais de cada regional da cidade (9 pontos). A figura 4.5 traz a representação da coordenada central de cada uma das nove regionais.

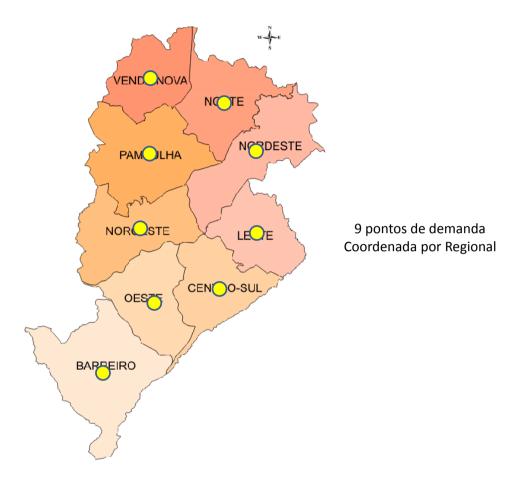


FIGURA 4.5 - Demanda concentrada em 9 pontos

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Uma terceira e última divisão da demanda pela cidade de Belo Horizonte foi realizada. Neste caso, foram realizadas 71 divisões no mapa da cidade de Belo Horizonte chamadas de Unidade de Planejamento. Neste caso, os deslocamentos das ambulâncias tinham origem nas bases de operação e destino possível para cada um dos 71 pontos de demanda. Conforme a figura 4.6, a coordenada central de cada uma das 71 Unidades de Planejamento foi representada.

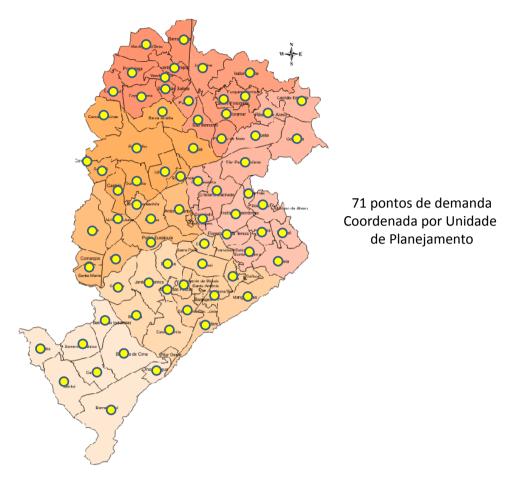


FIGURA 4.6 - Demanda concentrada em 71 pontos

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

4.5. A triangulação entre os Pontos de Demanda, as Bases de Operação e os Centros de Atendimento via coordenada UTM

Para cada ponto de demanda determinado (1, 9 ou 71 pontos), para cada uma das bases de operação (22 distribuídas pela cidade) e para cada um dos centros de atendimento (7 hospitais, 8 UPA e 7 CERSAM), foi verificada sua coordenada geográfica. Neste estudo a coordenada utilizada é a UTM (*Universal Transverse Mercator*) de acordo com valores retirados do aplicativo desenvolvido pela Prodabel e disponível no site (http://webmapa.pbh.gov.br/).

Os sistemas de projeções cartográficas são analisados pelo tipo de superfície de projeção adotada e grau de deformação. Na projeção UTM, utiliza-se um cilindro tangente à superfície da Terra como superfície de projeção, sendo os meridianos e paralelos representados por retas perpendiculares. O sistema UTM resulta na composição de 60 fusos distintos que representam a superfície da Terra.

As coordenadas UTM representadas por elementos X e Y, facilitam o cálculo do tempo de deslocamento, baseado na distância euclidiana entre dois pontos (a distância euclidiana aplicada em quaisquer dois pontos utilizando as coordenadas UTM resulta em uma distância em linha reta dada em metros). De posse da distância Euclidiana e levando em consideração o trabalho de Novaes (1989), foi possível estabelecer uma relação aproximada para a estimativa do fator de correção, sendo neste caso considerado igual a 1.366 para áreas urbanas, conforme apresentado em estudo da cidade de São Paulo.

Esse fator de correção se faz necessário para aproximar a distância percorrida pela ambulância no modelo, com a distância percorrida no mundo real. De acordo com Novaes (1989), no caso de uma malha urbana, surgem diversos fatores que afetam a distância percorrida, como a existência de vias de mão única que exigem percursos significativamente maiores. Há também as restrições de cruzamento das artérias principais, que obrigam o veículo a procurar uma via que permita a travessia, seja através de semáforo, seja por meio de uma passagem em desnível.

A figura 4.7, busca exemplificar de maneira simplificada a lógica utilizada no cálculo do deslocamento entre as bases de operação do SAMU, os pontos de demanda e os centros de atendimento. Nesta figura é demonstrado um exemplo onde uma ambulância localizada em uma base de operação na regional Barreiro (1), se desloca até um ponto de demanda (2) e em seguida segue para um centro de atendimento (3). Após a entrega do paciente num centro de atendimento, a ambulância retorna para a base de operação (1).

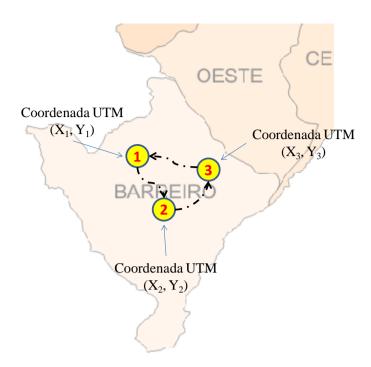


FIGURA 4.7-Exemplo da lógica de deslocamento das ambulâncias

A transformação das distâncias percorridas (exemplificada na figura 4.7) em tempo (fração de hora) se dá em função da velocidade média utilizada por período do dia (manhã, tarde, noite e madrugada – conforme citado anteriormente). Os tempos considerados são produto de uma soma de seis tempos distintos, sendo estes condensados nos seguintes parâmetros:

i. TEMPO 1: <u>I</u> [Deslocamento da coordenada 1 (base de operação) para a coordenada 2 (ponto de demanda)]:

O tempo <u>I</u> retrata o tempo de deslocamento registrado entre a saída da ambulância da base de operação (1) até sua chegada no ponto de demanda (2). Neste tempo considera-se um tempo de atendimento da central de regulação de 2 minutos, conforme explicado anteriormente.

ii. TEMPO 2: <u>II</u> [Tempo de atendimento no ponto de demanda] + <u>III</u> [Deslocamento da coordenada 2 (ponto de demanda) para a coordenada 3 (centro de atendimento)] + <u>IV</u> [Tempo de transferência do paciente]:

O <u>II</u> tempo registrado se refere ao tempo de atendimento prestado no local onde ocorreu o acidente (é o tempo utilizado no socorro inicial da vítima e sua colocação na ambulância). O <u>III</u> tempo está relacionado ao tempo de deslocamento registrado entre a saída da ambulância do ponto de demanda (2) até sua chegada ao centro de atendimento (3). O tempo <u>IV</u> registrado se refere ao tempo de transferência do paciente da ambulância até o leito de internação, setor de triagem ou setor mais indicado no momento da chegada ao hospital.

iii. TEMPO 3: <u>V</u> [Deslocamento da coordenada 3 (centro de atendimento) para a coordenada 1 (base de operação)] + <u>VI</u> [Re-preparação da ambulância]:

Finalizando, o \underline{V} tempo se refere ao tempo de deslocamento registrado entre a saída da ambulância do centro de atendimento (3) até seu retorno a base de operação de origem (1). O tempo \underline{VI} retrata o tempo necessário para preparar a ambulância para um novo atendimento (troca de equipamentos, limpeza e etc.).

Os registros computados em TEMPO I, TEMPO III e TEMPO V foram realizados para cada triangulação possível (exemplificada na figura 4.7) e será utilizada como dado de entrada no modelo de otimização nos parâmetros $t1_{ii}$, $t2_{ih}$ e $t3_{hj}$, respectivamente.

Os tempos registrados em II, IV e VI são fixados em valores médios, sendo respectivamente, 15, 10 e 30 minutos.

4.6. Custos

Na modelagem do problema alguns custos reais foram considerados (instalação de bases de operação, aquisição de ambulâncias e de transporte), visando aproximar os resultados do modelo com o sistema real, objetivando somente a instalação das bases de operação necessárias. Os dados apresentados em seguida foram consultados no banco de dados do Sistema Único de Saúde (disponível em www.datasus.gov.br) e são relativos ao ano de 2010.

i. Custo médio de ativação da base de operação (CI no modelo de otimização)

Estas despesas são relativas à instalação física da base. O custo médio de ativação de cada base de operação do SAMU de BH corresponde a R\$ 350.000,00.

ii. Custo médio de aquisição de ambulância (CW no modelo de otimização)

O valor médio considerado para a aquisição de ambulância é de R\$ 178.318,27. Neste caso foi considerado o valor médio (de ambulância básica e avançada) para fins de simplificação na modelagem.

iii. Custo médio de transporte (CT no modelo de otimização)

Despesas oriundas do deslocamento das ambulâncias (equipe socorrista, combustível, pneus e etc.), manutenções corretivas e programadas. O custo médio horário considerado para o deslocamento das ambulâncias foi de R\$ 51,51.

5. MODELO DE LOCALIZAÇÃO DE FACILIDADES

A partir da revisão da literatura realizada no capítulo 3 foi possível identificar os principais modelos de localização aplicados ao serviço de emergência. O modelos P-mediana, TEAM (*Tandem Equipment Allocation Model*) e MCLP (*Maximal Covering Location Problem*) foram implementados e seus resultados analisados. O objetivo era verificar se alguns destes modelos já concebidos poderiam ser utilizados na re-localização das bases de operação do SAMU de BH.

No caso dos três modelos citados, apesar de ser verificada uma série de aplicações na literatura, quando aplicados à realidade do SAMU de Belo Horizonte, percebeu-se uma série de limitações que inviabilizam sua aplicação, como por exemplo, restrição de capacidade, de atendimento de demanda e de custos.

5.1. Modelo desenvolvido

A partir da tentativa de implementação dos modelos citados e de outros disponíveis na literatura, verificou-se a necessidade de desenvolvimento de um modelo mais próximo da realidade do SAMU de BH.

O objetivo deste modelo é buscar configurações viáveis para o SAMU de BH, partindo da realocação ótima das bases de operação do sistema.

Em seguida são apresentados os dados, as variáreis e o modelo desenvolvido.

Parâmetros:

- *n* : quantidade de pontos de demanda;
- *p* : quantidade de bases de operação candidatas;
- k : quantidade máxima de bases de operação a serem instaladas;
- *u* : quantidade de pontos de localização dos hospitais e UPA's;
- *Tt*: tempo total (em horas) do período (manhã, tarde, noite ou madrugada);
- $t1_{ii}$: menor tempo de deslocamento entre vértices j e i;
- $t2_{ih}$: menor tempo de deslocamento entre vértices i e h;

- $t3_{hj}$: menor tempo de deslocamento entre vértices h e j;
- d_{iw} : demanda do vértice i de ambulância do tipo w;
- *CI* : custos de ativação das bases;
- CW: custo médio de aquisição de ambulância;
- *CT* : custo de transporte;
- Q_{iw} : quantidade máxima de ambulância w na base j;
- DF: disponibilidade física da frota de ambulâncias (85%);
- TA_w : número de ambulâncias a serem instaladas;
- *TR*: tempo de resposta relativo ao tempo de deslocamento da ambulância *w* da base *j* para ponto de demanda *i*;

Variáveis de decisão:

• x_{ijwh} = quantidade de viagens feitas da base j para a demanda i, para o hospital h e retorno para a base j por ambulância do tipo w;

Observação: o parâmetro t1[j,i] sempre atenderá a premissa $:t1[j,i] \le TR$;

- $y_j = \begin{cases} 1, \text{ se a base } j \text{ está instalada} \\ 0, \text{ caso contrário} \end{cases}$
- A_{iw} = quantidade de ambulância w alocada na base j

Modelo

$$Min \sum_{j=1}^{p} (CI * y_j) + \sum_{j=1}^{p} \sum_{w=1}^{2} (CW * A_{jw}) + \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{p} \sum_{w=1}^{2} \sum_{h=1}^{u} (CT * (t1_{ji} + t2_{ih} + t3_{hj})) * x_{ijwh}$$

$$(1)$$

s.a.

$$\sum_{j=1}^{p} \sum_{h=1}^{u} x_{ijwh} \ge d_{iw} \quad \forall i, w$$
 (2)

$$A_{jw} \le Q_{jw} * y_j \quad \forall j, w \tag{3}$$

$$\sum_{i=1}^{n} \sum_{h=1}^{u} x_{ijwh} * \left(t1_{ji} + t2_{ih} + t3_{hj} \right) \le \left(Tt * DF * A_{jw} \right) \quad \forall j, w \tag{4}$$

$$\sum_{j=1}^{p} y_j \le k \tag{5}$$

$$\sum_{i=1}^{n} \sum_{h=1}^{u} x_{ijwh} \leq \sum_{i=1}^{n} d_{iw} * y_{j} \forall j, w$$
 (6)

$$\sum_{j=1}^{p} A_{jw} = TA_w \quad \forall w \tag{7}$$

A função objetivo (1) busca minimizar o custo de instalação de bases de operação e ambulâncias para atender a demanda, a restrição (2) estabelece que todo ponto de demanda deve ser atendido, a (3) garante que o número máximo de ambulâncias por base deve ser respeitado. A restrição (4) determina que o tempo total de viagem deve ser menor ou igual a disponibilidade e a (5) restringe o número de bases a serem instaladas (a inequação ≤ pode ser alterada para uma igualdade, quando se deseja fixar o número de bases). A restrição (6) estabelece que se a base j não estiver ativa, não atenderá a demanda i. A restrição (7) estabelece o número de ambulâncias que deverão ser instaladas no sistema (a igualdade pode ser alterada para uma desigualdade, caso queira-se instalar menos ambulâncias que o disponível).

O modelo de otimização foi implementado em AMPL/CPLEX e todos os testes foram realizados utilizando um processador AMD Athlon II 2 Duo com 2.8 GHz e com 2 GB de memória no sistema operacional Windows Vista.

Todos os parâmetros utilizados na modelagem estão descritos no capítulo 4 ou citados na própria descrição do modelo.

6. MODELO DE SIMULAÇÃO DE EVENTOS DISCRETOS

O modelo computacional de simulação de eventos discretos (SED) utilizado neste estudo representa o SAMU da cidade de Belo Horizonte, desenvolvido no software Arena 11.00 da *Rockwell Automation Technologies* e foi adaptado do estudo realizado por Silva (2010). A base de dados e premissas do sistema modelado é a mesma utilizada no presente estudo.

Em virtude de investimentos e adequações realizados no SAMU em 2010 e ainda previstos para 2011 (pela própria secretaria de saúde do município), além dos cenários hipotéticos propostos neste estudo, alguns parâmetros de entrada foram modificados e alterações no modelo de simulação foram realizadas, a fim de deixá-lo representativo e atual. As principais alterações foram:

- i. incremento de novas ambulâncias básicas e avançadas ao sistema;
- ii. inclusão de novas bases de operação;
- iii. Re-localização de bases de operação.

A figura 6.1 apresenta um fluxograma básico do funcionamento do modelo, que contempla desde a chamada inicial, o despacho da ambulância, a prestação do socorro, dentre outros eventos. A variável de saída analisada no modelo de SED é o tempo de resposta do atendimento (tempo entre o contato telefônico e a chegada da ambulância até o local do agravo).

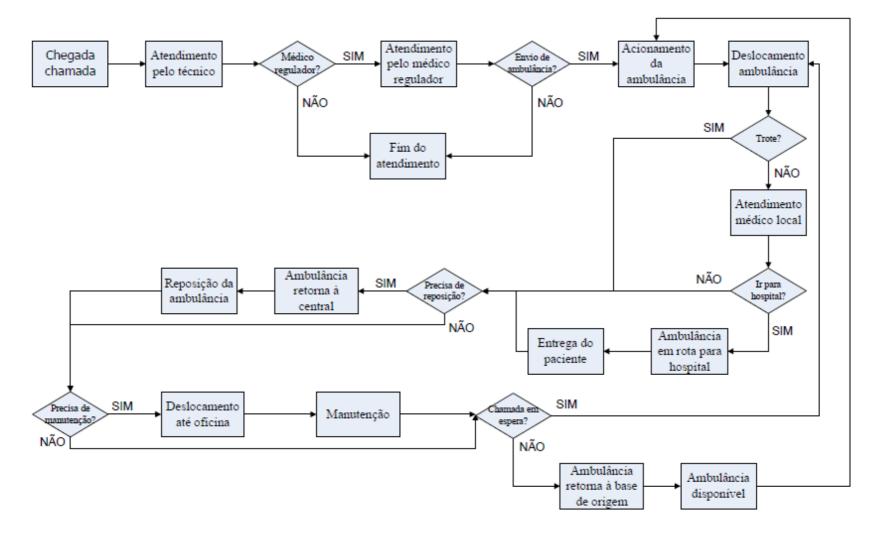


FIGURA 6.1 - Fluxograma do processo de atendimento de uma chamada de emergência

Fonte: Silva (2010)

A utilização do modelo de simulação tem como propósito comparar se o tempo de resposta gerado no modelo de otimização é coerente com o tempo de resposta verificado na simulação. Considerando que o período manhã (faixa horária entre 06:00 e 12:00) é o mais crítico (maior demanda e menor velocidade média de deslocamento das ambulâncias), todos cenários testados no modelo de simulação são oriundos deste período (horário de pico).

Maiores detalhes da concepção e implementação do modelo de SED podem ser verificados em detalhes no estudo de Silva (2010).

7. ANÁLISE DE CENÁRIOS E RESULTADOS COMPUTACIONAIS

A partir do modelo computacional de SED adaptado de Silva (2010), alguns cenários possíveis para o SAMU de BH foram testados. A tabela 7.1 traz os tempos de resposta verificados para os cenários pertinentes aos anos de 2009, 2010 e o cenário planejado para o ano de 2011, além dos cenários hipotéticos I e II, que retratam duas extrapolações.

Bases **Ambulâncias** Tempo de Variação (IC 95%) Ambulâncias Básicas Cenário Instaladas Avançadas Resposta M - h e M + hInstaladas (w₁) Instaladas (w₂) Simulação **(i)** SAMU 2009 (REAL) 20 18 21.2 21.06 21.2 SAMU 2010 (REAL) 20,17 20,03 22 20 20,31 SAMU 2011 (PLANEJADO) 19,26 22 22 5 19,34 19,42 SAMU HIPOTÉTICO I 40 22 5 13,67 13,62 13,72 SAMU HIPOTÉTICO II 22 55 11.43 11.39 11,47

TABELA 7.1 - Testes de cenário do SAMU a partir do modelo de SED

Analisando a tabela 7.1, pode-se verificar que ao aumentar o número de ambulâncias no sistema (essencialmente de ambulâncias básicas, que atendem 95% da demanda) provoca uma redução no tempo de resposta. Quando comparados os cenários de 2009 e 2010, verifica-se uma pequena melhora no tempo de atendimento de aproximadamente 1 minuto (com a aquisição de 2 ambulâncias e a abertura de 2 bases de operação). Analisando o cenário planejado para o ano de 2011 pode-se observar que com o aumento de mais 2 veículos no sistema, o tempo de resposta foi reduzido em mais 8%.

Os demais cenários apresentados (SAMU hipotético I e II) tratam-se de extrapolações, objetivando verificar o número de veículos necessários para reduzir o tempo de resposta de forma drástica e trazê-lo para níveis mais próximos do recomendado pela Organização Mundial de Saúde (OMS) que é de aproximadamente 8 minutos.

Verifica-se, ao observar estes últimos cenários, que o tempo de resposta caiu para 13,67 minutos (utilizando 40 ambulâncias básicas e 5 avançadas) e para 11,43 (contando com 55 ambulâncias básicas e 5 avançadas). A partir de uma análise preliminar, parece que a saída para redução do tempo de resposta do serviço oferecido pelo SAMU, seria a aquisição de um grande número de ambulâncias, garantindo a agilidade do serviço.

Ocorre que, o montante de investimentos para adquirir e manter esse número elevado de veículos se mostra inviável, economicamente e operacionalmente. Apenas para adquirir o adicional de veículos proposto pelos cenários hipotético I ou II, seria necessário aproximadamente R\$ 3.209.728,86 e R\$ 5.884.502,91, respectivamente. Além do custo de

aquisição, seriam necessários também mais investimentos para a contratação de equipes para operação e manutenção do sistema, além da instalação de novas bases de operação para receber os veículos.

Sabendo que aumentar o número de ambulâncias não seria a alternativa mais viável para melhorar o tempo de resposta do SAMU, uma segunda alternativa foi testada. Partindo da hipótese que, um posicionamento otimizado das bases de operação do serviço pode corroborar para redução do tempo de resposta, foram propostos seis cenários (numerados de 1 a 6) e estes testados no modelo de otimização desenvolvido.

O objetivo de estabelecer vários cenários está no fato de verificar o comportamento do tempo de resposta em situações diversas e distintas. Os cenários 1, 2 e 3 remetem a configurações mais primitivas, o cenário 4 busca analisar a situação do sistema em 2011 e os cenários 5 e 6 buscam soluções otimizadas.

Os cenários 1, 2 e 3 retratam três posicionamentos diferentes para as bases de operação do SAMU de BH considerando, entretanto, o número de ambulâncias do sistema em 2010, sendo respectivamente 20 ambulâncias básicas e 5 avançadas. A intenção de testar estes cenários é verificar, a partir do modelo de localização, qual o menor tempo de resposta viável para o sistema a partir destas configurações.

Cenário 1 – Cenário com a localização atual das bases do SAMU (localização do sistema real em 2010) com 25 ambulâncias – 20 básicas e 5 avançadas (no total, até 22 bases de operação poderão ser instaladas nas 9 regionais da cidade).

Cenário 2 – Cenário com a localização das bases do SAMU definidas de forma aleatória (novas localizações de forma aleatória) com 25 ambulâncias – 20 básicas e 5 avançadas (no total, até 22 bases de operação poderão ser instaladas nas 9 regionais da cidade).

Cenário 3 — Cenário com a localização das bases do SAMU proporcional a demanda (seguindo a regra: onde existe maior demanda, proporcionalmente existe mais bases instaladas) com 25 ambulâncias — 20 básicas e 5 avançadas (no total, até 22 bases de operação poderão ser instaladas nas 9 regionais da cidade).

No cenário 4, a configuração retratada remete ao SAMU planejado para 2011. Onde são posicionadas 22 bases de operação e 27 ambulâncias (sendo 22 básicas e 5 avançadas). Esse

cenário foi implementado visando também verificar o menor tempo de resposta viável a partir desta configuração.

Cenário 4 – Cenário com a localização planejada das bases do SAMU (localização do sistema em 2011) com 27 ambulâncias – 22 básicas e 5 avançadas (no total até 22 bases de operação poderão ser instaladas nas 9 regionais da cidade).

Os cenários 5 e 6 tem uma característica diferente. Em todos eles foram inseridas bases candidatas em pontos distintos, espalhados em toda cidade de Belo Horizonte. A intenção nestes dois cenários é instalar, dentre bases candidatas, as bases de operação que respondam com o menor tempo de resposta viável para o sistema.

Cenário 5 – Cenário com a localização das bases do SAMU entre 66 bases candidatas com 27 ambulâncias – 22 básicas e 5 avançadas (no total, <u>até 22 bases de operação poderão ser instaladas</u> nas 9 regionais da cidade).

Cenário 6 – Cenário com a localização das bases do SAMU entre 66 bases candidatas com 27 ambulâncias – 22 básicas e 5 avançadas (no total, <u>22 bases de operação serão instaladas</u> nas 9 regionais da cidade).

Para cada um destes cenários foram testadas configurações variando o período do dia (manhã, tarde, noite e madrugada), velocidade média dos veículos, número máximo de ambulâncias possíveis instaladas por base (variando 2, 3 e 5 unidades) e tempo de resposta (variando de 21 minutos – que é o tempo atual do sistema, até 8 minutos – que é o tempo de resposta sugerido pela OMS).

É importante ressaltar que outros testes de cenário foram realizados. Ocorre que as respostas geradas não apresentaram configurações viáveis ou melhores que as verificadas nos cenários anteriores.

As tabelas 7.2 e 7.3 trazem um resumo dos cenários testados, considerando o período do dia, os respectivos cenários testados e ainda o número máximo possível de ambulâncias por base de operação.

TABELA 7.2 - Testes de Cenário considerando período do dia, número máximo de ambulâncias instaladas e tempo de resposta

			Período o	la manhã			Período	da tarde			Período	da noite		P	eríodo da	madrugad	da
	Tempo de Resposta (min)	Cenário I	Cenário 2	Cenário 3	Cenário 4	Cenário I	Cenário 2	Cenário 3	Cenário 4	Cenário I	Cenário 2	Cenário 3	Cenário 4	Cenário I	Cenário 2	Cenário 3	Cenário 4
720	21	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável
ia	20	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
ânç	19	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
ambulâncias por base	17	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável							
ᄪ	15	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
α _	13	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
até	11	Inviável															
	8	Inviável															
	-																
W2	21	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável
ambulâncias oor base	20	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
lân Se	19	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
bulâr base	17	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável							
am	15	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
ຕີ	13	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
até	11	Inviável															
	8	Inviável															
															v •		
αģ	21	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável
bulâncias base		Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
ulân ase	19	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Viável	Viável							
ba ba	17	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Inviável	Inviável	Viável							
am por	15	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
w _	13	Inviável	Viável	Inviável	Inviável	Viável											
até	11	Inviável															
	8	Inviável															

Conforme pode ser observado na tabela 7.2, nos períodos da manhã e da tarde (onde a demanda é maior e a velocidade média da ambulância menor), para os cenários 1 e 4 o melhor tempo de resposta viável foi de 21 minutos. Nos cenários propostos 2 e 3 não foi possível localizar bases de operação obtendo um tempo de resposta (TR) menor ou igual a 21 minutos.

Uma análise mais específica permite inferir que, para os cenários 1 e 4 (SAMU 2010 e 2011, respectivamente), a partir da localização atual das bases de operação, nos períodos de pico de demanda (manhã e tarde), um tempo de resposta inferior a 21 minutos se demonstra inviável.

Ao analisar os resultados relativos aos períodos da noite e madrugada (onde a demanda pelo serviço é menor e a velocidade média da ambulância maior), observa-se que os tempos de resposta diminuem consideravelmente. Nos períodos da noite e madrugada, para os cenários 1 e 4 observa-se um tempo de resposta mínimo de 17 e 13 minutos, respectivamente.

A partir das análises e resultados apresentados pelos cenários 1, 2, 3 e 4, manter a localização atual, para todas as bases de operação do SAMU parece não ser a melhor estratégia. Uma explicação plausível para esse fato é a distância geográfica que as ambulâncias têm que percorrer com uma velocidade de deslocamento inferior a ideal (devido, principalmente aos congestionamentos). Desta forma, a hipótese que bases de operação melhor localizadas podem contribuir decisivamente para redução do TR será testada.

Em virtude desta hipótese, nos cenários 5 e 6, novas localizações candidatas para as bases de operação são propostas visando reduzir o tempo de resposta do serviço, principalmente no período da manhã e tarde (onde existe pico na demanda). Pela tabela 7.3 é possível verificar que a partir da instalação de bases de operação em locais diferentes (dos locais atuais), obtêmse tempos de resposta menores que os apresentados nos cenários 1, 2, 3 e 4.

TABELA 7.3 - Testes de Cenário considerando período do dia, número máximo de ambulâncias instaladas e tempo de resposta

		Período e	la manhã	Período	da tarde	Período	da noite	Período da	madrugada
	Tempo de Resposta (min)	Cenário 5	Cenário 6	Cenário 5	Cenário 6	Cenário 5	Cenário 6	Cenário 5	Cenário 6
_	21	Viável	Viável						
ilas	20	Viável	Viável						
ânc	19	Viável	Viável						
até 2 ambulâncias por base	17	Viável	Viável						
	15	Viável	Viável						
2 s p	13	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Viável	Viável
até	11	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Viável	Viável
	8	Inviável	Viável						
7 /2	21	Viável	Viável						
cia	20	Viável	Viável						
ân Se	19	Viável	Viável						
bul ba	17	Viável	Viável						
ambulâı por base	15	Viável	Viável						
até 3 ambulâncias por base	13	Inviável	In viável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Viável	Viável
até	11	Inviável	In viável	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Viável	Viável
	8	Inviável	Viável						
72	21	Viável	Viável						
cia	20	Viável	Viável						
ân	19	Viável	Viável						
bul ba	17	Viável	Viável						
até 5 ambulâncias por base	15	Viável	Viável						
, S.	13	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Viável	Viável	Viável	Viável
até	11	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Inviável	Viável	Viável
	8	Inviável	Viável						

Analisando a tabela 7.3, os tempos de resposta verificados sofrem uma redução considerável em todos os períodos analisados. Nos períodos da manhã e tarde, uma configuração viável gerou um tempo de resposta de 15 minutos nos cenários 5 e 6 (aproximadamente 29% menor que o tempo de resposta verificado nos cenários 1 e 4 – que era de 21 minutos).

É interessante verificar que nos períodos da noite e da madrugada, tempos de resposta ainda menores foram verificados. Para o cenário 6 no período da madrugada (onde a demanda diminui e a velocidade média dos veículos de resgate aumenta) é possível realizar um atendimento em 8 minutos.

Visando analisar mais detalhadamente as configurações geradas nos cenários propostos, as tabelas 7.4 a 7.7 buscam resumir, por período do dia, as melhores configurações encontradas para cada um dos cenários testados na otimização. Os cenários 2 e 3, que não apresentaram TR menor que 21 minutos, foram excluídos desta análise.

TABELA 7.4 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período madrugada

Cenário	Nº máx de ambulâncias por base (Q)	Período	Melhor tempo de resposta (TR)	Bases Instaladas (j)	Ambulâncias Básicas Instaladas (w ₁)	Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)
1	2	Madrugada	13'	10	20	5
4	2	Madrugada	13'	11	22	5
5	2	Madrugada	11'	11	22	5
6	2	Madrugada	8'	22	22	5
1	3	Madrugada	13'	7	20	5
4	3	Madrugada	13'	8	22	5
5	3	Madrugada	11'	8	22	5
6	3	Madrugada	8'	22	22	5
1	5	Madrugada	13'	4	20	5
4	5	Madrugada	13'	5	22	5
5	5	Madrugada	11'	5	22	5
6	5	Madrugada	8'	22	22	5

No período da madrugada (00:00 as 06:00), conforme em destaque na tabela 7.4, independente do número máximo de ambulâncias por base, o cenário 6 apresentou uma configuração viável para um tempo de resposta de 8 minutos. Nota-se que neste cenário, as 22 bases de operação e as 27 ambulâncias foram instaladas.

TABELA 7.5 - Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período manhã

Cenário	N° máx de ambulâncias por base (Q)	Período	Melhor tempo de resposta (TR)	Bases Instaladas (j)	Ambulâncias Básicas Instaladas (w ₁)	Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)
1	2	Manhã	21'	10	20	5
4	2	Manhã	21'	11	22	5
5	2	Manhã	15'	11	22	5
6	2	Manhã	15'	22	22	5
1	3	Manhã	21'	7	20	5
4	3	Manhã	21'	8	22	5
5	3	Manhã	15'	8	22	5
6	3	Manhã	15'	22	22	5
1	5	Manhã	21'	4	20	5
4	5	Manhã	21'	5	22	5
5	5	Manhã	15'	5	22	5
6	5	Manhã	15'	22	22	5

TABELA 7.6 – Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período tarde

Cenário	N° máx de ambulâncias por base (Q)	Período	Melhor tempo de resposta (TR)	Bases Instaladas (j)	Ambulâncias Básicas Instaladas (w ₁)	Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)
1	2	Tarde	21'	10	20	5
4	2	Tarde	21'	11	22	5
5	2	Tarde	15'	11	22	5
6	2	Tarde	15'	22	22	5
1	3	Tarde	21'	7	20	5
4	3	Tarde	21'	8	22	5
5	3	Tarde	15'	8	22	5
6	3	Tarde	15'	22	22	5
1	5	Tarde	21'	4	20	5
4	5	Tarde	21'	5	22	5
5	5	Tarde	15'	5	22	5
6	5	Tarde	15'	22	22	5

As tabelas 7.5 e 7.6 trazem os períodos da manhã (06:00 as 12:00) e da tarde (12:00 as 18:00). Os tempos de resposta observados nos cenários 5 e 6, de 15 minutos, demonstram uma redução considerável quando comparados aos cenários 1 e 4 (de 21 minutos). Nos cenários 5 e 6 foram instaladas 27 ambulâncias, sendo 22 básicas e 5 avançadas.

TABELA 7.7 – Resumo dos melhores TR encontrados nos cenários 1, 4, 5 e 6 no período noite

Cenário	N° máx de ambulâncias por base (Q)	Período	Melhor tempo de resposta (TR)	Bases Instaladas (j)	Ambulâncias Básicas Instaladas (w ₁)	Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)
1	2	Noite	17'	10	20	5
4	2	Noite	17'	11	22	5
5	2	Noite	13'	11	22	5
6	2	Noite	13'	22	22	5
1	3	Noite	17'	7	20	5
4	3	Noite	17'	8	22	5
5	3	Noite	13'	8	22	5
6	3	Noite	13'	22	22	5
1	5	Noite	17'	4	20	5
4	5	Noite	17'	5	22	5
5	5	Noite	13'	5	22	5
6	5	Noite	13'	22	22	5

No último período (noite, de 18:00 as 00:00), os cenários 5 e 6 alcançaram um tempo de resposta de 13 minutos. Ambos com 27 ambulâncias instaladas e o número de bases de operação variando em função do cenário e em função do número máximo de ambulâncias permitido por base.

A partir dos resultados observados na otimização, verificou-se que os cenários 5 e 6 apresentam uma redução no tempo de resposta bastante significativa. Principalmente, quando verifica-se que o cenário 5 contou com a instalação de um número inferior de bases de operação, mas apresentou um tempo de resposta idêntico ao cenário 6.

Como os cenários 5 e 6 apresentaram, a partir da nova localização geográfica de algumas bases de operação, reduções de tempo bastante significativas no serviço de atendimento de urgência, decidiu-se implementar as configurações geradas pelo otimizador no modelo de SED. Espera-se, dessa forma, verificar se existe convergência nos resultados, quando se compara as respostas verificadas na otimização com os resultados da simulação.

Os parâmetros de entrada que serão utilizadas na SED (localização das bases de operação e distribuição das 27 ambulâncias existentes) são provenientes do período da manhã gerados pelo modelo de otimização. Este horário representa o pico de demanda, onde existe a maior utilização de ambulâncias e do sistema como um todo.

O modelo de simulação de eventos discretos a ser utilizado nesta parte do estudo é uma adaptação do modelo desenvolvido por Silva (2010), tendo alteradas as localizações das bases de operação (que agora segue as configurações determinadas pelo modelo de otimização) e a distribuição das bases e das ambulâncias.

16,75

16.92

16,92

Cenário	N° máx de ambulâncias por base (Q)	Bases Instaladas (j)	Ambulâncias Básicas Instaladas (w ₁)	Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)	Tempo de Resposta Otimização (min)	Tempo de Resposta Simulação (min)
	2	11	22	5	15	17,45
Cenário 5	3	7	22	5	15	19,08
		5	22	5	15	10.06

5

5

5

15

15

15

22

22

22

22

22

22

Cenário 6

3

5

TABELA 7.8 – Comparativo dos melhores TR – Otimização versus Simulação (período manhã – pico de demanda)

A tabela 7.8 traz um resumo dos cenários 5 e 6, considerando número máximo de ambulâncias instaladas por base, o número de bases e ambulâncias (básicas e avançadas) instaladas, o tempo de resposta verificado na otimização e o tempo de resposta encontrado no modelo de simulação.

Em uma primeira análise, observa-se que existe uma variação entre os tempos de resposta encontrados nas modelagens via otimização e simulação. Essa variação ocorre, dentre outros fatores, em virtude da aleatoriedade inerente da simulação e em função do tempo de atendimento da central de regulação (que é o tempo que precede o despacho da ambulância).

Na modelagem via otimização este tempo foi fixado em 2 minutos, partindo do pressuposto que esta etapa acontece de forma ágil e quase que instantânea. Já na modelagem via simulação esse valor varia em torno de uma média (com valores entre 0,50 a 52,66 minutos).

Outra questão relevante está no nível de detalhamento utilizado nas diferentes modelagens. Na otimização, a cidade foi dividida em 71 pontos de demanda e por períodos – manhã, tarde, noite e madrugada – considerando diferentes velocidades de deslocamento. No modelo de simulação, a demanda ficou concentrada em apenas 9 regionais (não considerando os períodos do dia) e a velocidade média foi fixada em 25 km/h entre 08 as 20:00 e em 50 km/h entre as 20:00 e 08:00 horas.

Ainda, analisando a tabela 7.8, no cenário 5, o número de ambulâncias ficou fixado em 27 (22 básicas e 5 avançadas). O número de bases instaladas variou em 11, 7 e 5 para um valor de Q (que é o número máximo de ambulâncias permitido por base) variando de 2, 3 e 5, respectivamente. Os tempos encontrados no modelo de simulação variaram de 17,45 minutos até 19,96 minutos, dependendo do número de bases instaladas.

É importante salientar que neste cenário 5, um tempo de resposta de 15 minutos foi viável na otimização contando com um número menor de bases de operação instaladas. Esse fator pode

ser importante na viabilização econômica desta configuração. Outro fato relevante observado na leitura da tabela 7.8 é a maior sensibilidade do modelo de simulação a diminuição do número de bases de operação. À medida que esse número fica menor, o tempo de resposta aumenta significativamente. Na otimização esse fenômeno não foi observado.

O cenário 6 também apresentou, no modelo de otimização, um tempo de resposta de 15 minutos, considerando a instalação de 22 bases de operação e ainda a instalação das 27 ambulâncias disponíveis (22 básicas e 5 avançadas). Neste cenário, os valores verificados no modelo de simulação foram bastante próximos, com média de 16,86 minutos e variação percentual de 12,4% na média.

A partir das configurações geradas para os cenários 5 e 6, ambos se candidatam a ser foco de um estudo de viabilidade econômica e operacional mais detalhado. Neste detalhamento devem-se considerar mais elementos de ordem prática (ligados a rotina de operação do serviço oferecido pelo SAMU) como também, outras questões não consideradas neste estudo.

Para fins de ilustração, as configurações listadas na tabela 7.9, relativas aos cenários 5 e 6 serão detalhadas.

TABELA 7.9 – Cenários mais competitivos para implementação futura

Cenário	Nº máx de ambulâncias por base (Q)	Bases Instaladas (j)		Ambulâncias Avançadas Instaladas (w ₂)	Tempo de Resposta Otimização (min)	Tempo de Resposta Simulação (min)	Variação Otimização vs Simulação
Сепатіо 5	2	11	22	5	15	17,45	16%
Cenário 6	2	22	22	5	15	16,75	12%

No cenário 5, destacado na tabela 7.9, existe uma configuração onde 27 ambulâncias são distribuídas em 11 bases de operação. A tabela 7.10 traz essa configuração, detalhando o posicionamento das ambulâncias do tipo básico e do tipo avançado.

TABELA 7.10 – Detalhamento da localização geográfica das bases de operação e ambulâncias para o cenário 5

	Coordenada		Tipo de Ambulância	
Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada
Barreiro	602739,96	7788778,63	2	
Barreiro	605124,38	7790101,58	2	1
Centro Sul	612314,10	7796592,16	2	1
Leste	614481,28	7798990,56	2	
Nordeste	610288,82	7798748,39	2	
Nordeste	613241,83	7802407,69	2	
Nordeste	615381,72	7804909,71	2	1
Noroeste	606496,84	7798480,81	2	1
Oeste	607652,60	7795591,42	2	
Pampulha	604483,20	7802482,64	2	
Venda Nova	609636,86	7808116,69	2	1

Analisando as bases instaladas, pode-se observar que a regional Norte não recebeu nenhuma base de operação. Dentre as 22 ambulâncias básicas, para cada base foram instaladas 2 unidades. As ambulâncias avançadas, cada uma das cinco unidades foram instaladas nas regionais Venda Nova, Centro-Sul, Barreiro, Nordeste e Noroeste. A figura 7.1 traz o mapa da cidade com a distribuição geográfica das bases e das ambulâncias.

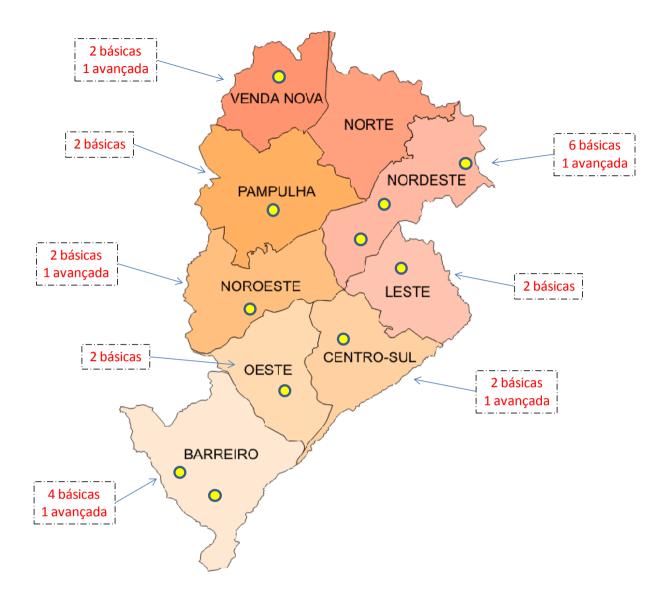


FIGURA 7.1 – Localização geográfica das bases e ambulâncias a serem instaladas pelo cenário 5

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Quando se compara a configuração atual prevista do SAMU (cenário SAMU 2011) e o cenário proposto 5, percebe-se uma diferença no posicionamento das bases e também no número distribuído pelas regionais. A figura 7.2 mostra 2 mapas da cidade de Belo Horizonte e a localização das bases por regional, sendo o da esquerda o cenário previsto para 2011 e o da direita o cenário 5.

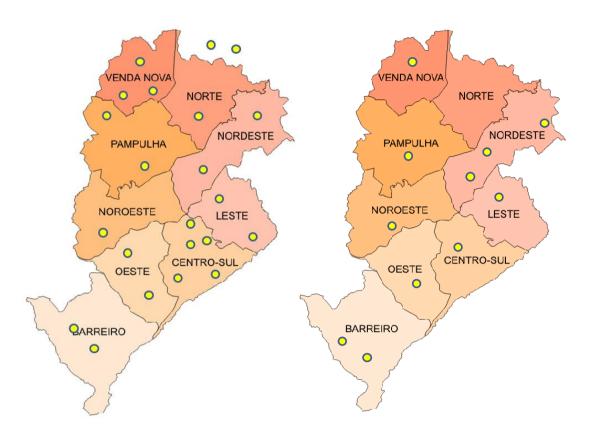


FIGURA 7.2 – Localização geográfica das bases de operação dos cenários 2011 (esquerda) e cenário 5 (direita)

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Já no 6º cenário (também destacado na tabela 7.9), 22 bases de operação devem ser instaladas e estas receberão as 27 ambulâncias disponíveis no sistema. A tabela 7.11 traz de forma resumida a distribuição de bases por regional, e para cada uma o número de ambulâncias básicas e avançadas instaladas.

TABELA 7.11 – Detalhamento da localização geográfica das bases de operação e ambulâncias para o cenário 6

Coordenada		Tipo de A	Ambulância
UTM X	UTM Y	Básica	Avançada
602739,96	7788778,63	1	
605124,38	7790101,58	1	1
611687,50	7795581,79	1	
612314,10	7796592,16	1	
612471,63	7796753,97	1	1
611192,10	7796602,71	1	
610397,52	7792051,92	1	
614481,28	7798990,56	1	
610288,82	7798748,39	1	
613241,83	7802407,69	1	
615381,72	7804909,71	1	1
611336,57	7800864,56	1	
607816,43	7797622,15	1	
615959,59	7804909,71	2	1
606496,84	7798480,81	1	
611598,04	7804814,99	1	
607652,60	7795591,42	1	
604483,20	7802482,64	1	
610267,00	7808237,40	1	
609015,67	7808665,39	1	
609636,86	7808116,69		1
608880,59	7807871,33	1	
	02739,96 605124,38 611687,50 612314,10 612471,63 611192,10 610397,52 614481,28 610288,82 613241,83 615381,72 611336,57 607816,43 615959,59 606496,84 611598,04 607652,60 604483,20 610267,00 609015,67 609636,86	UTM X UTM Y 602739,96 7788778,63 605124,38 7790101,58 611687,50 7795581,79 612314,10 7796592,16 612471,63 7796753,97 611192,10 7796602,71 610397,52 7792051,92 614481,28 7798990,56 610288,82 7798748,39 613241,83 7802407,69 615381,72 7804909,71 611336,57 7800864,56 607816,43 7797622,15 615959,59 7804909,71 606496,84 7798480,81 611598,04 7804814,99 607652,60 7795591,42 604483,20 7802482,64 610267,00 7808237,40 609015,67 7808665,39 609636,86 7808116,69	UTM X UTM Y Básica 602739,96 7788778,63 1 605124,38 7790101,58 1 611687,50 7795581,79 1 612314,10 7796592,16 1 612471,63 7796753,97 1 61192,10 7796602,71 1 610397,52 7792051,92 1 614481,28 7798990,56 1 610288,82 7798748,39 1 613241,83 7802407,69 1 615381,72 7804909,71 1 61736,57 7800864,56 1 607816,43 7797622,15 1 615959,59 7804909,71 2 606496,84 7798480,81 1 611598,04 7804814,99 1 607652,60 7795591,42 1 604483,20 7802482,64 1 610267,00 7808237,40 1 609015,67 7808665,39 1 609636,86 7808116,69

Ao analisar as bases instaladas, pode-se observar que existe pelo menos uma base em cada regional da cidade. Dentre as 22 ambulâncias básicas, apenas em uma base foram instaladas 2 unidades. Das ambulâncias avançadas, as cinco unidades foram instaladas nas regionais Venda Nova, Centro-Sul, Barreiro, Nordeste e Noroeste. A figura 7.3 traz o mapa da cidade com a distribuição geográfica das bases e das ambulâncias.

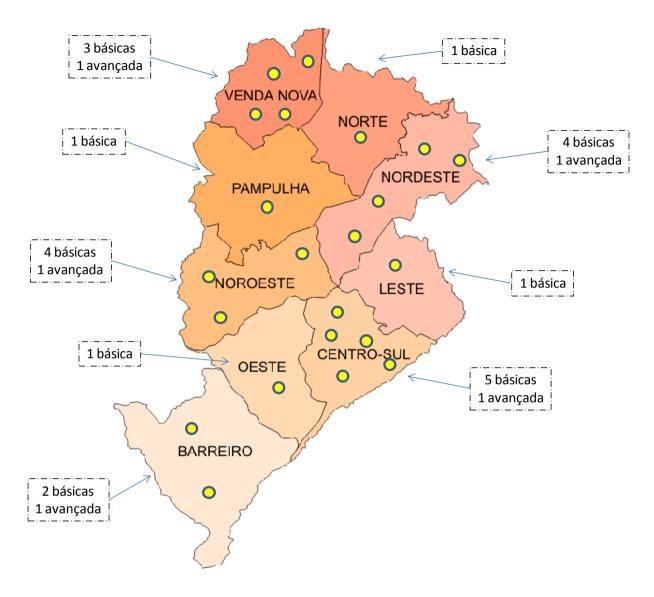


FIGURA 7.3 – Localização geográfica das bases e ambulâncias a serem instaladas pelo cenário 6

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Quando se compara a configuração atual prevista do SAMU (cenário SAMU 2011) e o cenário 6, percebe-se uma diferença no posicionamento das bases e também no número distribuído pelas regionais. A figura 7.4 mostra 2 mapas da cidade de Belo Horizonte e a localização das bases por regional, sendo o da esquerda o cenário 2011 e o da direita o cenário 6.

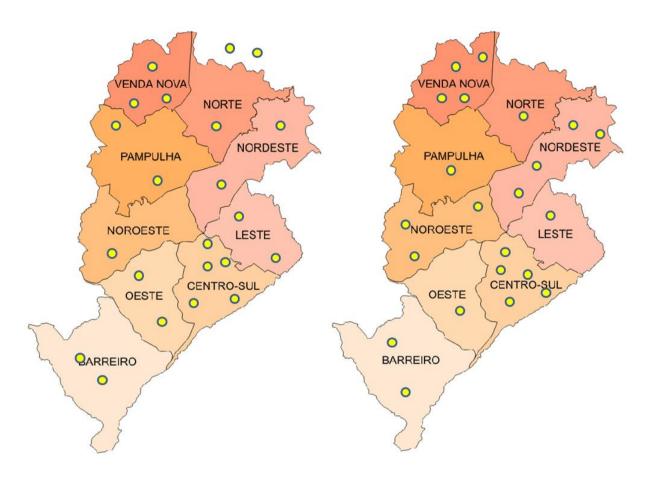


FIGURA 7.4 – Localização geográfica das bases de operação dos cenários 2011 (esquerda) e cenário 6 (direita)

Fonte: Adaptado Prodabel (2009)

Tomando como base o cenário 2011, previsto para ser implementado em março de 2011, será realizada uma análise econômica preliminar, buscando verificar o montante inicial necessário para implementação dos cenários 5 e 6, selecionados anteriormente.

A tabela 7.12 traz a descrição das regionais do município e a localização geográfica das bases de operação, bem como o número de ambulâncias de cada tipo que serão instaladas em cada local.

TABELA 7.12 – Distribuição das bases de operação e ambulâncias nos cenários 2011, 5 e 6

Previsto 2011								
Coordenada Tipo de Ambulância								
Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada				
Barreiro	603253,19	7791095,84	1					
Barreiro	602739,96	7788778,63	2	1				
Centro Sul	610402,96	7791325,68	1					
Centro Sul	610855,97	7797518,67	1					
Centro Sul	612314,1	7796592,16	1	1				
Centro Sul	612471,63	7796753,97	1					
Centro Sul	611687,5	7795581,79	1					
Leste	614481,28	7798990,56	1					
Leste	611821,57	7797705,74	1					
Nordeste	613241,83	7802407,69	1	1				
Nordeste	610288,82	7798748,39	1					
Noroeste	607816,43	7797622,15	1					
Norte	611598,04	7804814,99	1					
Oeste	608882,58	7796808,42	1					
Oeste	605601,01	7792252,49	1					
Pampulha	604483,2	7802482,64	1					
Pampulha	608887,03	7803872,68		1				
Santa Luzia	618428,72	7814553,46	1					
Santa Luzia	611166,52	7811706,68	1					
Venda Nova	609015,67	7808665,39	1					
Venda Nova	609636,86	7808116,69	1	1				
Venda Nova	610267	7808237,4	1					

		Cenário 5			
	Coor	denada	Tipo de Amb		
Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada	
Barreiro	602739,96	7788778,63	2		
Barreiro	605124,38	7790101,58	2	1	
Centro Sul	612314,10	7796592,16	2	1	
Leste	614481,28	7798990,56	2		
Nordeste	610288,82	7798748,39	2		
Nordeste	613241,83	7802407,69	2		
Nordeste	615381,72	7804909,71	2	1	
Noroeste	606496,84	7798480,81	2	1	
Oeste	607652,60	7795591,42	2		
Pampulha	604483,20	7802482,64	2		
Venda Nova	609636,86	7808116,69	2	1	

Regional UTM X UTM Y Básica Avançada Barreiro 602739,96 7788778,63 1 Barreiro 605124,38 7790101,58 1 1 Centro Sul 611687,50 7795581,79 1 1 Centro Sul 612314,10 7796592,16 1 1 Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 611192,10 7796602,71 1 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 613381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 605959,59 7804909,71 2 1 Norte	Cenário 6							
Barreiro 602739,96 7788778,63 1 Barreiro 605124,38 7790101,58 1 1 Centro Sul 611687,50 7795581,79 1 Centro Sul 612314,10 7796592,16 1 Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 61192,10 7796602,71 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1		Coor	denada	Tipo de A	Ambulância			
Barreiro 605124,38 7790101,58 1 1 Centro Sul 611687,50 7795581,79 1 Centro Sul 612314,10 7796592,16 1 Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 61192,10 7796602,71 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 60496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,	Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada			
Centro Sul 611687,50 7795581,79 1 Centro Sul 612314,10 7796592,16 1 Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 611192,10 7796602,71 1 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 1 Leste 614481,28 77987990,56 1 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 605496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova	Barreiro	602739,96	7788778,63	1				
Centro Sul 612314,10 7796592,16 1 Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 611192,10 7796602,71 1 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 601336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 <td>Barreiro</td> <td>605124,38</td> <td>7790101,58</td> <td>1</td> <td>1</td>	Barreiro	605124,38	7790101,58	1	1			
Centro Sul 612471,63 7796753,97 1 1 Centro Sul 611192,10 7796602,71 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 605496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Centro Sul	611687,50	7795581,79	1				
Centro Sul 611192,10 7796602,71 1 Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Centro Sul	612314,10	7796592,16	1				
Centro Sul 610397,52 7792051,92 1 Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Norteeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Centro Sul	612471,63	7796753,97	1	1			
Leste 614481,28 7798990,56 1 Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Centro Sul	611192,10	7796602,71	1				
Nordeste 610288,82 7798748,39 1 Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Centro Sul	610397,52	7792051,92	1				
Nordeste 613241,83 7802407,69 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Leste	614481,28	7798990,56	1				
Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 615381,72 7804909,71 1 1 Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Norte 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Nordeste	610288,82	7798748,39	1				
Nordeste 611336,57 7800864,56 1 Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Nordeste	613241,83	7802407,69	1				
Noroeste 607816,43 7797622,15 1 Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Nordeste	615381,72	7804909,71	1	1			
Noroeste 615959,59 7804909,71 2 1 Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Nordeste	611336,57	7800864,56	1				
Noroeste 606496,84 7798480,81 1 Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Noroeste	607816,43	7797622,15	1				
Norte 611598,04 7804814,99 1 Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Noroeste	615959,59	7804909,71	2	1			
Oeste 607652,60 7795591,42 1 Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Noroeste	606496,84	7798480,81	1				
Pampulha 604483,20 7802482,64 1 Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Norte	611598,04	7804814,99	1				
Venda Nova 610267,00 7808237,40 1 Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Oeste	607652,60	7795591,42	1				
Venda Nova 609015,67 7808665,39 1 Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Pampulha	604483,20	7802482,64	1				
Venda Nova 609636,86 7808116,69 1	Venda Nova	610267,00	7808237,40	1				
	Venda Nova	609015,67	7808665,39	1				
Vanda Nova 600000 50 7007071 22 1	Venda Nova	609636,86	7808116,69		1			
v chida inova	Venda Nova	608880,59	7807871,33	1				

Conforme pode ser verificado, ao analisar mais atentamente a tabela 7.12, percebe-se que existem posições comuns das bases de operação do cenário previsto 2011 com os cenários em estudo 5 e 6. Isto significa, que em uma possível implementação do cenário 5 ou do cenário 6, nem todas as bases seriam novas e algumas delas podem ser "reaproveitadas" da configuração atual.

Esta questão é extremamente importante, pois além de significar uma redução de despesas de instalação, significa também, um menor impacto do ponto de vista operacional no SAMU. A tabela 7.13 traz, em destaque as bases que são comuns entre o cenário 2011 e cenário 5, e a tabela 7.14 destaca as bases comuns entre os cenários 2011 e 6.

TABELA 7.13 – Análise comparativa dos cenários 2011 e cenário 5

Previsto 2011							Cenário 5		
	Coor	denada	Tipo de A	Ambulância		Coordenada		Tipo de Ambulância	
Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada	Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada
Barreiro	602739,96	7788778,63	2	1	Barreiro	602739,96	7788778,63	2	
Centro Sul	612314,1	7796592,16	1	1	Centro Sul	612314,10	7796592,16	2	1
Leste	614481,28	7798990,56	1		Leste	614481,28	7798990,56	2	
Nordeste	610288,82	7798748,39	1		Nordeste	610288,82	7798748,39	2	
Nordeste	613241,83	7802407,69	1	1	Nordeste	613241,83	7802407,69	2	
Pampulha	604483,2	7802482,64	1		Pampulha	604483,20	7802482,64	2	
Venda Nova	609636,86	7808116,69	1	1	Venda Nova	609636,86	7808116,69	2	1
Barreiro	603253,19	7791095,84	1		Barreiro	605124,38	7790101,58	2	1
Centro Sul	610402,96	7791325,68	1		Nordeste	615381,72	7804909,71	2	1
Centro Sul	610855,97	7797518,67	1		Noroeste	606496,84	7798480,81	2	1
Centro Sul	612471,63	7796753,97	1		Oeste	607652,60	7795591,42	2	
Centro Sul	611687,5	7795581,79	1						
Leste	611821,57	7797705,74	1						
Noroeste	607816,43	7797622,15	1						
Norte	611598,04	7804814,99	1]				
Oeste	608882,58	7796808,42	1		1				
Oeste	605601,01	7792252,49	1		1				
Pampulha	608887,03	7803872,68		1					
Santa Luzia	618428,72	7814553,46	1		1				
Santa Luzia	611166,52	7811706,68	1		1				
Venda Nova	609015,67	7808665,39	1		1				
Venda Nova	610267	7808237,4	1		1				

Na primeira comparativa, pode-se observar que o cenário 5 considerou a instalação de 11 bases de operação. Dentre estas, sete bases coincidem em localização com as bases já instaladas atualmente. Desta forma, para implementação deste cenário, seria necessário a instalação de apenas 4 bases de operação, relativas às regionais Barreiro, Nordeste, Noroeste e Oeste.

Partindo de um custo estimado para instalar cada base de operação de aproximadamente R\$ 350.000,00, neste cenário 5, seria necessário um investimento da ordem de R\$ 1.400.000,00.

Na segunda comparação, entre o cenário previsto para 2011 e o cenário 6, também existem bases que coincidem em sua localização geográfica. Ao analisar a tabela 7.14 em detalhes, verifica-se que existem 13 bases coincidentes e 9 a serem instaladas (1 na regional Barreiro, 2 na Centro-Sul, 2 na Nordeste, 2 na Noroeste e na Oeste e Venda Nova, 1 para cada).

TABELA 7.14 – Análise comparativa dos cenários 2011 e cenário 6

Previsto 2011							Cenário 6		
•	Coor	denada	Tipo de A	mbulância		Coordenada		Tipo de Ambulância	
Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada	Regional	UTM X	UTM Y	Básica	Avançada
Barreiro	602739,96	7788778,63	2	1	Barreiro	602739,96	7788778,63	1	
Centro Sul	611687,5	7795581,79	1		Centro Sul	611687,50	7795581,79	1	
Centro Sul	612314,1	7796592,16	1	1	Centro Sul	612314,10	7796592,16	1	
Centro Sul	612471,63	7796753,97	1		Centro Sul	612471,63	7796753,97	1	1
Leste	614481,28	7798990,56	1		Leste	614481,28	7798990,56	1	
Nordeste	613241,83	7802407,69	1	1	Nordeste	613241,83	7802407,69	1	
Nordeste	610288,82	7798748,39	1		Nordeste	610288,82	7798748,39	1	
Noroeste	607816,43	7797622,15	1		Noroeste	607816,43	7797622,15	1	
Norte	611598,04	7804814,99	1		Norte	611598,04	7804814,99	1	
Pampulha	604483,2	7802482,64	1		Pampulha	604483,20	7802482,64	1	
Venda Nova	610267	7808237,4	1		Venda Nova	610267,00	7808237,40	1	
Venda Nova	609015,67	7808665,39	1		Venda Nova	609015,67	7808665,39	1	
Venda Nova	609636,86	7808116,69	1	1	Venda Nova	609636,86	7808116,69		1
Barreiro	603253,19	7791095,84	1		Barreiro	605124,38	7790101,58	1	1
Centro Sul	610402,96	7791325,68	1		Centro Sul	611192,10	7796602,71	1	
Centro Sul	610855,97	7797518,67	1		Centro Sul	610397,52	7792051,92	1	
Leste	611821,57	7797705,74	1		Nordeste	615381,72	7804909,71	1	1
Oeste	608882,58	7796808,42	1		Nordeste	611336,57	7800864,56	1	
Oeste	605601,01	7792252,49	1		Noroeste	615959,59	7804909,71	2	1
Pampulha	608887,03	7803872,68		1	Noroeste	606496,84	7798480,81	1	
Santa Luzia	618428,72	7814553,46	1		Oeste	607652,60	7795591,42	1	
Santa Luzia	611166,52	7811706,68	1		Venda Nova	608880,59	7807871,33	1	

No cenário 6, a partir de uma demanda de instalação de 9 bases, o custo total seria da ordem de R\$ 3.150.000,00.

Partindo apenas das análises preliminares realizadas anteriormente, o cenário 5 é, do ponto de vista econômico, a configuração que traria um melhor custo benefício para o SAMU de Belo Horizonte. A tabela 7.15 traz um resumo de algumas das configurações viáveis propostas ao longo deste estudo para reduzir o tempo de resposta do serviço oferecido.

TABELA 7.15 - Análise econômica preliminar das configurações analisadas neste estudo

ltem	Configuração	Investimento Preliminar	Descrição do Investimento	Redução do Tempo de Resposta (via otimização)	Redução do Tempo de Resposta (via simulação)
a	Aumentando o número de ambulâncias (Cenário SAMU Hipotético I)	R\$ 3.209.728,86	Aquisição de 18 ambulâncias do tipo básico (sem considerar a contratação de mais equipes para operação e manutenção do sistema, além de instalação de novas bases de operação para receber os veículos	па	35%
b	Aumentando o número de ambulâncias (Cenário SAMU Hipotético II)	R\$ 5.884.502,91	Aquisição de 33 ambulâncias do tipo básico (sem considerar a contratação de mais equipes para operação e manutenção do sistema, além de instalação de novas bases de operação para receber os veículos	na	46%
с	Cenário SAMU 2011 (Planejado)	0	Não é necessário investimentos além dos já realizados pelos SAMU de Belo Horizonte	0%	8%
d	Cenário 5	R\$ 1.400.000,00	Instalação de novas 4 bases de operação em regionais da cidade de Belo Horizonte (sem necessidade de adquirir novas ambulâncias ou equipes)	29%	17%
e	Cenário 6	R\$ 3.150.000,00	Instalação de novas 9 bases de operação em regionais da cidade de Belo Horizonte (sem necessidade de adquirir novas ambulâncias ou equipes)	29%	20%

É pertinente considerar que, nas configurações que prevêem aumento no número de ambulâncias (itens \underline{a} e \underline{b}), o investimento final será significativamente maior que os valores retratados na tabela anterior (em virtude da necessidade de infraestrutura adicional).

No item \underline{c} , apesar de não haver investimento financeiro, também não foi observada uma redução significativa no tempo de resposta. Os itens \underline{d} e \underline{e} demonstraram a melhor relação custo benefício, conciliando uma redução significativa no tempo de resposta, com os menores montantes de investimentos.

Ainda é importante ressaltar que, a partir da modelagem realizada na otimização, não foram alcançadas configurações viáveis que reduzissem o tempo de resposta para índices inferiores a 15 minutos no pico de demanda, ficando assim, difícil estimar investimentos necessários para um cenário deste tipo.

Os tempos de resposta encontrados nas modelagens via otimização e via simulação apontam para uma redução do tempo do serviço ao localizar de forma mais otimizada as bases de operação. Entretanto, confrontar os tempos gerados pelas duas modelagens tem o único objetivo de criar um parâmetro de comparação, pois é sabido que apesar da base de dados ser a mesma e as premissas semelhantes, as modelagens têm características distintas e seria um erro considerar seus resultados iguais.

Desta forma, a diferença observada entre os tempos de resposta encontrados nas modelagens via otimização e simulação, conforme justificado anteriormente, se dá, dentre outros motivos, em virtude da característica aleatória dos dados da simulação, também em função do tempo de atendimento da central de regulação e pelo nível distinto de detalhamento verificado nas modelagens.

É importante também ressaltar que outros cenários foram testados, objetivando encontrar soluções que resultassem em tempos de resposta menores. Para todos os demais cenários, os resultados verificados ficaram aquém dos citados anteriormente ou se mostraram inviáveis.

8. CONCLUSÕES E RECOMENDAÇÕES PARA TRABALHOS FUTUROS

Ao estudar diversos cenários e analisar os mais pertinentes, é possível inferir que um eficiente serviço de atendimento móvel à urgências se dá em função da soma de diversos fatores, tais como: *i*) o número de ambulâncias de cada tipo (básica e avançada), *ii*) o número e o posicionamento das bases de operação do sistema, *iii*) os aspectos ambientais relacionados a clima, geografia, horário, trânsito e etc., *iv*) dentre outros.

Adquirir ambulâncias ou instalar bases de operação de forma arbitrária reflete em aplicar um montante significativo de recursos públicos, além de criar maiores dificuldades de gestão para o sistema, sem trazer melhorias relevantes.

À luz de tudo que foi tratado neste estudo, chegar a um número equilibrado de ambulâncias alocadas em bases de operação localizadas de forma otimizada contribui de forma decisiva para redução do tempo de resposta do SAMU. Em determinados períodos do dia (noite e madrugada) esta ação já parece ser suficiente para operar o sistema dentro dos parâmetros sugeridos pela OMS em Belo Horizonte.

Apesar disso, para outros períodos do dia (como manhã e tarde), este estudo demonstrou que apenas adquirir ambulâncias e/ou otimizar as bases de operação não são ações suficientes para reduzir o tempo de resposta do SAMU a níveis de padrão mundial.

Explorar de maneira mais detalhada a rotina do SAMU poderá ajudar na proposição de outras alternativas. De acordo com o estudo de Silva (2010), somente o tempo de atendimento de chamada (tempo que precede o despacho da ambulância) do SAMU de BH tem uma média de 6 minutos. Reduzir este tempo poderá contribuir decisivamente para melhora da performance do sistema e permitirá tempos de resposta menores.

Estudos (tais como Mendonça e Morabito (2000, 2001), Iannoni *et al* (2005) e Huang e Pan (2007)) também apontam que a utilização de sistemas de despacho integrados a sistemas de informação geográfica e ainda utilizando modelagens computacionais poderiam gerar configurações e cenários mais eficientes que colaborariam para uma redução ainda maior do tempo de reposta do serviço oferecido pelo SAMU.

Outra questão importante está na forma como o SAMU distribui as ambulâncias por base de operação. Atualmente o SAMU opera, quase que essencialmente, com 1 unidade básica em cada base. Ficou demonstrado neste estudo que é possível aumentar o número de ambulâncias

por base e com isso diminuir o número de bases instaladas, provocando uma diminuição de despesas, sem prejudicar a eficiência do sistema. Para esta medida ser implementada se deve preparar as bases de operação estratégicas para comportar um número maior de ambulâncias estacionadas (o que não é possível atualmente).

Considerar também as diferenças relativas a horário do dia na prestação do serviço realizado pelo SAMU se demonstrou muito importante. Estudos futuros podem reduzir ainda mais os períodos de análise, considerando, por exemplo, a variação da demanda de hora em hora. Isso acaba criando soluções mais específicas e adequadas ao serviço.

Outra alternativa viável a ser testada, está em trabalhar com bases de operação intermitente, considerando um número menor de bases de operação nos períodos da noite e da madrugada, onde a demanda pelo serviço diminui significativamente. Isso implica em menores custos de operação e de manutenção do sistema.

9. REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

AL-GHAMDI, A. S. Emergency medical service rescue times in Riyadh. Accident Analysis and Prevention 34, p. 499-505, 2002.

BANKS, J.; CARSON, J.S. **Introduction to discrete event simulation**. Proceeding of the 1986 Winter Simulation Conference, p. 17-23, 1986.

BORRÁS, F.; PASTOR, J.T. Modelos probabilísticos de localización por cubrimiento: una panorámica. Centro de Investigación Operativa - Universidad Miguel Hernández de Elche, p. 1-17, 2004.

Ministério da Saúde do Brasil. **Urgências e Emergências**. Brasília: Editora do Ministério da Saúde, 2001. 28p.

Ministério da Saúde do Brasil, 2010. Disponível em http://portal.saude.gov.br/portal/saude/visualizar_texto.cfm?idtxt=30273&janela=1, acesso em 28 de abril de 2010.

BROTCORNE, L.; LAPORTE, G.; SEMET, F. Ambulance location and relocation models. European Journal of Operational Research 147, p. 451-463, 2003.

Ministério da Saúde do Canadá, 2007. Disponível em http://www.dufferincounty.on.ca/documents/ambulance_wait_times_.pdf>, acesso em 19 de maio de 2010.

CARSON II, J.S. **Introduction to modeling and simulation**. Proceeding of the 2005 Winter Simulation Conference, p. 16-23, 2005.

CHWIF, L.; MEDINA, A. C. **Modelagem e simulação de eventos discretos: teoria e aplicações**. 2ª edição. São Paulo: Editora do Autor, 2007. 254 p.

CONSELHO FEDERAL DE MEDICINA. **Resolução CFM n° 1451, de 10 de março de 1995**. Disponível em http://www.portalmedico.org.br/resolucoes/cfm/1995/1451_1995.htm>, acesso em 20 de maio de 2010.

COOPER, L. **Location-allocation problems**. Operations Research 11, p. 331-343, 1963. Disponível em: http://www.jstor.org/pss/168022>. Acesso em: 31 maio de 2010.

CURRIE, K.R.; ISKANDER, W.H.; LEONARD, M.; COBERLY, C.D. **Simulation Modeling in Health Care Facilities**. Proceeding of the 1984 Winter Simulation Conference, p. 713-717, 1984.

DESTRI JUNIOR, J. Sistema de Apoio à Decisão Espacial no Serviço de Atendimento Móvel de Urgência em Vias de Trânsito. Tese (Doutorado) — Universidade Federal de Santa Catarina, 2005.

DE OLIVEIRA, M.J.F. Uma Introdução à Simulação. Rio de Janeiro, RJ, Brasil, 2001.

DREZNER, Z. Facility Location: a survey a of applications and methods.1^a edição. New York: Springer, 1995. 571 p.

ENGLAND, W.; ROBERTS, S. D. **Applications of computer simulation in health care**. Proceeding of the 1978 Winter Simulation Conference, p. 665-677, 1978.

FIGUEIREDO, A. P. S.; LORENA, L. A. N.; CARCALHO, S. V. **Modelos de localização de ambulâncias**. III WORCAP, 2003, São José dos Campos. São José dos Campos, SP: INPE, 2003. 6 p.

- FILHO, E. M.; TORRES, N. T.; MAGALHÃES, M. S.; DE OLIVEIRA, M.J.F. 2000. **Simulação a eventos discretos aplicada ao setor de triagem do hospital Antônio Pedro**. *Simpósio de Pesquisa Operacional e Logística da Marinha*, 2007.
- FITZSIMMONS, J.A. **An emergency medical system simulation model**. Proceeding of the 1971 Winter Simulation Conference, p. 18-25, 1971.
- GARCIA, L. C. Dimensionamento de recursos do atendimento móvel de urgência da região metropolitana II do estado do Rio de Janeiro. Dissertação (Mestrado) Universidade Federal do Rio de Janeiro, 2006.
- GUEDES, E. P. Uma metodologia integrada de simulação em um sistema de informações geográficas: aplicação no setor de carga aérea no Brasil. Tese (Doutorado) Universidade Federal do Rio de Janeiro, 2001.
- GOLDBERG, J. B. Operations Research Models for the Deployment of Emergency Services Vehicles. EMS Management Journal1, p. 20-39, 2004.
- HARREL, C. Simulação otimizando sistemas. São Paulo: IMAM, 2002.
- HUANG, B.; PAN, X. **GIS** coupled with traffic simulation and optimization for incident response. Computers, Environment and Urban Systems 31, p. 116-132, 2007.
- IANNONI, A.P.; MORABITO, R.; SAYDAM, C. Analyzing the configuration and operation of emergency medical systems on highways using the hypercube model. Annals of Operations Research, 2005.
- INSTITUTO BRASILEIRO DE GEOGRAFIA E ESTATÍSTICA (IBGE). **Indicadores Sócio demográficos e de Saúde no Brasil**. Rio de Janeiro: IBGE, 2009. 152 p.
- JARDIM, R.X.; CONCEIÇÃO, S. V.; CARVALHO, C. R. V. Localização estratégica para o serviço de atendimento móvel de urgência na região metropolitana de Belo Horizonte. XXIV Encontro Nacional de Engenharia de Produção, p. 2958-2965, 2004.
- LORENA, L. A. N. Análise espacial de redes com aplicações em sistemas de informações geográficas. Revista Produção (on line) 3, n. 2, 2003.
- MANDELL, M. B. Covering models for two-tiered emergency medical services systems. Location Science 6, p. 355-368, 1998.
- MENDONÇA, F.C; MORABITO, R. Aplicação do modelo hipercubo para análise de um sistema médico-emergencial em rodovia. Gestão & Produção, 7(1), 73-91, 2000.
- MENDONÇA, F.C.; MORABITO, R. Analyzing emergency service ambulance deployment on a **Brazilian highway using the hypercube model**. Journal of the Operation Research Society, 52, 261-268, 2001.
- NOVAES, A. G. **Sistemas logísticos: transporte, armazenagem e distribuição física de produtos**. São Paulo: Editora Edgard Blucher, 1989. 372 p.
- ORGANIZACIÓN PANAMERICANA DE LA SALUD (OPAS). Información y Análisis de Salud: Situación de Saludenlas Américas: Indicadores Básicos 2009. Washington, D.C., Estados Unidos de América, 2009.
- OWEN, S.H.; DASKIN, M. S. **Strategic facility location: A review**. European Journal of Operational Research 111, p. 423-447, 1998.

PONS, P. T.; MARKOVCHICK, V. J. Eigth minutes or less: Does the ambulance response time guideline impact trauma patient outcome? The Journal of Emergency Medicine 23, p. 43–48, 2002.

PRODABEL, 2009. Disponível em: http://webmapa.pbh.gov.br/. Acesso em: 31 maio de 2010.

RAJAGOPALAN, H. K.; SAYDAM, C.; XIAO, J.A multiperiod set covering location model for dynamic redeployment of ambulances. Computers & Operation Research 35, p. 814-826, 2008.

RE VELLE, C.; BIGMAN, D.; SCHILLING, D.; COHON, J.; CHURCH, R. Facility location: A review of context-free and EMS models. Health Services Research, p. 129-146, 1977.

ROBINSON, S. Discrete-event simulation: from the pioneers to the present, what next? Journal of the Operational Research Society 56, p. 619–629, 2005.

SABBADINI, F. S.; GONÇALVES, A. A. A simulação como ferramenta de apoio a tomada de decisão em serviços de saúde. REAH. Revista Eletrônica de Administração Hospitalar, v. 1, n. 4, 2005.

SAHIN, G. e SURAL, H. A review of hierarchical facility location models. Computers & Operation Research 34, p. 2310-2331, 2007.

SCHILLING, D.; ELZINGA, D.J.; COHON, J.; CHURCH, R.; RE VELLE, C. **The Team/Fleet Models for Simultaneous Facility and Equipment Siting**. Transportation Science 13, n. 2, p. 163-175, 1979.

SILVA, P. M. S. Análise do Serviço de Atendimento Móvel de Urgência (SAMU) de Belo Horizonte via Simulação. Dissertação (Mestrado) — Universidade Federal de Minas Gerais, 2010.

SNYDER, L. V. Facility Location Under Uncertainty: A Review. IIE Transactions 38, p. 537-554, 2006.

TAKEDA, R. A. Uma contribuição para avaliar o desempenho de sistemas de transporte emergencial de saúde. Tese (Doutorado) – Universidade Federal de São Paulo, 2000.

TAKEDA, R. A.; WIDMER, J. A.; MORABITO, R. Uma proposta alternativa para avaliação do desempenho de sistemas de transporte emergencial de saúde brasileiros. Transportes, v. 9, n. 2, p. 9-27, 2001.

TAVAKOLI, A.; LIGHTNER, C. Implementing a mathematical model for locating EMS vehicles in Fayetteville, NC. Computers & Operation Research 31, p. 1549-1563, 2004.

UYENO, D.; VERTINSKY, I. **Emergency health care system models**.ACM SIGSIM Simulation Digest 10, p. 63-65, 1979.

WU, C.H.; HWANG, K.P. Using a Discrete-event Simulation to Balance Ambulance Availability and Demand in Static Deployment Systems. Society for Academic Emergency Medicine, p. 1359-1366, 2009.